

**ALGEBRA LINEARE I (A) PER SCIENZE  
STATISTICHE, A.A. 2001/02, GEMMA PARMEGGIANI**

Università degli Studi di Padova  
Dipartimento di Matematica Pura e Applicata  
via Belzoni, 7  
35131 Padova

1. Programma del corso
2. Alcune lezioni svolte (metà corso)
3. Esercizi tipo svolti
4. Esercizi teorici svolti
5. Testi delle esercitazioni a gruppi

**Corso di ALGEBRA LINEARE (A), SEF - SGI**

**Programma a.a. 2001/02**

**04/03.1** Matrici. Esempi: diagonali e scalari. Moltiplicazione di una matrice per uno scalare e sue proprietà.

**04/03.2** Addizione di matrici e sue proprietà. Prodotto di matrici righe per colonne e sue proprietà.

**05/03.1** Matrici non singolari. Trasposte e H-trasposte e loro proprietà. Matrici simmetriche, hermitiane, anti-simmetriche, anti-hermitiane.

**05/03.2** Parte hermitiana e parte anti-hermitiana di una matrice quadrata. Decomposizione a blocchi. Applicazioni al prodotto.

**06/03.1** Matrici elementari e loro inverse. Operazioni elementari sulle righe di una matrice.

**06/03.2** Eliminazione di Gauss senza scambi di righe.

**12/03.1** Eliminazione di Gauss con scambi di righe. Forma ridotta di Gauss di una matrice. Colonne dominanti e colonne libere.

**12/03.2** Scrittura matriciale di un sistema lineare. Risoluzione di un sistema lineare (con una o infinite soluzioni), sistemi lineari senza soluzione.

**13/03.1** Esercizi tipo 1 e 2.

**13/03.2** Inverse destre, sinistre e bilatere. Criteri per l'esistenza. Inverse di matrici  $2 \times 2$ .

**14/03.1** Esercizi tipo 3 e 4.

**14/03.2** Matrici triangolari. Decomposizione  $A = LU$ , determinazione di  $L$ .

**18/03.1** Decomposizione  $A = P^T LU$ .

**18/03.2** Esercizi tipo 5 e 6.

**20/03.1** Spazi vettoriali reali e complessi. Esempi.

**20/03.2** Sottospazi di uno spazio vettoriale. Esempi. I sottospazi fondamentali di una matrice.

**21/03.1** Insiemi di generatori. Insiemi linearmente indipendenti. Lemma della scrematura.

**21/03.2** Esercizi tipo 7 e 8.

**25/03.1** Esercizi teorici 1 e 2.

**25/03.2** Lemma del rimpiazzo. Esistenza ed equipotenza delle basi.

**26/03.1** Caratterizzazioni delle basi. Basi degli spazi delle righe e delle colonne di una matrice in forma ridotta di Gauss.

**26/03.2** Basi di  $C(A)$  e di  $R(A)$ . Rango di una matrice.

**27/03.1** Esercizio tipo 9.

**27/03.2** Proprietà del rango di una matrice. Decomposizioni a rango pieno. Coordinate di un vettore rispetto ad una base ordinata.

**08/04.1** Mappa delle coordinate e sue proprietà. Matrice di passaggio tra due basi ordinate. Trasformazioni lineari. Spazio nullo e spazio immagine.

**08/04.2** Il caso della moltiplicazione per una matrice. Teorema nullità+rango. Matrice associata ad una trasformazione lineare.

**09/04.1** Esercizi tipo 10, 11, 12.

**09/04.2** Come cambia la matrice associata ad una trasformazione lineare quando si cambiano le basi.

**10/04.1** Esercizio tipo 13.

Interpretazione geometrica di  $\mathbb{R}^2$  ed  $\mathbb{R}^3$ . Regola del parallelogramma.

**10/04.2** Norme su spazi vettoriali. Le norme  $\|\cdot\|_1$ ,  $\|\cdot\|_2$  e  $\|\cdot\|_\infty$

**15/04.1** Rotazioni in  $\mathbb{R}^2$  ed angoli tra vettori di  $\mathbb{R}^2$ . Prodotti scalari e norme indotte.

**15/04.2** Disuguaglianza di Schwarz per i prodotti scalari. Esercizio tipo 14.

**16/04.1** Intorni dell'origine in  $\mathbb{R}^2$  rispetto alle norme  $\|\cdot\|_1$ ,  $\|\cdot\|_2$  e  $\|\cdot\|_\infty$ . Esercizi tipo 15 e 16.

**16/04.2** Angolo tra vettori. Ortogonalità. Ortogonalità di vettori non nulli implica indipendenza. Proiezione ortogonale su di una retta. Proiezione ortogonale su un sottospazio.

**17/04.1** Proprietà della proiezione ortogonale del piano su di una retta. Complemento ortogonale di un sottospazio. Complementarietà dei sottospazi fondamentali di una matrice (senza dimostrazione).

**17/04.2** Algoritmo di Gram-Schmidt (senza dimostrazione). Esercizio tipo 17.

**22/04.1** Matrice di proiezione su di un sottospazio di  $\mathbb{C}^n$ . Decomposizioni  $Q_0R_0$ -non-normalizzata e  $QR$ -normalizzata per una matrice.

**22/04.2** Esercizi tipo 18 e 19.

**23/04.1** Determinanti. Esempi.

**23/04.2** Esercizio tipo 20 (1° modo). Esercizio teorico 3.

**24/04.1** Proprietà del determinante. Polinomio caratteristico, autovalori e loro molteplicità algebriche. Esercizi tipo 21 e 22.

**24/04.2** Determinante di una matrice triangolare. Esercizio teorico 4.

**LEZIONE 1**

**Matrici ed esempi**

**Def. 1.** Una **matrice**  $m \times n$  **ad elementi reali** (risp. **ad elementi complessi**) è una tabella di numeri reali (risp. complessi) disposti in  $m$  righe ed  $n$  colonne.

Una matrice ad elementi reali (risp. complessi) è detta anche una **matrice reale** (risp. **complessa**).

Le matrici vengono indicate con lettere maiuscole.

**Esempio 1.** Siano  $A = \begin{pmatrix} 1 & \sqrt{5} & -3 \\ 4 & 2 & 1 \end{pmatrix}$ ,  $B = \begin{pmatrix} 2 & 7+i \\ 1-i & 1 \\ 0 & 3 \end{pmatrix}$ ,  $C = \begin{pmatrix} -3 & \pi & 2 \\ 9 & 6 & 4 \\ 1 & -1 & 5 \end{pmatrix}$ ,

$D = (8 \ 11i)$  ed  $E = \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \\ 5 \end{pmatrix}$ .  $A$  è una matrice  $2 \times 3$  ad elementi reali (oppure:  $A$  è una matrice  $2 \times 3$  reale),  $B$  è una matrice  $3 \times 2$  complessa,  $C$  è una matrice  $3 \times 3$  reale,  $D$  è una matrice  $1 \times 2$  complessa ed  $E$  è una matrice  $3 \times 1$  reale.

**N.B.** Si può scrivere indifferentemente  $A = \begin{pmatrix} 1 & \sqrt{5} & -3 \\ 4 & 2 & 1 \end{pmatrix}$ , oppure  $A = \begin{bmatrix} 1 & \sqrt{5} & -3 \\ 4 & 2 & 1 \end{bmatrix}$ , oppure  $A = \begin{matrix} 1 & \sqrt{5} & -3 \\ 4 & 2 & 1 \end{matrix}$ .

La  $1^a$  riga di  $A$  è  $(1 \ \sqrt{5} \ -3)$ , la  $2^a$  riga di  $A$  è  $(4 \ 2 \ 1)$ , la  $1^a$  colonna di  $A$  è  $\begin{pmatrix} 1 \\ 4 \end{pmatrix}$ , la  $2^a$  colonna di  $A$  è  $\begin{pmatrix} \sqrt{5} \\ 2 \end{pmatrix}$ , la  $3^a$  colonna di  $A$  è  $\begin{pmatrix} -3 \\ 1 \end{pmatrix}$ .

**Def. 2.** Data una matrice  $m \times n$  reale (risp. complessa)  $A$ , il numero che si trova nella  $i$ -esima riga e nella  $j$ -esima colonna di  $A$ , dove  $1 \leq i \leq m$  e  $1 \leq j \leq n$ , si dice l'**elemento di posto**  $(i, j)$  di  $A$ . Esso viene di solito indicato con il simbolo  $a_{ij}$ . Si scrive allora:

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n-1} & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n-1} & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{m-11} & a_{m-12} & \dots & a_{m-1n-1} & a_{m-1n} \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn-1} & a_{mn} \end{pmatrix},$$

oppure, in forma compatta,  $A = [a_{ij}]_{i=1, \dots, m; j=1, \dots, n}$  (anche:  $A = [a_{ij}]$ ,  $m \times n$ ).

Quindi se  $A$  e  $B$  sono le matrici dell'Esempio 1,  $a_{11} = 1$ ,  $a_{12} = \sqrt{5}$ , ecc.,  $b_{22} = 1$ ,  $b_{32} = 3$ , ecc..

**Def. 3.** Due **matrici**  $A = [a_{ij}]$ ,  $m \times n$ , e  $B = [b_{ij}]$ ,  $r \times t$ , sono **uguali** se

$$\begin{cases} m = r \\ n = t \\ a_{ij} = b_{ij} \text{ per ogni } 1 \leq i \leq m, 1 \leq j \leq n \end{cases}$$

ossia se hanno uguale numero di righe, uguale numero di colonne, e gli elementi corrispondenti uguali.

**Def. 4.** Si chiama **matrice nulla**  $m \times n$  la matrice  $m \times n$  ogni cui elemento è 0. Il simbolo usato per indicarla è  $\mathbb{O}_{m \times n}$  (oppure  $\mathbb{O}$  quando dal contesto si può dedurre quante righe e quante colonne ha).

**Def. 5.** Una matrice con una sola riga ed  $n$  colonne si dice **vettore riga con  $n$  componenti**.

Ad esempio la matrice  $D$  dell'Esempio 1 è un vettore riga con 2 componenti.

**Def. 6.** Una matrice con una sola colonna ed  $m$  righe si dice **vettore colonna con  $m$  componenti**.

Ad esempio la matrice  $E$  dell'Esempio 1 è un vettore colonna con 3 componenti.

**N.B.** Per indicare i vettori colonna si preferiscono usare lettere in carattere corsivo minuscolo con un segno sotto:  $\underline{e}$  piuttosto che  $E$ .

**Def. 7.** Una **matrice** in cui il numero delle righe è uguale al numero delle colonne si dice **quadrata**. Se  $A$  è una matrice quadrata, il numero delle righe di  $A$  (che è uguale al numero delle colonne di  $A$ ) si chiama **l'ordine di  $A$** .

Ad esempio la matrice  $C$  dell'Esempio 1 è una matrice quadrata di ordine 3.

**Notazioni.** L'insieme delle matrici reali  $m \times n$  si indica con il simbolo  $M_{mn}(\mathbb{R})$ , l'insieme delle matrici complesse  $m \times n$  si indica con il simbolo  $M_{mn}(\mathbb{C})$ .

**N.B.** Si usano

- il simbolo  $\mathbb{R}_n$  (risp.  $\mathbb{C}_n$ ) al posto del simbolo  $M_{1n}(\mathbb{R})$  (risp.  $M_{1n}(\mathbb{C})$ ),
- il simbolo  $\mathbb{R}^m$  (risp.  $\mathbb{C}^m$ ) al posto del simbolo  $M_{m1}(\mathbb{R})$  (risp.  $M_{m1}(\mathbb{C})$ ),
- il simbolo  $M_m(\mathbb{R})$  (risp.  $M_m(\mathbb{C})$ ) al posto del simbolo  $M_{mm}(\mathbb{R})$  (risp.  $M_{mm}(\mathbb{C})$ ).

Quindi se  $A$ ,  $B$ ,  $C$ ,  $D$  ed  $E$  sono le matrici dell'Esempio 1, allora  $A \in M_{23}(\mathbb{R})$ ,  $B \in M_{32}(\mathbb{C})$ ,  $C \in M_3(\mathbb{R})$ ,  $D \in \mathbb{C}_2$  ed  $E \in \mathbb{R}^3$ .

**Def. 8.** Sia  $A = [a_{ij}]$  una matrice  $m \times n$ . Gli elementi  $a_{ii}$  si chiamano **elementi diagonali** di  $A$ .

Ad esempio, se  $A$ ,  $B$  e  $C$  sono le matrici dell'Esempio 1, gli elementi diagonali di  $A$

sono 1 e 2, gli elementi diagonali di  $B$  sono 2 e 1, gli elementi diagonali di  $C$  sono  $-3$ ,  $6$  e  $5$ .

**Def. 9.** Una **matrice** quadrata  $A = [a_{ij}]$  si dice **diagonale** se  $a_{ij} = 0$  per ogni  $(i, j)$  con  $i \neq j$  (ossia se gli elementi di  $A$  che non sono diagonali sono tutti nulli).

**Esempio 2.**  $A = \begin{pmatrix} 7 & 0 \\ 0 & i \end{pmatrix}$ ,  $B = \begin{pmatrix} 3 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$ ,  $C = \begin{pmatrix} 3 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$  sono matrici diagonali, mentre  $D = \begin{pmatrix} 7 & 0 & 0 \\ 0 & i & 0 \end{pmatrix}$  ed  $E = \begin{pmatrix} 3 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$  non sono matrici diagonali.

**Def. 10.** Una **matrice** diagonale si dice **scalare** se i suoi elementi diagonali sono tra loro uguali.

**Esempio 3.**  $A = \begin{pmatrix} 7 & 0 \\ 0 & 7 \end{pmatrix}$  è una matrice scalare, mentre  $B = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 7 \end{pmatrix}$ ,  $C = \begin{pmatrix} 7 & 1 \\ 0 & 7 \end{pmatrix}$  e  $D = \begin{pmatrix} 7 & 0 & 0 \\ 0 & 7 & 0 \end{pmatrix}$  non sono matrici scalari.

**Def. 11.** Si chiama **matrice identica di ordine  $m$**  la matrice scalare  $m \times m$  i cui elementi diagonali sono tutti uguali ad 1. Il simbolo usato per indicarla è  $I_m$  (oppure  $I$  quando dal contesto si può dedurre il suo numero di righe e di colonne).

La sua colonna  $i$ -esima, quando  $1 \leq i \leq m$ , è indicata con il simbolo  $\underline{e}_i$ .

Dunque  $\underline{e}_i$  è il vettore colonna con  $m$  componenti:  $\underline{e}_i = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \leftarrow i$

### Prodotto di una matrice per uno scalare

**Def. 12.** Siano  $A = [a_{ij}]$  una matrice complessa (risp. reale)  $m \times n$  ed  $\alpha$  un numero complesso (risp. reale).

$\alpha$  viene chiamato **scalare**.

Sia  $B = [b_{ij}]$  la matrice  $m \times n$  definita da

$$b_{ij} = \alpha a_{ij} \quad \text{per ogni } i = 1, \dots, m; j = 1, \dots, n,$$

ossia la matrice che si ottiene da  $A$  moltiplicando ciascun elemento di  $A$  per lo scalare  $\alpha$ . Allora  $B$  si chiama **il prodotto della matrice  $A$  per lo scalare  $\alpha$** .

$B$  viene indicata con il simbolo  $\alpha A$ .

**Esempio 4.** Se  $B$  la matrice considerata nell'Esempio 1, allora

$$\begin{aligned}(1+i)B &= (1+i) \begin{pmatrix} 2 & 7+i \\ 1-i & 1 \\ 0 & 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} (1+i)2 & (1+i)(7+i) \\ (1+i)(1-i) & (1+i)1 \\ (1+i)0 & (1+i)3 \end{pmatrix} = \\ &= \begin{pmatrix} 2+2i & 7+7i+i-1 \\ 1^2-i^2 & 1+i \\ 0 & 3+3i \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2+2i & 6+8i \\ 2 & 1+i \\ 0 & 3+3i \end{pmatrix}.\end{aligned}$$

Si definisce così su  $M_{mn}(\mathbb{C})$  (risp. su  $M_{mn}(\mathbb{R})$ ) un'operazione di moltiplicazione di matrici per scalari

$$\begin{aligned}\mathbb{C} \times M_{mn}(\mathbb{C}) &\rightarrow M_{mn}(\mathbb{C}) \quad (\text{risp.} \quad \mathbb{R} \times M_{mn}(\mathbb{R}) \rightarrow M_{mn}(\mathbb{R})) \\ (\alpha, A) &\mapsto \alpha A.\end{aligned}$$

### Proprietà della moltiplicazione di matrici per scalari

- (1)  $\alpha(\beta A) = (\alpha\beta)A$  per ogni scalare  $\alpha$  e  $\beta$  ed ogni matrice  $A$ ,
- (2)  $1A = A$  per ogni matrice  $A$ .

**Dimostrazione.** Sia  $A = [a_{ij}]$  una matrice  $m \times n$ .

Si ponga  $B := \beta A$  e si indichi con  $b_{ij}$  l'elemento di posto  $(i, j)$  di  $B$  (per cui  $B = [b_{ij}]$ ).

Si ponga  $C := \alpha B$  e si indichi con  $c_{ij}$  l'elemento di posto  $(i, j)$  di  $C$  (per cui  $C = [c_{ij}]$ ).

Si ponga infine  $D := (\alpha\beta)A$  e si indichi con  $d_{ij}$  l'elemento di posto  $(i, j)$  di  $D$  (per cui  $D = [d_{ij}]$ ).

Si noti che  $B$  e  $D$  sono  $m \times n$  essendolo  $A$ , e che  $C$  è  $m \times n$  essendolo  $B$ .

Per ogni  $1 \leq i \leq m$  e  $1 \leq j \leq n$  si ha

$$c_{ij} = \alpha b_{ij} = \alpha(\beta a_{ij}) = (\alpha\beta)a_{ij} = d_{ij}$$

quindi  $C = D$  ossia  $\alpha B = D$ . Poichè  $B = \beta A$  e  $D = (\alpha\beta)A$  si ottiene (1).

Per provare (2) si ponga  $E = 1A$  e si indichi con  $e_{ij}$  l'elemento di posto  $(i, j)$  di  $E$  (per cui  $E = [e_{ij}]$ ).  $E$  è  $m \times n$  essendolo  $A$ .

Per ogni  $1 \leq i \leq m$  e  $1 \leq j \leq n$  si ha  $e_{ij} = 1a_{ij} = a_{ij}$ , quindi  $E = A$ , ossia  $1A = A$ .

## LEZIONE 2

### Somma di due matrici $m \times n$

**Def. 1.** Siano  $A = [a_{ij}]$  e  $B = [b_{ij}]$  due matrici (reali o complesse) **ENTRAMBE**  $m \times n$ . Sia  $C = [c_{ij}]$  la matrice  $m \times n$  definita da

$$c_{ij} = a_{ij} + b_{ij} \quad \text{per ogni } i = 1, \dots, m; j = 1, \dots, n,$$

(ossia la matrice i cui elementi si ottengono sommando gli elementi corrispondenti di  $A$  e  $B$ ). La matrice  $C$  si chiama **la somma delle matrici  $A$  e  $B$** . Per indicare  $C$  si usa il simbolo  $A + B$ .

**Esempio 1.** Siano  $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & i \\ 0 & 3 & 1 \end{pmatrix}$  e  $B = \begin{pmatrix} 0 & i & 3 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix}$ . Allora

$$A + B = \begin{pmatrix} 1+0 & 2+i & i+3 \\ 0+1 & 3+1 & 1+2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 2+i & 3+i \\ 1 & 4 & 3 \end{pmatrix}.$$

**N.B. NON ESISTE** la somma di due matrici che non abbiano lo stesso numero di righe oppure che non abbiano lo stesso numero di colonne.

Si definisce così su  $M_{mn}(\mathbb{C})$  (risp. su  $M_{mn}(\mathbb{R})$ ) un'operazione di **addizione di matrici**

$$M_{mn}(\mathbb{C}) \times M_{mn}(\mathbb{C}) \rightarrow M_{mn}(\mathbb{C}) \quad (\text{risp. } M_{mn}(\mathbb{R}) \times M_{mn}(\mathbb{R}) \rightarrow M_{mn}(\mathbb{R}))$$

$$(A, B) \mapsto A + B.$$

### Proprietà dell'addizione di matrici

Per ogni  $A, B, C \in M_{mn}(\mathbb{C})$  (risp.  $M_{mn}(\mathbb{R})$ ) ed ogni  $\alpha, \beta \in \mathbb{C}$  (risp.  $\mathbb{R}$ ) si ha:

(1) **associatività:**  $A + (B + C) = (A + B) + C$ ;

(2) **commutatività:**  $A + B = B + A$ ;

(3) **elemento neutro:**  $A + \mathbb{O} = A (= \mathbb{O} + A)$ ;

(4) **matrice opposta:** se si indica con  $-A$  la matrice  $(-1)A$ , si ha  $A + (-A) = \mathbb{O}$  (la matrice  $-A$  si chiama **l'opposta della matrice  $A$** ;

(5)  $\alpha(A + B) = \alpha A + \alpha B$ ;

(6)  $(\alpha + \beta)A = \alpha A + \beta A$ .

Le proprietà (5) e (6) sono **proprietà distributive** che "collegano" l'addizione di matrici con la moltiplicazione per scalari.

**Dimostrazione.** Siano  $A = [a_{ij}]$ ,  $B = [b_{ij}]$  e  $C = [c_{ij}]$ . Per ogni  $1 \leq i \leq m$  e  $1 \leq j \leq n$  si ha:



$$\begin{array}{ll}
(1): & a_{ij} + (b_{ij} + c_{ij}) = (a_{ij} + b_{ij}) + c_{ij}; \quad (2): \quad a_{ij} + b_{ij} = b_{ij} + a_{ij}; \\
(3): & a_{ij} + 0 = a_{ij} = 0 + a_{ij}; \quad (4): \quad a_{ij} + (-a_{ij}) = a_{ij} - a_{ij} = 0; \\
(5): & \alpha(a_{ij} + b_{ij}) = \alpha a_{ij} + \alpha b_{ij}; \quad (6): \quad (\alpha + \beta)a_{ij} = \alpha a_{ij} + \beta a_{ij}.
\end{array}$$

**Notazione.** Per indicare la somma di  $A$  con l'opposta di  $B$  si scrive  $A - B$ , al posto di  $A + (-B)$ .

**Def. 2.** Siano  $A = (a_1 \ a_2 \ \dots \ a_n)$  e  $B = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$  un vettore riga ed un vettore

colonna con lo stesso numero di componenti,  $n$ . Si chiama **prodotto del vettore riga con  $n$  componenti  $A$  ed il vettore colonna con  $n$  componenti  $B$**  il numero

$$(a_1 \ a_2 \ \dots \ a_n) \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix} = a_1 b_1 + a_2 b_2 + \dots + a_n b_n = \sum_{1 \leq i \leq n} a_i b_i.$$

**N.B.**

- Quando si vuole metter in evidenza che i numeri sono matrici  $1 \times 1$ , si scrive  $[a_1b_1 + a_2b_2 + \dots + a_nb_n]$  al posto di  $a_1b_1 + a_2b_2 + \dots + a_nb_n$ .
- Nel caso di vettori riga si preferisce scrivere  $(a_1 \ a_2 \ \dots \ a_n)$  piuttosto che  $(a_{11} \ a_{12} \ \dots \ a_{1n})$ , ed analogamente per i vettori colonna.

**Esempio 1.**  $(3 \ i \ 2) \begin{pmatrix} -2 \\ 2i \\ 6 \end{pmatrix} = 3 \times (-2) + i \times 2i + 2 \times 6 = -6 - 2 + 12 = 4.$

**Def. 3.** Siano  $A = [a_{ij}]$  una matrice  $m \times n$  e  $B = [b_{ij}]$  una matrice  $n \times r$ . Il prodotto delle due matrici, **A** e **B**, di cui la prima, **A**, ha un numero di colonne uguale al numero delle righe della seconda, **B** è la matrice  $C = [c_{ij}]$ ,  $m \times r$ , ove

$$c_{ij} = (a_{i1} \ a_{i2} \ \dots \ a_{in}) \begin{pmatrix} b_{1j} \\ b_{2j} \\ \vdots \\ b_{nj} \end{pmatrix} = a_{i1}b_{1j} + a_{i2}b_{2j} + \dots + a_{in}b_{nj} = \sum_{1 \leq k \leq n} a_{ik}b_{kj},$$

ossia la matrice  $m \times r$  il cui elemento di posto  $(i, j)$  è il prodotto della  $i$ -esima riga di  $A$  e la  $j$ -esima colonna di  $B$ . Per indicare  $C$  si usa il simbolo  $AB$ .

**Esempio 2.** Siano  $A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 3 \\ 6 & 0 & 1 \end{pmatrix}$  e  $B = \begin{pmatrix} 1 & 3 & 0 & 2 \\ -1 & -2 & 4 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & -2 \end{pmatrix}$ . Allora  $AB = C = [c_{ij}]$  è la matrice  $2 \times 4$  ove

$$c_{11} = (2 \ 1 \ 3) \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix} = 2 \times 1 + 1 \times (-1) + 3 \times 0 = 2 - 1 + 0 = 1,$$

$$c_{12} = (2 \ 1 \ 3) \begin{pmatrix} 3 \\ -2 \\ 1 \end{pmatrix} = 2 \times 3 + 1 \times (-2) + 3 \times 1 = 6 - 2 + 3 = 7,$$

$$c_{13} = (2 \ 1 \ 3) \begin{pmatrix} 0 \\ 4 \\ 0 \end{pmatrix} = 2 \times 0 + 1 \times 4 + 3 \times 0 = 0 + 4 + 0 = 4,$$

$$c_{14} = (2 \ 1 \ 3) \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ -2 \end{pmatrix} = 2 \times 2 + 1 \times 1 + 3 \times (-2) = 4 + 1 - 6 = -1,$$

$$c_{21} = (6 \ 0 \ 1) \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix} = 6 \times 1 + 0 \times (-1) + 1 \times 0 = 6 + 0 + 0 = 6,$$

$$c_{22} = (6 \ 0 \ 1) \begin{pmatrix} 3 \\ -2 \\ 1 \end{pmatrix} = 6 \times 3 + 0 \times (-2) + 1 \times 1 = 18 + 0 + 1 = 19,$$

$$c_{23} = (6 \ 0 \ 1) \begin{pmatrix} 0 \\ 4 \\ 0 \end{pmatrix} = 6 \times 0 + 0 \times 4 + 1 \times 0 = 0 + 0 + 0 = 0,$$

$$c_{24} = (6 \ 0 \ 1) \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ -2 \end{pmatrix} = 6 \times 2 + 0 \times 1 + 1 \times (-2) = 12 + 0 - 2 = 10,$$

$$\text{ossia } C = \begin{pmatrix} 1 & 7 & 4 & -1 \\ 6 & 19 & 0 & 10 \end{pmatrix}.$$

**N.B.** Il prodotto  $AB$  di due matrici  $A$  e  $B$  **ESISTE SOLO SE IL NUMERO DELLE COLONNE DI  $A$  E' UGUALE AL NUMERO DELLE RIGHE DI  $B$ .**

Si definisce così un'operazione di moltiplicazione di matrici

$$M_{mn}(\mathbb{C}) \times M_{nr}(\mathbb{C}) \rightarrow M_{mr}(\mathbb{C}) \quad (\text{risp.} \quad M_{mn}(\mathbb{R}) \times M_{nr}(\mathbb{R}) \rightarrow M_{mr}(\mathbb{R}))$$

$$(A, B) \mapsto AB.$$

### Proprietà della moltiplicazione di matrici

**(1) associatività:**  $A(BC) = (AB)C$ , se  $A, B$  e  $C$  sono matrici tali che tutte le moltiplicazioni scritte siano possibili;

**(2) distributività rispetto alla somma:**

$A(B + C) = AB + AC$ , se  $A, B$  e  $C$  sono matrici tali che tutti i prodotti e tutte le somme scritte siano possibili, e

$(B + C)A = BA + CA$ , se  $A, B$  e  $C$  sono matrici tali che tutti i prodotti e tutte le somme scritte siano possibili;

**(3)**  $\alpha(AB) = (\alpha A)B = A(\alpha B)$ , se  $A$  e  $B$  sono matrici tali che il prodotto  $AB$  esista ed  $\alpha$  è uno scalare;

**(4)**  $I_m A = A = A I_n$  per ogni matrice  $A$ ,  $m \times n$ ;

**(5)**  $\mathbb{O}_{k \times m} A = \mathbb{O}_{k \times n}$  e  $A \mathbb{O}_{n \times k} = \mathbb{O}_{m \times k}$  per ogni matrice  $A$ ,  $m \times n$ , ed ogni numero naturale  $k$ .

**N.B.**

– la moltiplicazione di matrici **NON** gode della proprietà **commutativa**: date due matrici  $A$ ,  $m \times n$ , e  $B$ ,  $r \times t$ ,

(1) se esiste  $AB$  (ossia se  $r = n$ ) non è detto che esista  $BA$  (perchè  $BA$  esista occorre che  $m = t$ ).

(2) Se sia  $AB$  che  $BA$  esistono, ossia se  $A$  è  $m \times n$ , e  $B$  è  $n \times m$ , allora  $AB$  è  $m \times m$  e  $BA$  è  $n \times n$ . Se  $m \neq n$ , senz'altro  $AB \neq BA$ .

(3) Se anche  $A$  e  $B$  sono entrambe  $m \times m$ , per cui  $AB$  e  $BA$  entrambe esistono ed entrambe sono  $m \times m$ , non è egualmente detto che  $AB$  e  $BA$  siano uguali. Ad esempio:

$$\begin{pmatrix} 0 & 2 \\ -1 & 3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 6 & 2 \\ 8 & 1 \end{pmatrix} \neq \begin{pmatrix} -2 & 8 \\ -1 & 9 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 2 \\ -1 & 3 \end{pmatrix}.$$

– Per la moltiplicazione di matrici **NON** vale la **legge di cancellazione per il prodotto**: esistono matrici  $A$  e  $B$ , con  $A \neq \mathbb{O} \neq B$  e  $AB = \mathbb{O}$ . Ad esempio:

$$\begin{pmatrix} 3 & 6 \\ 2 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 8 & 6 \\ -4 & -3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

**Esercizio.** Per ogni  $a \in \mathbb{R}$  sia  $S_a = aI_2 = \begin{pmatrix} a & 0 \\ 0 & a \end{pmatrix}$ . Si provi:

(1)  $S_a A = A S_a$  per ogni  $A \in M_2(\mathbb{R})$ .

(2) Se  $B \in M_2(\mathbb{R})$  è tale che  $BA = AB$  per ogni  $A \in M_2(\mathbb{R})$ , allora  $B = S_a$  per un opportuno  $a \in \mathbb{R}$ .

**Svolgimento.**

(1) Sia  $A \in M_2(\mathbb{R})$ . Allora

$$S_a A = (aI_2)A = a(I_2 A) = aA = a(AI_a).$$

Poichè per la proprietà (3) della moltiplicazione di matrici si ha che  $a(AI_a) = A(aI_a)$ , si conclude che  $S_a A = AS_a$ .

(2) Sia  $B = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \in M_2(\mathbb{R})$  tale che

$$(*) \quad BA = AB \quad \text{per ogni} \quad A \in M_2(\mathbb{R}).$$

In particolare prendendo in (\*) come matrice  $A$  la matrice  $\tilde{A} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$ , si ottiene:

$$\begin{pmatrix} a & 0 \\ c & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a & b \\ 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

Se ne deduce che  $b = c = 0$ , ossia che la matrice  $B$  deve essere una matrice diagonale:

$$B = \begin{pmatrix} a & 0 \\ 0 & d \end{pmatrix}.$$

Tenendo conto del fatto che  $B = \begin{pmatrix} a & 0 \\ 0 & d \end{pmatrix}$  e prendendo in (\*) come matrice  $A$  la matrice  $A^* = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$  si ottiene:

$$\begin{pmatrix} a & a \\ d & d \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a & 0 \\ 0 & d \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a & 0 \\ 0 & d \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a & d \\ a & d \end{pmatrix}.$$

Se ne deduce che  $d = a$ , e quindi che

$$B = \begin{pmatrix} a & 0 \\ 0 & a \end{pmatrix} = S_a.$$

Nell'esercizio si è provato che **le matrici reali  $2 \times 2$  che commutano con ogni matrice reale  $2 \times 2$  sono esattamente le matrici reali scalari di ordine 2.**

Allo stesso modo si può vedere che le matrici complesse  $2 \times 2$  che commutano con ogni matrice complessa  $2 \times 2$  sono esattamente le matrici complesse scalari di ordine 2.

In generale è possibile provare: **le matrici reali (risp. complesse)  $m \times m$  che commutano con ogni matrice reale (risp. complessa)  $m \times m$  sono esattamente le matrici reali (risp. complesse) scalari di ordine  $m$ .**

**Def. 4.** Sia  $A$  una matrice quadrata. Si definisce **la potenza  $n$ -esima di  $A$** , dove  $n \geq 1$  è un numero naturale, nel seguente modo:

$$A^1 = A, \quad A^2 = AA^1, \quad A^3 = AA^2, \quad \dots \quad A^n = AA^{n-1}.$$

Si pone poi  $A^0 = I$ .

Come per le potenze dei numeri, si ha la seguente **proprietà delle potenze**: per ogni coppia di numeri naturali  $m$  ed  $n$  ed ogni matrice quadrata  $A$  si ha

$$A^m A^n = A^{m+n} = A^n A^m.$$

**Def. 5.** Una matrice  $A$  si dice **non singolare** (o anche invertibile), se esiste una matrice  $B$  tale che  $AB = I = BA$ . Vedremo che se una tale  $B$  esiste, allora è unica. Essa si chiama **l'inversa** di  $A$  e si indica con il simbolo  $A^{-1}$ .

**Proposizione.** Se  $A$  e  $B$  sono due matrici non singolari tali che esista  $AB$ , allora anche il prodotto  $AB$  è una matrice non singolare e  $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$ .

In generale se  $A_1, A_2, \dots, A_{r-1}, A_r$  sono matrici non singolari tali che esista il prodotto  $A_1 A_2 \dots A_{r-1} A_r$ , allora anche il prodotto  $A_1 A_2 \dots A_{r-1} A_r$  è non singolare e si ha

$$(A_1 A_2 \dots A_{r-1} A_r)^{-1} = A_r^{-1} A_{r-1}^{-1} \dots A_2^{-1} A_1^{-1}.$$

**Dimostrazione.** Facciamo la dimostrazione supponendo che il prodotto abbia solo due fattori. Osserviamo innanzitutto che se  $A$  e  $B$  sono matrici non singolari tali che esista  $AB$ , allora  $A$ ,  $B$ ,  $A^{-1}$  e  $B^{-1}$  sono tutte matrici  $m \times m$  per un opportuno  $m$ .

Si ha poi:

$$(AB)B^{-1}A^{-1} = A(BB^{-1})A^{-1} = AIA^{-1} = AA^{-1} = I,$$

$$(B^{-1}A^{-1})(AB) = B^{-1}(A^{-1}A)B = B^{-1}IB = B^{-1}B = I.$$

La dimostrazione del risultato quando il numero dei fattori nel prodotto è  $r$  è analoga.

**LEZIONE 3****Trasposte, coniugate, H-trasposte**

**Def. 1.** Data una matrice  $A = [a_{ij}]$ ,  $m \times n$ , si chiama **trasposta** di  $A$  la matrice  $n \times m$   $B = [b_{ij}]$  definita da:

$$b_{ij} = a_{ji} \quad \text{per ogni } 1 \leq i \leq m, 1 \leq j \leq n.$$

La matrice  $B$  si indica con il simbolo  $A^T$ .

**Esempio 1.** Se  $A = \begin{pmatrix} 4i & 3 & -2 \\ 1 & 2-5i & 0 \end{pmatrix}$ , allora la trasposta di  $A$  è

$$A^T = \begin{pmatrix} 4i & 1 \\ 3 & 2-5i \\ -2 & 0 \end{pmatrix}.$$

**Def. 2.** Data una matrice  $A = [a_{ij}]$ ,  $m \times n$ , si chiama **coniugata** di  $A$  la matrice  $m \times n$   $B = [b_{ij}]$  definita da:

$$b_{ij} = \bar{a}_{ij} \quad \text{per ogni } 1 \leq i \leq m, 1 \leq j \leq n,$$

ove se  $z = a + ib$  è un numero complesso espresso in forma algebrica (cioè  $a$  e  $b$  sono numeri reali),  $\bar{z} = a - ib$  è il suo coniugato. La matrice  $B$  si indica con il simbolo  $\bar{A}$ .

**Esempio 2.** Se  $A = \begin{pmatrix} 4i & 3 & -2 \\ 1 & 2-5i & 0 \end{pmatrix}$ , allora la coniugata di  $A$  è

$$\bar{A} = \begin{pmatrix} \overline{4i} & \bar{3} & \overline{-2} \\ \bar{1} & \overline{2-5i} & \bar{0} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -4i & 3 & -2 \\ 1 & 2+5i & 0 \end{pmatrix}.$$

**Def. 3.** Data una matrice  $A = [a_{ij}]$ ,  $m \times n$ , si chiama **H-trasposta** di  $A$  la matrice  $n \times m$   $B = [b_{ij}]$  definita da:

$$b_{ij} = \bar{a}_{ji} \quad \text{per ogni } 1 \leq i \leq m, 1 \leq j \leq n.$$

La matrice  $B$  si indica con il simbolo  $A^H$ .

Si noti che per ottenere la H-trasposta di  $A$  si può procedere indifferentemente in uno dei due seguenti modi:

– o si calcola prima la trasposta di  $A$  e di quest'ultima si calcola poi la coniugata (ossia  $A^H = \overline{A^T}$ ),

– oppure si calcola prima la coniugata di  $A$  e di quest'ultima si calcola poi la trasposta (ossia  $A^H = (\bar{A})^T$ ).

**Esempio 3.** Se  $A = \begin{pmatrix} 4i & 3 & -2 \\ 1 & 2-5i & 0 \end{pmatrix}$ , allora la H-trasposta di  $A$  è

$$A^H = \overline{A^T} = \begin{pmatrix} \overline{4i} & \overline{1} \\ \overline{3} & \overline{2-5i} \\ \overline{-2} & \overline{0} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -4i & 1 \\ 3 & 2+5i \\ -2 & 0 \end{pmatrix},$$

ma anche

$$A^H = (\overline{A})^T = \begin{pmatrix} \overline{4i} & \overline{3} & \overline{-2} \\ \overline{1} & \overline{2-5i} & \overline{0} \end{pmatrix}^T = \begin{pmatrix} -4i & 3 & -2 \\ 1 & 2+5i & 0 \end{pmatrix}^T = \begin{pmatrix} -4i & 1 \\ 3 & 2+5i \\ -2 & 0 \end{pmatrix}.$$

### Proprietà delle coniugate

Siano  $A$  e  $B$  matrici per cui siano possibili le operazioni indicate, e sia  $\alpha$  uno scalare. Allora si ha:

- (1)  $\overline{\overline{A}} = A$ ;
- (2)  $\overline{(A+B)} = \overline{A} + \overline{B}$ , e  $\overline{(A-B)} = \overline{A} - \overline{B}$ ;
- (3)  $\overline{\alpha A} = \alpha \overline{A}$ ;
- (4)  $\overline{AB} = \overline{A} \overline{B}$ .

Le proprietà delle coniugate seguono dalla definizione di coniugata di una matrice, e dalle definizioni di prodotto di una matrice per uno scalare e di prodotto di due matrici.



### Proprietà delle trasposte e delle H-trasposte

Siano  $A$  e  $B$  matrici per cui siano possibili le operazioni indicate, e sia  $\alpha$  uno scalare. Allora si ha:

$$\begin{aligned} (1): \quad & (A^T)^T = A; & (A^H)^H &= A; \\ (2): \quad & (A+B)^T = A^T + B^T; & (A+B)^H &= A^H + B^H; \\ & (A-B)^T = A^T - B^T; & (A+B)^H &= A^H + B^H; \\ (3): \quad & (\alpha A)^T = \alpha A^T; & (\alpha A)^H &= \bar{\alpha} A^H; \\ (4): \quad & (AB)^T = B^T A^T; & (AB)^H &= B^H A^H. \end{aligned}$$

**Dimostrazione** Per provare (1),(2) e (3) basta applicare le definizioni di trasposta, di H-trasposta, di somma di matrici e di prodotto di matrici per scalari.

Per provare la prima uguaglianza di (4), supponiamo che  $A = [a_{ij}]$  sia  $m \times n$  e  $B = [b_{ij}]$  sia  $n \times r$ , e poniamo  $AB = C = [c_{ij}]$  e  $B^T A^T = D = [d_{ij}]$ . Poichè  $B^T$  è  $r \times n$  ed  $A^T$  è  $n \times m$ , allora  $D$  è  $r \times m$ , come  $C^T$ . L'elemento di posto  $(i, j)$  di  $D$  è il prodotto della  $i$ -esima riga di  $B^T$  per la  $j$ -esima colonna di  $A^T$ . Poichè la  $i$ -esima riga di  $B^T$  è la  $i$ -esima colonna di  $B$  pensata come vettore riga, e la  $j$ -esima colonna di  $A^T$  è la  $j$ -esima

riga di  $A$  pensata come vettore colonna, allora 
$$d_{ij} = (b_{1i} \quad b_{2i} \quad \dots \quad b_{ni}) \begin{pmatrix} a_{j1} \\ a_{j2} \\ \dots \\ a_{jn} \end{pmatrix} =$$

$$= \sum_{1 \leq l \leq n} b_{li} a_{jl} = \sum_{1 \leq l \leq n} a_{jl} b_{li} = (a_{j1} \quad a_{j2} \quad \dots \quad a_{jn}) \begin{pmatrix} b_{1i} \\ b_{2i} \\ \dots \\ b_{ni} \end{pmatrix} = c_{ji}.$$

Dalla definizione di trasposta (di  $C$ ) si ottiene la prima uguaglianza di (4).

Per la seconda, si noti che la definizione di H-trasposta, la proprietà (4) delle coniugate e la proprietà  $(AB)^T = B^T A^T$  che abbiamo già dimostrato implicano:

$$(AB)^H = \overline{(AB)^T} = (\bar{A} \quad \bar{B})^T = \bar{B}^T \bar{A}^T = B^H A^H.$$

**Definizioni 4,5,6,7** Una matrice  $A$  si dice:

- **simmetrica** se coincide con la sua trasposta (ossia se  $A = A^T$ );
- **hermitiana** se coincide con la sua H-trasposta (ossia se  $A = A^H$ );
- **anti-simmetrica** se coincide con l'opposta della sua trasposta (ossia se  $A = -A^T$ , oppure, ed è lo stesso, se  $A^T = -A$ );
- **anti-hermitiana** se coincide con l'opposta della sua H-trasposta (ossia se  $A = -A^H$ , oppure, ed è lo stesso, se  $A^H = -A$ ).

Si noti che se  $A$  è simmetrica, o hermitiana, o anti-simmetrica, o infine anti-hermitiana, allora  $A$  è quadrata.

**Esempio 4.** Siano

$$A = \begin{pmatrix} 3 & 2 \\ 2 & 0 \end{pmatrix}, \quad B = \begin{pmatrix} 3 & 2+i \\ 2-i & 0 \end{pmatrix}, \quad C = \begin{pmatrix} 0 & 2 \\ -2 & 0 \end{pmatrix}, \quad D = \begin{pmatrix} 0 & 2+i \\ -2+i & 0 \end{pmatrix}.$$

Allora  $A$  è simmetrica,  $B$  è hermitiana,  $C$  è anti-simmetrica e  $D$  è anti-hermitiana.

Dalla proprietà (4) della trasposta e della H-trasposta segue che

- la somma di due matrici simmetriche è una matrice simmetrica;
- la somma di due matrici hermitiane è una matrice hermitiana;
- la somma di due matrici anti-simmetriche è una matrice anti-simmetrica;
- la somma di due matrici anti-hermitiane è una matrice anti-hermitiana.

**Esempio 5.**  $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$  e  $B = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}$  sono simmetriche, ma  $AB = \begin{pmatrix} 3 & 3 \\ 2 & 1 \end{pmatrix}$  non è simmetrica. Dunque **il prodotto di due matrici simmetriche può essere una matrice non simmetrica.**

**Esempio 6.**  $A = \begin{pmatrix} 1 & i \\ -i & 0 \end{pmatrix}$  e  $B = \begin{pmatrix} 2 & i \\ -i & 2 \end{pmatrix}$  sono hermitiane, ma  $AB = \begin{pmatrix} 3 & 3i \\ -2i & 1 \end{pmatrix}$  non è hermitiana. Dunque **il prodotto di due matrici hermitiane può essere una matrice non hermitiana.**

**Esempio 7.**  $A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix}$  è anti-simmetrica, ma  $A^2 = AA = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix}$  non è anti-simmetrica. Dunque **il prodotto di due matrici anti-simmetriche può essere una matrice non anti-simmetrica.**

**Esempio 8.**  $A = \begin{pmatrix} i & i \\ i & 0 \end{pmatrix}$  e  $B = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & i \end{pmatrix}$  sono anti-hermitiane, ma  $AB = \begin{pmatrix} 0 & -1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$  non è anti-hermitiana. Dunque **il prodotto di due matrici anti-hermitiane può essere una matrice non anti-hermitiana.**

**Esercizio: (Decomposizione di una matrice quadrata nella parte hermitiana ed anti-hermitiana)**

Sia  $A$  una matrice quadrata  $m \times m$ . Allora esistono  $B = \frac{1}{2}(A+A^H)$  e  $C = \frac{1}{2}(A-A^H)$ .

Si provi che:

- $B$  è hermitiana,
- $C$  è antihermitiana,
- $A = B + C$ ,
- se  $D$  ed  $E$  sono due matrici tali che

$$\begin{cases} D \text{ è hermitiana} \\ E \text{ è anti-hermitiana} \\ D + E = A \end{cases}$$

allora  $D = \frac{1}{2}(A + A^H)$  ed  $E = \frac{1}{2}(A - A^H)$ .

Ossia: **ogni matrice quadrata  $A$  si può scrivere in un modo unico come somma di una matrice hermitiana,  $\frac{1}{2}(A + A^H)$ , ed una matrice anti-hermitiana,  $\frac{1}{2}(A - A^H)$ .**

$\frac{1}{2}(A + A^H)$  si chiama **la parte hermitiana di  $A$**  e  $\frac{1}{2}(A - A^H)$  si chiama **la parte anti-hermitiana di  $A$ .**

**Svolgimento:**

Poichè  $A$  è  $m \times m$ , anche  $A^H$  è  $m \times m$ , per cui esistono sia  $A + A^H$  che  $A - A^H$ , entrambe  $m \times m$ , e dunque esistono anche  $B = \frac{1}{2}(A + A^H)$  e  $C = \frac{1}{2}(A - A^H)$ . Allora, poichè  $B$  e  $C$  sono entrambe  $m \times m$ , esiste  $B + C$ , ed è:

$$B + C = \frac{1}{2}(A + A^H) + \frac{1}{2}(A - A^H) = \frac{1}{2}A + \frac{1}{2}A^H + \frac{1}{2}A - \frac{1}{2}A^H = A.$$

La matrice  $B$  è hermitiana:

$$B^H = \left(\frac{1}{2}(A + A^H)\right)^H = \frac{1}{2}(A + A^H)^H = \frac{1}{2}(A^H + (A^H)^H) = \frac{1}{2}(A^H + A) = B.$$

La matrice  $C$  è anti-hermitiana:

$$C^H = \left(\frac{1}{2}(A - A^H)\right)^H = \frac{1}{2}(A - A^H)^H = \frac{1}{2}(A^H - (A^H)^H) = \frac{1}{2}(A^H - A) = -C.$$

Abbiamo quindi visto per ogni matrice quadrata  $A$  **esistono** una matrice hermitiana,  $\frac{1}{2}(A + A^H)$ , ed una matrice antihermitiana  $\frac{1}{2}(A - A^H)$  tali che  $A$  sia la loro somma.

Vogliamo ora provare che se  $A$  è una matrice quadrata e  $D$  ed  $E$  sono matrici tali che

$$\begin{cases} D \text{ è hermitiana} \\ E \text{ è anti-hermitiana} \\ D + E = A \end{cases}$$

allora  $D = \frac{1}{2}(A + A^H)$  ed  $E = \frac{1}{2}(A - A^H)$ .

Poniamo  $B = \frac{1}{2}(A + A^H)$  e  $C = \frac{1}{2}(A - A^H)$ . Poichè abbiamo visto che  $A = B + C$  e stiamo supponendo che  $A = D + E$ , allora

$$(*) \quad B + C = D + E.$$

Da (\*) segue che anche  $(B + C)^H = (D + E)^H$ .

Poichè abbiamo visto che  $B^H = B$  e  $C^H = -C$ , allora

$$(B + C)^H = B^H + C^H = B - C.$$

Poichè stiamo supponendo che  $D^H = D$  ed  $E^H = -E$ , allora

$$(D + E)^H = D^H + E^H = D - E.$$

Quindi da  $(B + C)^H = (D + E)^H$  segue

$$(**) \quad B - C = D - E.$$

Sommando membro a membro (\*) e (\*\*) otteniamo  $2B = 2D$ , da cui, moltiplicando entrambi i membri dell'uguaglianza per  $\frac{1}{2}$ ,  $D = B = \frac{1}{2}(A + A^H)$ .

Sottraendo membro a membro (\*) e (\*\*) otteniamo  $-2C = -2E$ , da cui, moltiplicando entrambi i membri dell'uguaglianza per  $-\frac{1}{2}$ ,  $E = C = \frac{1}{2}(A - A^H)$ .

Abbiamo quindi provato che data una matrice quadrata  $A$ , esistono un'unica matrice hermitiana  $B$  ed un'unica matrice anti-hermitiana  $C$  tali che  $A = B + C$  (inoltre  $B = \frac{1}{2}(A + A^H)$  e  $C = \frac{1}{2}(A - A^H)$ ).

**Esempio 9.** Se  $A = \begin{pmatrix} 1+i & 6i \\ 4 & 2 \end{pmatrix}$ , allora  $A^H = \overline{A^T} = \begin{pmatrix} \overline{1+i} & \overline{4} \\ \overline{6i} & \overline{2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1-i & 4 \\ -6i & 2 \end{pmatrix}$ , per cui la parte hermitiana di  $A$  è

$$\frac{1}{2}(A + A^H) = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1+i+1-i & 6i+4 \\ 4-6i & 2+2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 2+3i \\ 2-3i & 2 \end{pmatrix},$$

e la parte anti-hermitiana di  $A$  è

$$\frac{1}{2}(A - A^H) = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1+i-1+i & 6i-4 \\ 4+6i & 2-2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} i & -2+3i \\ 2+3i & 0 \end{pmatrix}.$$

Quanto detto generalizza ciò che già sappiamo per i numeri, ossia le matrici  $1 \times 1$ . Sappiamo infatti che per ogni numero complesso  $z$  esistono e sono unici due numeri reali  $a$  e  $b$  tali che  $z = a + ib$  (tale espressione si chiama la forma algebrica di  $z$ ).

**Ogni numero reale  $a$  è una matrice  $1 \times 1$  hermitiana:**

$$a^H = \overline{a^T} = \overline{a} = a.$$

**Ogni numero immaginario puro  $ib$  (ove  $b$  è un numero reale) è una matrice  $1 \times 1$  anti-hermitiana:**

$$(ib)^H = \overline{(ib)^T} = \overline{ib} = \overline{i} \overline{b} = -i \overline{b} = (-i)b = -(ib).$$

Quindi la forma algebrica di  $z$ , ossia l'espressione  $z = a + ib$  con  $a$  e  $b$  numeri reali, è l'espressione della matrice  $1 \times 1$   $z$  come somma di una matrice hermitiana,  $a$ , ed una matrice anti-hermitiana,  $ib$ .

Un calcolo diretto mostra che  $a$  e  $b$  sono proprio la parte hermitiana e la parte anti-hermitiana di  $z$ : poichè  $z^H = \overline{z^T} = \overline{z} = a - ib$ , allora

$$\frac{1}{2}(z + z^H) = \frac{1}{2}(a + ib + a - ib) = a \quad \text{e} \quad \frac{1}{2}(z - z^H) = \frac{1}{2}(a + ib - a + ib) = ib.$$

## LEZIONE 4

### Matrici a blocchi

**Def. 1.** Data una matrice  $A$  si chiama **sottomatrice** di  $A$  ogni matrice che si ottiene da  $A$  sopprimendo alcune righe ed alcune colonne di  $A$ .

**Esempio 1.** Se  $A = \begin{pmatrix} 4i & 3 & -2 & 9 & 0 \\ 1 & 5i & 0 & 4 & 2 \\ 6 & 7 & 2 & 8 & 0 \end{pmatrix}$ , allora

$$B = \begin{pmatrix} 1 & 5i & 0 & 2 \\ 6 & 7 & 2 & 0 \end{pmatrix}, \quad C = \begin{pmatrix} 4i & 3 & 9 \\ 6 & 7 & 8 \end{pmatrix} \quad \text{e} \quad D = \begin{pmatrix} 4i & -2 & 9 & 0 \\ 1 & 0 & 4 & 2 \\ 6 & 2 & 8 & 0 \end{pmatrix}$$

sono tre sottomatrici di  $A$ :  $B$  si ottiene da  $A$  sopprimendo la 1<sup>a</sup> riga e la 4<sup>a</sup> colonna,  $C$  si ottiene da  $A$  sopprimendo la 2<sup>a</sup> riga, la 3<sup>a</sup> e la 5<sup>a</sup> colonna,  $D$  si ottiene da sopprimendo solo la 2<sup>a</sup> colonna.

**Ripartire una matrice  $A$  in blocchi** significa tracciare delle linee orizzontali (lunghe tanto quanto lo è la matrice) e delle righe verticali (alte tanto quanto lo è la matrice): i **blocchi** della ripartizione effettuata sono le sottomatrici di  $A$  che le linee tracciate delimitano.

**Esempio 2.** Se  $A = \begin{pmatrix} 4i & 3 & -2 & 9 & 0 \\ 1 & 5i & 0 & 4 & 2 \\ 6 & 7 & 2 & 8 & 0 \end{pmatrix}$  è la matrice considerata nell'Esempio 1, allora  $A = \begin{pmatrix} 4i & 3 & | & -2 & | & 9 & 0 \\ 1 & 5i & | & 0 & | & 4 & 2 \\ - & - & - & - & - & - & - \\ 6 & 7 & | & 2 & | & 8 & 0 \end{pmatrix}$  è una ripartizione di  $A$  in blocchi. I blocchi di questa ripartizione sono:

$$A_{11} = \begin{pmatrix} 4i & 3 \\ 1 & 5i \end{pmatrix}, \quad A_{12} = \begin{pmatrix} -2 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad A_{13} = \begin{pmatrix} 9 & 0 \\ 4 & 2 \end{pmatrix}, \\ A_{21} = (6 \ 7), \quad A_{22} = (2), \quad A_{23} = (8 \ 0).$$

Per indicare che  $A$  è stata ripartita nei blocchi  $A_{11}, A_{12}, A_{13}, A_{21}, A_{22}$ , ed  $A_{23}$  si scrive

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & A_{13} \\ A_{21} & A_{22} & A_{23} \end{pmatrix}.$$

Le notazioni scelte suggeriscono che quando si ripartisce una matrice  $A$  in blocchi, si può pensare ad  $A$  come ad una matrice i cui elementi sono i blocchi della ripartizione effettuata.

Quando una matrice è ripartita in blocchi si dice che è una **matrice a blocchi**.

### Prodotto di una matrice a blocchi per uno scalare

Siano  $A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \dots & A_{1r} \\ A_{21} & A_{22} & \dots & A_{2r} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ A_{t1} & A_{t2} & \dots & A_{tr} \end{pmatrix}$  una matrice a blocchi ed  $\alpha$  uno scalare. Allora

$$\alpha A = \begin{pmatrix} \alpha A_{11} & \alpha A_{12} & \dots & \alpha A_{1r} \\ \alpha A_{21} & \alpha A_{22} & \dots & \alpha A_{2r} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ \alpha A_{t1} & \alpha A_{t2} & \dots & \alpha A_{tr} \end{pmatrix}.$$

**Esempio 3.** Se  $A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & A_{13} \\ A_{21} & A_{22} & A_{23} \end{pmatrix}$  è la matrice a blocchi considerata nell'Esempio 2, ed  $\alpha = -i$ , allora  $\alpha A = -iA = \begin{pmatrix} -iA_{11} & -iA_{12} & -iA_{13} \\ -iA_{21} & -iA_{22} & -iA_{23} \end{pmatrix}$ . Poichè

$$-iA_{11} = \begin{pmatrix} 4 & -3i \\ -i & 5 \end{pmatrix}, \quad -iA_{12} = \begin{pmatrix} 2i \\ 0 \end{pmatrix}, \quad (-i)A_{13} = \begin{pmatrix} -9i & 0 \\ -4i & -2i \end{pmatrix},$$

$$(-i)A_{21} = (-6i \quad -7i), \quad (-i)A_{22} = (-2i), \quad (-i)A_{23} = (-8i \quad 0),$$

allora  $A = \begin{pmatrix} 4 & -3i & 2i & -9i & 0 \\ -i & 5 & 0 & -4i & -2i \\ -6i & -7i & -2i & -8i & 0 \end{pmatrix}$ .

### Somma di due matrici a blocchi

Siano  $A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \dots & A_{1n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ A_{m1} & A_{m2} & \dots & A_{mn} \end{pmatrix}$  e  $B = \begin{pmatrix} B_{11} & B_{12} & \dots & B_{1s} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ B_{r1} & B_{r2} & \dots & B_{rs} \end{pmatrix}$  due matrici a blocchi.

Se

$$\begin{cases} m = r \\ n = s \\ \text{esiste } A_{ij} + B_{ij} \text{ per ogni } 1 \leq i \leq m, 1 \leq j \leq n \end{cases}$$

(l'ultima condizione è verificata se e solo se  $A_{ij}$  ha lo stesso numero di righe e lo stesso numero di colonne di  $B_{ij}$ , per ogni  $1 \leq i \leq m, 1 \leq j \leq n$ ), allora

$$A + B = \begin{pmatrix} A_{11} + B_{11} & A_{12} + B_{12} & \dots & A_{1n} + B_{1n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ A_{m1} + B_{m1} & A_{m2} + B_{m2} & \dots & A_{mn} + B_{mn} \end{pmatrix}.$$

**Esempio 4.** Se  $A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix}$  e  $B = \begin{pmatrix} B_{11} & B_{12} \\ B_{21} & B_{22} \end{pmatrix}$  sono le matrici a blocchi con blocchi

$$A_{11} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 3 & -1 \end{pmatrix}, A_{12} = B_{12} = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix}, B_{21} = (2 \quad 4), A_{22} = (0), B_{22} = (3),$$

$B_{11} = \mathbb{O}_{2 \times 2}$  e  $A_{21} = \mathbb{O}_{1 \times 2}$ , allora

$$A + B = \begin{pmatrix} A_{11} + B_{11} & A_{12} + B_{12} \\ A_{21} + B_{21} & A_{22} + B_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A_{11} & 2A_{12} \\ B_{21} & B_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 4 \\ 3 & -1 & 2 \\ 2 & 4 & 3 \end{pmatrix}.$$

### Prodotto di due matrici a blocchi

Siano  $A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \dots & A_{1n} \\ & \dots & \dots & \\ A_{m1} & A_{m2} & \dots & A_{mn} \end{pmatrix}$  e  $B = \begin{pmatrix} B_{11} & B_{12} & \dots & B_{1s} \\ & \dots & \dots & \\ B_{r1} & B_{r2} & \dots & B_{rs} \end{pmatrix}$  due matrici a blocchi.

Se  $r = n$  allora  $AB = C$  è la matrice a blocchi  $C = \begin{pmatrix} C_{11} & C_{12} & \dots & C_{1s} \\ & \dots & \dots & \\ C_{n1} & C_{n2} & \dots & C_{ns} \end{pmatrix}$  con

$$C_{ij} = A_{i1}B_{1j} + A_{i2}B_{2j} + \dots + A_{in}B_{nj} = \sum_{1 \leq k \leq n} A_{ik}B_{kj},$$

**A CONDIZIONE CHE TUTTE LE OPERAZIONI SCRITTE SIANO DEFINITE.**

**Esempio 5.** Se  $A$  è la matrice  $4 \times 2$  a blocchi  $A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix}$  con  $A_{11} = I_2, A_{12} = 2I_2, A_{21} = 3I_2, A_{22} = 4I_2$ , e  $B$  è la matrice  $4 \times 2$  a blocchi  $B = \begin{pmatrix} B_{11} & B_{12} \\ B_{21} & B_{22} \end{pmatrix}$  con  $B_{11} = B_{12} = B_{21} = B_{22} = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$  allora  $AB = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} B_{11} & B_{12} \\ B_{21} & B_{22} \end{pmatrix} =$   
 $= \begin{pmatrix} A_{11}B_{11} + A_{12}B_{21} & A_{11}B_{12} + A_{12}B_{22} \\ A_{21}B_{11} + A_{22}B_{21} & A_{21}B_{12} + A_{22}B_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} I_2B_{11} + 2I_2B_{21} & I_2B_{12} + 2I_2B_{22} \\ 3I_2B_{11} + 4I_2B_{21} & 3I_2B_{12} + 4I_2B_{22} \end{pmatrix} =$   
 $= \begin{pmatrix} 3B_{11} & 3B_{11} \\ 7B_{11} & 7B_{11} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 & | & 3 \\ 6 & | & 6 \\ \hline 7 & | & 7 \\ 14 & | & 14 \end{pmatrix}.$

**Applicazione del prodotto a blocchi al prodotto di due matrici**

**(1) Ripartizione della seconda matrice in colonne.**

Siano  $A$  e  $B$  due matrici tali che esista il loro prodotto  $AB$  (quindi se  $A$  è una matrice  $m \times n$  allora  $B$  è una matrice  $n \times r$ ).

Ripartiamo  $B$  in blocchi prendendo come blocchi le sue colonne:

$$B = (B_{11} \ B_{12} \ \dots \ B_{1r}) = (\underline{b}_1 \ \underline{b}_2 \ \dots \ \underline{b}_r)$$

dove  $B_{1j} = \underline{b}_j$  è la  $j$ -esima colonna di  $B$  per ogni  $1 \leq j \leq r$ .

Si può allora calcolare il prodotto  $AB$  pensando  $A$  come ad un unico blocco, e si ottiene

$$AB = A(B_{11} \ B_{12} \ \dots \ B_{1r}) = A(\underline{b}_1 \ \underline{b}_2 \ \dots \ \underline{b}_r) = (A\underline{b}_1 \ A\underline{b}_2 \ \dots \ A\underline{b}_r).$$



Per ogni  $1 \leq j \leq r$ ,  $A\underline{b}_j$  è un vettore colonna con  $m$  componenti, ed è la  $j$ -esima colonna di  $AB$ .

## (2) Ripartizione della prima matrice in righe.

Come in (1), siano  $A$  e  $B$  due matrici tali che esista il loro prodotto  $AB$  (quindi se  $A$  è una matrice  $m \times n$  allora  $B$  è una matrice  $n \times r$ ).

Ripartiamo  $A$  in blocchi prendendo come blocchi le sue righe:

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} \\ A_{21} \\ \vdots \\ A_{m1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \underline{r}_1^T \\ \underline{r}_2^T \\ \vdots \\ \underline{r}_m^T \end{pmatrix}$$

dove  $A_{1i} = \underline{r}_i^T$  è la  $i$ -esima riga di  $A$  per ogni  $1 \leq i \leq m$ .

Si noti che indicando con  $\underline{r}_i^T$  un vettore riga con  $n$  componenti, ossia una matrice  $1 \times n$ , stiamo indicando con  $\underline{r}_i$  un vettore colonna con  $n$  componenti, ossia una matrice  $n \times 1$ .

Si può allora calcolare il prodotto  $AB$  pensando  $B$  come ad un unico blocco, e si ottiene

$$AB = \begin{pmatrix} A_{11} \\ A_{21} \\ \vdots \\ A_{m1} \end{pmatrix} B = \begin{pmatrix} \underline{r}_1^T \\ \underline{r}_2^T \\ \vdots \\ \underline{r}_m^T \end{pmatrix} B = \begin{pmatrix} \underline{r}_1^T B \\ \underline{r}_2^T B \\ \vdots \\ \underline{r}_m^T B \end{pmatrix}.$$

Per ogni  $1 \leq i \leq m$ ,  $\underline{r}_i^T B$  è un vettore riga con  $r$  componenti, ed è la  $i$ -esima riga di  $AB$ .

## (3) Il prodotto di una matrice per un vettore colonna.

Siano  $A$  una matrice  $m \times n$  e  $\underline{v} = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix}$  un vettore colonna con  $n$  componenti. Allora

esiste  $A\underline{v}$  e può essere calcolato come prodotto a blocchi, pensando  $A$  ripartita nei suoi blocchi colonna  $A = (\underline{a}_1 \ \underline{a}_2 \ \dots \ \underline{a}_n)$  e  $\underline{v}$  ripartito nei suoi blocchi riga (quindi  $\underline{v}$  ha  $n$  blocchi riga, ciascuno dei quali è una matrice  $1 \times 1$ , ossia un numero  $v_j$ ):

$$A\underline{v} = (\underline{a}_1 \ \underline{a}_2 \ \dots \ \underline{a}_n) \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix} = v_1 \underline{a}_1 + v_2 \underline{a}_2 + \dots + v_n \underline{a}_n.$$

In particolare  $A\underline{e}_i = i$ -esima colonna di  $A$  ( $\underline{e}_i$  è la  $i$ -esima colonna di  $I_n$ ).

## (4) Il prodotto di vettore riga per una matrice.

Siano  $B$  una matrice  $n \times r$  e  $\underline{w}^T = (w_1 \ w_2 \ \dots \ w_n)$  un vettore riga con  $n$  componenti. Allora esiste  $\underline{w}^T B$  e può essere calcolato come prodotto a blocchi, pensando

$B$  ripartita nei suoi blocchi riga  $B = \begin{pmatrix} \underline{s}_1^T \\ \underline{s}_2^T \\ \vdots \\ \underline{s}_n^T \end{pmatrix}$  e  $\underline{w}^T$  ripartito nei suoi blocchi colonna

(quindi  $\underline{w}^T$  ha  $n$  blocchi riga, ciascuno dei quali è una matrice  $1 \times 1$ , ossia un numero  $w_j$ ):

$$\underline{w}^T B = (w_1 \ w_2 \ \dots \ w_n) \begin{pmatrix} \underline{s}_1^T \\ \underline{s}_2^T \\ \vdots \\ \underline{s}_n^T \end{pmatrix} = w_1 \underline{s}_1^T + w_2 \underline{s}_2^T + \dots + w_n \underline{s}_n^T.$$

In particolare  $\underline{e}_i^T B = i$ -esima riga di  $B$  ( $\underline{e}_i$  è la  $i$ -esima colonna di  $I_n$ ).

Siano  $A$  una matrice  $m \times n$  e  $B$  una matrice  $n \times r$ .

Da (1) e (3) si ricava che la  $j$ -esima colonna di  $AB$  è  $b_{1j}\underline{a}_1 + b_{2j}\underline{a}_2 + \dots + b_{nj}\underline{a}_n$  ove

$\underline{a}_1, \underline{a}_2, \dots, \underline{a}_n$  sono le colonne di  $A$  e  $\begin{pmatrix} b_{1j} \\ b_{2j} \\ \vdots \\ b_{nj} \end{pmatrix}$  è la  $j$ -esima colonna di  $B$ .

Da (2) e (4) si ricava che la  $i$ -esima riga di  $AB$  è  $a_{i1}\underline{s}_1^T + a_{i2}\underline{s}_2^T + \dots + a_{in}\underline{s}_n^T$  ove  $\underline{s}_1^T, \underline{s}_2^T, \dots, \underline{s}_n^T$  sono le righe di  $B$  e  $(a_{i1} \ a_{i2} \ \dots \ a_{in})$  è la  $i$ -esima riga di  $A$ .

### (5) Ripartizione della prima matrice in colonne e della seconda in righe.

Siano  $A$  e  $B$  due matrici tali che esista il loro prodotto  $AB$  (quindi se  $A$  è una matrice  $m \times n$  allora  $B$  è una matrice  $n \times r$ ).

Ripartiamo  $A$  in blocchi prendendo come blocchi le sue colonne:

$$A = (\underline{a}_1 \ \underline{a}_2 \ \dots \ \underline{a}_n),$$

e  $B$  prendendo come blocchi le sue righe:

$$B = \begin{pmatrix} \underline{s}_1^T \\ \underline{s}_2^T \\ \vdots \\ \underline{s}_n^T \end{pmatrix}.$$

Allora  $AB$  può essere calcolato come prodotto a blocchi:

$$AB = (\underline{a}_1 \quad \underline{a}_2 \quad \dots \quad \underline{a}_n) \begin{pmatrix} \underline{s}_1^T \\ \underline{s}_2^T \\ \vdots \\ \underline{s}_n^T \end{pmatrix} = \underline{a}_1 \underline{s}_1^T + \underline{a}_2 \underline{s}_2^T + \dots + \underline{a}_n \underline{s}_n^T.$$

Si noti che ciascun addendo  $\underline{a}_i \underline{s}_i^T$  è una matrice  $m \times r$ .

## LEZIONE 5

### Matrici elementari e loro inverse

Si fissi  $m$  un numero naturale.

Per ogni  $1 \leq i, j \leq m$  con  $i \neq j$  siano

–  $E_{ij}(c)$  (ove  $c$  è uno scalare) la matrice  $m \times m$  con tutti gli elementi diagonali uguali ad 1, l'elemento di posto  $(i, j)$  uguale a  $c$  ed ogni altro elemento nullo.

In simboli:  $E_{ij}(c) = [e_{kr}]$  dove  $e_{kr} = \begin{cases} 1 & \text{se } k = r \\ c & \text{se } (k, r) = (i, j) \\ 0 & \text{altrimenti} \end{cases}$

$$i \rightarrow \begin{array}{c} j \\ \downarrow \\ \begin{array}{|c|} \hline \begin{array}{cccc} 1 & & & \\ & 1 & & c \\ & & \ddots & \\ & & & 1 \\ & & & & 1 \end{array} \\ \hline \end{array} \end{array} = E_{ij}(c)$$

Si noti che  $E_{ij}(c)$  è la matrice che si ottiene da  $I_m$  sommando alla  $i$ -esima riga di  $I_m$  la  $j$ -esima riga di  $I_m$  moltiplicata per  $c$ .

– se  $c \neq 0$ ,  $E_i(c)$  la matrice  $m \times m$  diagonale con tutti gli elementi diagonali uguali ad 1 tranne quell di posto  $(i, i)$ , uguale a  $c$ . In simboli:  $E_i(c) = [e_{kr}]$  dove

$$e_{kr} = \begin{cases} 1 & \text{se } k = r \neq i \\ c & \text{se } k = r = i \\ 0 & \text{altrimenti} \end{cases}$$

$$i \rightarrow \begin{array}{|ccc|} \hline 1 & & \\ \hline & 1 & \textcircled{0} \\ \hline & & \ddots \\ \hline \textcircled{0} & & c \\ \hline & & & 1 \\ \hline \end{array} = E_i(c)$$

Si noti  $E_i(c)$  è la matrice che si ottiene da  $I_m$  moltiplicando la  $i$ -esima riga di  $I_m$  per  $c$ .

–  $E_{ij}$  la matrice  $m \times m$  che si ottiene da  $I_m$  scambiando la  $i$ -esima con la  $j$ -esima riga. In simboli:  $E_{ij} = [e_{kr}]$  dove  $e_{kr} = \begin{cases} 1 & \text{se } k = r \notin \{i, j\} \\ 1 & \text{se } (k, r) = (i, j) \\ 1 & \text{se } (k, r) = (j, i) \\ 0 & \text{altrimenti} \end{cases}$



### Operazioni elementari sulle righe di una matrice $m \times n$

Sia  $A$  una matrice  $m \times n$ .

–  $E_{ij}(c)A$  è la matrice che si ottiene da  $A$  sommando alla  $i$ -esima riga di  $A$  la  $j$ -esima riga di  $A$  moltiplicata per lo scalare  $c$ .

Quindi se  $A = [a_{kr}]$ ,  $E_{ij}(c)A$  ha tutte le righe diverse dalla  $i$ -esima uguali alle corrispondenti righe di  $A$ , ed ha come  $i$ -esima riga

$$(a_{i1} + ca_{j1} \quad a_{i2} + ca_{j2} \quad \dots \quad a_{in} + ca_{jn}).$$

–  $E_i(c)A$  è la matrice che si ottiene da  $A$  moltiplicando la  $i$ -esima riga di  $A$  per lo scalare  $c$  ( $c \neq 0$ ).

Quindi se  $A = [a_{kr}]$ ,  $E_i(c)A$  ha tutte le righe diverse dalla  $i$ -esima uguali alle corrispondenti righe di  $A$ , ed ha come  $i$ -esima riga

$$(ca_{i1} \quad ca_{i2} \quad \dots \quad ca_{in}).$$

–  $E_{ij}A$  è la matrice che si ottiene da  $A$  scambiando la  $i$ -esima riga di  $A$  con la  $j$ -esima.

Quindi se  $A = [a_{kr}]$ ,  $E_{ij}A$  ha tutte le righe diverse dalla  $i$ -esima e dalla  $j$ -esima uguali alle corrispondenti righe di  $A$ , ed ha come  $i$ -esima e come  $j$ -esima riga rispettivamente:

$$(a_{j1} \quad a_{j2} \quad \dots \quad a_{jn}) \quad \text{e} \quad (a_{i1} \quad a_{i2} \quad \dots \quad a_{in}).$$

**Def. 2.** Si chiamano **operazioni elementari sulle righe di  $A$**  le tre seguenti operazioni:

- sommare ad una riga un'altra riga di  $A$  moltiplicata per uno scalare,
- moltiplicare una riga di  $A$  per uno scalare non nullo,
- scambiare due righe di  $A$ .

Ciascuna di esse corrisponde alla premoltiplicazione di  $A$  per un'opportuna matrice elementare.

### Eliminazione di Gauss senza scambi di righe

Sia  $A$  una matrice  $m \times n$ , con  $A \neq \mathbb{O}_{m \times n}$ .

Illustriamo ora un algoritmo che consiste in un insieme di operazioni sulle righe di  $A$  e che viene chiamato **un'eliminazione di Gauss senza scambi di righe su  $A$** .

**L'obiettivo** di tale algoritmo è costruire a partire da  $A$  una matrice  $m \times n$   $U$  con

- le prime  $k$ -righe non nulle e le rimanenti  $m - k$  righe nulle (dove  $k$  è un opportuno numero compreso tra 1 ed  $m$  che dipende da  $A$ ),

- gli elementi non nulli disposti come sopra ad una scala che scende da sinistra a destra, a partire dalla prima riga fino alla  $k$ -esima riga, ogni cui gradino è “alto” una riga ed è “lungo” una o piú colonne (la scala ha quindi  $k$  gradini),
- gli elementi alla base di ciascun gradino di questa scala uguali ad 1, ossia una matrice del tipo:

$$\left( \begin{array}{ccccccc} \underline{1} & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & & \\ & & & & \underline{1} & \cdot & \cdot \\ & & & & & & \underline{1} & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ & & & & & & & & & & \underline{1} & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \end{array} \right)$$

dove gli elementi al di sotto della scalinata sono tutti nulli, e gli eventuali elementi non nulli si trovano al di sopra della scalinata (in questo disegno la scala ha 3 gradini).

**Le operazioni lecite** in questo algoritmo sono solo di due tipi:

- sommare ad una riga di  $A$  un'altra riga di  $A$  moltiplicata per un scalare,
- moltiplicare una riga di  $A$  per uno scalare non nullo.

**L'applicazione** di questo algoritmo facilita la soluzione di alcuni problemi, come ad esempio la risoluzione dei sistemi lineari.

**Esistono matrici per cui questo algoritmo fallisce, ossia per le quali questo algoritmo non porta alla costruzione di  $U$ .**

Per tali matrici introdurremo nella prossima lezione un algoritmo piú ricco (in cui è lecita anche la terza operazione elementare sulle righe di  $A$ ).

**Esempio 1.** Per  $A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$  l'eliminazione di Gauss senza scambi di righe fallisce: non è possibile, utilizzando le due operazioni lecite, arrivare ad una matrice del tipo  $U = \begin{pmatrix} 1 & * \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$ , oppure  $U = \begin{pmatrix} 1 & * \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$ , oppure  $U = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$ .

**Supponiamo che la prima riga di  $A$  non sia nulla**

(per le matrici non nulle con la prima riga nulla l'eliminazione di Gauss senza scambi di righe fallisce).

**1° Passaggio.** L'obiettivo del 1° passaggio è trasformare la  $j_1$ -esima colonna nella prima colonna di  $I_m$  (il numero  $j_1$  è definito nel seguente punto (1)).

(1) Percorrendo la prima riga di  $A$  da sinistra a destra, sia  $a_{1j_1}$  il primo elemento non nullo (quindi se  $j_1 > 1$  allora  $a_{11} = a_{12} = \dots = a_{1,j_1-1} = 0$  e  $a_{1j_1} \neq 0$ ; il piú delle volte, però,  $j_1 = 1$ , ossia  $a_{11} \neq 0$ ).

$a_{1j_1}$  è detto **il pivot della 1<sup>a</sup> riga**.

Se  $a_{1j_1} \neq 1$ ,

**moltiplichiamo la prima riga di  $A$  per  $a_{1j_1}^{-1}$ ,**

ottenendo così una matrice  $m \times n$   $A_1 = [a_{ij}^*]$  che ha tutte le righe uguali a quelle di  $A$ , tranne la prima, i cui elementi sono gli elementi della prima riga di  $A$  moltiplicati

per  $a_{1j_1}^{-1}$ , ossia divisi per  $a_{1j_1}$ . In particolare  $a_{11}^* = a_{12}^* = \dots = a_{1,j_1-1}^* = 0$  e  $a_{1j_1}^* = 1$ .

Poichè l'operazione che abbiamo fatto corrisponde a premoltiplicare  $A$  per la matrice elementare  $E_1(a_{1j_1}^{-1})$ ,  $m \times m$ , scriviamo:

$$A \xrightarrow{E_1(a_{1j_1}^{-1})} A_1.$$

(2) Percorriamo la colonna  $j_1$ -esima dall'alto in basso, e tenendo in considerazione solo gli elementi  $a_{ij_1}$  che siano diversi da 0, per ciascun  $a_{ij_1} \neq 0$  che troviamo, partendo da  $i = 2$  e arrivando fino a  $i = m$ ,

**sommiamo alla riga  $i$ -esima di  $A_1$  la prima riga di  $A_1$  moltiplicata per  $-a_{ij_1}$ , (per ogni  $i = 2, \dots, m$  tale che  $a_{ij_1} \neq 0$ ).**

Otteniamo così una matrice  $B = [b_{ij}]$  in cui la  $j_1$ -esima colonna è la prima colonna di  $I_m$ .

Poichè le operazioni che abbiamo fatto corrispondono a premoltiplicare  $A_1$  per il prodotto di matrici elementari

$$E_{m1}(-a_{mj_1})E_{m-1,1}(-a_{m-1,j_1}) \dots E_{31}(-a_{3j_1})E_{21}(-a_{2j_1}),$$

scriviamo:

$$A_1 \xrightarrow{E_{m1}(-a_{mj_1})E_{m-1,1}(-a_{m-1,j_1}) \dots E_{31}(-a_{3j_1})E_{21}(-a_{2j_1})} B.$$

**Esempio 2.** Sia  $A = \begin{pmatrix} 3 & 6 & -6 & -3 & 15 \\ 2 & 5 & -5 & -1 & 10 \\ 1 & 3 & -3 & 2 & 11 \\ 0 & 5 & -5 & 7 & 6 \end{pmatrix}$ .

Poichè  $a_{11} \neq 0$ , allora  $j_1 = 1$ . L'operazione richiesta al punto (1) è moltiplicare la prima riga di  $A$  per  $a_{11}^{-1} = \frac{1}{3}$ . La matrice  $A_1$  che si ottiene ha come prima riga

$$\left(\frac{3}{3} \quad \frac{6}{3} \quad \frac{-6}{3} \quad \frac{-3}{3} \quad \frac{15}{3}\right) = (1 \quad 2 \quad -2 \quad 1 \quad 5),$$

e le altre righe uguali alle righe di  $B$ , quindi

$$A_1 = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -2 & -1 & 5 \\ 2 & 5 & -5 & -1 & 10 \\ 1 & 3 & -3 & 2 & 11 \\ 0 & 5 & -5 & 7 & 6 \end{pmatrix}.$$

Consideriamo la prima (qui  $j_1 = 1$ ) colonna di  $A_1$ ,  $\begin{pmatrix} a_{11}^* \\ a_{21}^* \\ a_{31}^* \\ a_{41}^* \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ .

Le operazioni richieste al punto (2) sono:

– poichè  $a_{21}^* = 2 \neq 0$ , sommare alla seconda riga di  $A_1$  la prima riga di  $A_1$  moltiplicata per  $-a_{21}^* = -2$ ,



– poiché  $a_{31}^* = 1 \neq 0$ , sommare alla terza riga di  $A_1$  la prima riga di  $A_1$  moltiplicata per  $-a_{31}^* = -1$ .

Non occorrono altre operazioni, poiché  $a_{41}^* = 0$ .

La matrice  $B$  che si ottiene ha come seconda riga

$$(2 \quad 5 \quad -5 \quad -1 \quad 10) + (-2)(1 \quad 2 \quad -2 \quad -1 \quad 5) = (0 \quad 1 \quad -1 \quad 1 \quad 0),$$

ha come terza riga

$$(1 \quad 3 \quad -3 \quad 2 \quad 11) + (-1)(1 \quad 2 \quad -2 \quad -1 \quad 5) = (0 \quad 1 \quad -1 \quad 3 \quad 6),$$

ed ha la prima e la quarta riga uguali rispettivamente alla prima e alla quarta riga di  $A_1$ .

Quindi

$$B = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -2 & -1 & 5 \\ 0 & 1 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & 3 & 6 \\ 0 & 5 & -5 & 7 & 6 \end{pmatrix}.$$

**Supponiamo che la matrice  $A$  da cui siamo partiti sia tale che, dopo aver effettuato sulle sue righe le operazioni descritte nel 1° passaggio, si ottenga una matrice  $B$  in cui se  $j_1 > 1$  allora le prime  $j_1 - 1$  colonne sono nulle, ed inoltre o tutte le righe diverse dalla prima sono nulle, oppure la seconda riga è non nulla**

(per le matrici in cui questa situazione non si presenta, l'eliminazione di Gauss senza scambi di righe fallisce).

**Se tutte le righe di  $B$  diverse dalla prima sono nulle, l'algoritmo si ferma a  $B$  (ossia  $B$  è la  $U$  cercata).**

Altrimenti la seconda riga di  $B$  è non nulla e si procede.

**2° Passaggio.** L'obiettivo del 2° passaggio è trasformare la  $j_2$ -esima colonna in

una colonna del tipo  $\begin{pmatrix} * \\ 1 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$  (il numero  $j_2$  è definito nel seguente punto (1)).

(1) Percorrendo la seconda riga di  $B$  da sinistra a destra, sia  $b_{2j_2}$  il primo elemento non nullo (quindi  $b_{21} = b_{22} = \dots = b_{2,j_2-1} = 0$  e  $b_{2j_2} \neq 0$ ).

$b_{2j_2}$  è detto **il pivot della 2<sup>a</sup> riga**.

Se  $b_{2j_2} \neq 1$ ,

**moltiplichiamo la seconda riga di  $B$  per  $b_{2j_2}^{-1}$ ,**

ottenendo così una matrice  $m \times n$   $B_1 = [b_{ij}^*]$  che ha tutte le righe uguali a quelle di  $B$ , tranne la seconda, i cui elementi sono gli elementi della seconda riga di  $B$  moltiplicati per  $b_{2j_2}^{-1}$ , ossia divisi per  $b_{2j_2}$ . In particolare  $b_{21}^* = b_{22}^* = \dots = b_{2,j_2-1}^* = 0$  e  $b_{2j_2}^* = 1$ .

Poichè l'operazione che abbiamo fatto corrisponde a premoltiplicare  $B$  per la matrice elementare  $E_2(b_{2j_2}^{-1})$ ,  $m \times m$ , scriviamo:

$$B \xrightarrow{E_2(b_{2j_2}^{-1})} B_1.$$

(2) Percorriamo la colonna  $j_2$ -esima dall'alto in basso, e tenendo in considerazione solo gli elementi  $b_{ij_2}$  che siano diversi da 0, per ciascun  $b_{ij_2} \neq 0$  che troviamo, partendo da  $i = 3$  e arrivando fino a  $i = m$ ,

**sommiamo alla riga  $i$ -esima di  $B_1$  la seconda riga di  $B_1$  moltiplicata per  $-b_{ij_2}$ , (per ogni  $i = 3, \dots, m$  tale che  $b_{ij_2} \neq 0$ ).**

Otteniamo così una matrice  $C = [c_{ij}]$  in cui la  $j_2$ -esima colonna è del tipo:  $\begin{pmatrix} * \\ 1 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$ ,

come ci eravamo prefissati.

Poichè le operazioni che abbiamo fatto corrispondono a premoltiplicare  $B_1$  per il prodotto di matrici elementari

$$E_{m2}(-b_{mj_2})E_{m-1,2}(-b_{m-1,j_2}) \dots E_{32}(-b_{3j_2}),$$

scriviamo:

$$B_1 \xrightarrow{E_{m2}(-b_{mj_2})E_{m-1,2}(-b_{m-1,j_2}) \dots E_{32}(-b_{3j_2})} C.$$

**Esempio 3.** Riprendiamo la matrice  $B$  ottenuta alla fine dell'Esempio 2:

$$B = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -2 & -1 & 5 \\ 0 & 1 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & 3 & 6 \\ 0 & 5 & -5 & 7 & 6 \end{pmatrix}.$$

Poichè  $b_{22} \neq 0$ , allora  $j_2 = 2$ , ma poichè  $b_{22} = 1$  non è richiesta alcuna operazione al punto (1), per cui  $B_1 = B$ .

Consideriamo la seconda (qui  $j_2 = 2$ ) colonna di  $B_1$ ,  $\begin{pmatrix} b_{12}^* \\ b_{22}^* \\ b_{32}^* \\ b_{42}^* \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 1 \\ 5 \end{pmatrix}$ .

Le operazioni richieste al punto (2) sono:

- poichè  $b_{31}^* = 1 \neq 0$ , sommare alla terza riga di  $B_1$  la seconda riga di  $B_1$  moltiplicata per  $-b_{31}^* = -1$ ,

- poichè  $b_{41}^* = 5 \neq 0$ , sommare alla quarta riga di  $B_1$  la seconda riga di  $B_1$  moltiplicata per  $-b_{41}^* = -5$ .

La matrice  $C$  che si ottiene ha come terza riga

$$(0 \ 1 \ -1 \ 3 \ 6) + (-1)(0 \ 1 \ -1 \ 1 \ 0) = (0 \ 0 \ 0 \ 2 \ 6),$$

ha come quarta riga

$$(0 \ 5 \ -5 \ 7 \ 6) + (-5)(0 \ 1 \ -1 \ 1 \ 0) = (0 \ 0 \ 0 \ 2 \ 6),$$

ed ha la prima e la seconda riga uguali rispettivamente alla prima e alla seconda riga di  $B_1$ .

Quindi

$$C = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -2 & -1 & 5 \\ 0 & 1 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 2 & 6 \\ 0 & 0 & 0 & 2 & 6 \end{pmatrix}.$$

**Supponiamo che la matrice  $A$  da cui siamo partiti sia tale che, dopo aver effettuato sulle sue righe le operazioni descritte nel 2° passaggio, si ottenga una matrice  $C$  in cui se  $j_2 > j_1 + 1$  allora TUTTE le colonne comprese tra la**

$j_1 + 1$ -esima e la  $j_2 - 1$ -esima sono del tipo  $\begin{pmatrix} * \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$ , ed inoltre o tutte le righe

**diverse dalle prime due sono nulle, oppure la terza riga è non nulla**

(per le matrici in cui questa situazione non si presenta, l'eliminazione di Gauss senza scambi di righe fallisce)

**Se tutte le righe di  $C$  diverse dalle prime due sono nulle, l'algoritmo si ferma a  $C$  (ossia  $C$  è la  $U$  cercata).**

Altrimenti la terza riga di  $C$  è non nulla e si procede.

$3^0, 4^0, \dots, k$ -esimo Passaggio.

Si itera il procedimento illustrato nei primi due passaggi. L'obiettivo del passaggio

$i$ -esimo, se  $1 \leq i \leq k$ , è di trasformare la colonna  $j_i$ -esima in una colonna del tipo  $\begin{pmatrix} * \\ \vdots \\ * \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$ ,

dove il numero 1 sta nella riga  $i$ -esima.

Se la matrice  $A$  da cui parte è tale che

– dopo aver effettuato il passaggio  $i$ -esimo si ottiene che TUTTE le colonne comprese

tra la  $j_{i-1} + 1$ -esima e la  $j_i - 1$ -esima (se ce ne sono) sono del tipo  $\begin{pmatrix} * \\ \vdots \\ * \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$ , (dove il \*

piú basso sta nella riga  $i - 1$ -esima) ed inoltre o tutte le righe diverse dalle prime  $i$  sono nulle, oppure la  $i + 1$ -esima riga è non nulla

(per le matrici in cui questa situazione non si presenta, l'algoritmo di Gauss senza scambi di righe fallisce),

allora l'algoritmo si ferma (ottenendo  $U$ ) quando si raggiunge una riga nulla, oppure, se non si raggiunge mai una riga nulla, quando si raggiunge l'ultima riga.

**Esempio 4.** Riprendiamo la matrice  $C$  ottenuta alla fine dell'Esempio 3, e mostriamo il procedimento per  $C$ .

Poichè la terza riga di  $C$  è non nulla, l'algoritmo non si ferma a  $C$ .

Il primo elemento non nullo della terza riga di  $C$  è  $d_{34}$ , quindi  $j_3 = 4$ .

Si chiama  $C_1$  la matrice che si ottiene da  $C$  moltiplicando la terza riga di  $C$  per  $c_{34}^{-1} = \frac{1}{2}$ . Dunque

$$C_1 = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -2 & -1 & 5 \\ 0 & 1 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 3 \\ 0 & 0 & 0 & 2 & 6 \end{pmatrix}.$$

Per "sistemare" la  $j_3$ -esima colonna di  $C_1$ , ossia per ottenere a partire da  $C_1$  una matrice con la terza colonna del tipo  $\begin{pmatrix} * \\ * \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ , basta sommare alla quarta riga di  $C_1$  la terza riga di  $C_1$  moltiplicata per  $-2$ . Si ottiene

$$D = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -2 & -1 & 5 \\ 0 & 1 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 3 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

Poichè la quarta riga di  $D$  è nulla, l'algoritmo si ferma a  $D$ , ossia  $U = D$ .

Per riassumere il procedimento si scrive:

$$A = \begin{pmatrix} 3 & 6 & -6 & -3 & 15 \\ 2 & 5 & -5 & -1 & 10 \\ 1 & 3 & -3 & 2 & 11 \\ 0 & 5 & -5 & 7 & 6 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{31}(-1)E_{21}(-2)E_1(\frac{1}{3})} \begin{pmatrix} 1 & 2 & -2 & -1 & 5 \\ 0 & 1 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & 3 & 6 \\ 0 & 5 & -5 & 7 & 6 \end{pmatrix} \rightarrow$$

$$\xrightarrow{E_{42}(-5)E_{32}(-1)} \begin{pmatrix} 1 & 2 & -2 & -1 & 5 \\ 0 & 1 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 2 & 6 \\ 0 & 0 & 0 & 2 & 6 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{43}(-2)E_3(\frac{1}{2})} \begin{pmatrix} 1 & 2 & -2 & -1 & 5 \\ 0 & 1 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 3 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = U.$$

## LEZIONE 6

## Eliminazione di Gauss con scambi di righe

Sia  $A \neq \mathbb{O}$  una matrice  $m \times n$ . Abbiamo illustrato nella Lezione 5 un algoritmo che ha come obiettivo quello di costruire a partire da  $A$  una matrice  $U$ ,  $m \times n$ , che abbia il seguente aspetto

$$U = \begin{pmatrix} | & 1 & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & & & & & \\ & & & & & & | & \cdot & \cdot & & \\ & & & & & & & & & | & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \end{pmatrix},$$

eseguendo sulle righe di  $A$  un insieme di operazioni del tipo:

- sommare ad una riga un'altra riga di  $A$  moltiplicata per uno scalare,
- moltiplicare una riga di  $A$  per uno scalare non nullo.

**Def. 1.** Una matrice che sia

- o nulla, oppure
- abbia l'aspetto di  $U$ ,

si dice **una matrice in forma ridotta di Gauss**.

Abbiamo anche visto nell'Esempio 1 della lezione precedente che l'eliminazione di Gauss senza scambi di righe fallisce per certe matrici. Vediamolo con un altro esempio.

**Esempio 1.** Sia  $A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 4 & 3 \\ 0 & 2 & 1 & 1 \end{pmatrix}$ .

Volendo applicare l'eliminazione di Gauss senza scambi di righe ad  $A$ , si ottiene che poichè il primo elemento non nullo nella prima riga di  $A$  è  $a_{13}$ , allora  $j_1 = 3$ . Ma poichè non è vero che tutte le colonne prima della  $j_1$ -esima, ossia prima della terza, sono nulle (la seconda non lo è), allora l'eliminazione di Gauss senza scambi di righe applicata ad  $A$  non porta ad una matrice in forma ridotta di Gauss.

Analogamente applicando l'eliminazione di Gauss senza scambi di righe a

$$B = \begin{pmatrix} 2 & 4 & 2 & 6 \\ 1 & 2 & 1 & 8 \\ 1 & 2 & 2 & 4 \end{pmatrix}, \text{ otteniamo}$$

$$B = \begin{pmatrix} 2 & 4 & 2 & 6 \\ 1 & 2 & 1 & 8 \\ 1 & 2 & 2 & 4 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{31}(-1)E_{21}(-1)E_1(\frac{1}{2})} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 & 3 \\ 0 & 0 & 0 & 5 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}.$$

In questo caso  $j_2 = 4$ . Poichè nelle righe seguenti alla seconda ci sono elementi non nulli che stanno in colonne precedenti alla  $j_2$ -esima, allora anche in questo caso l'eliminazione di Gauss senza scambi di righe applicata ad  $B$  non porta ad una matrice in forma ridotta di Gauss.

Introduciamo allora un altro algoritmo, che chiamiamo **eliminazione di Gauss con scambi di righe** (o piú semplicemente **eliminazione di Gauss**), che differisce da quello descritto nella Lezione 5 soltanto nel fatto che tutte le volte che è necessario si possa fare anche uno scambio di righe, ossia un algoritmo in cui è lecita anche la terza operazione elementare sulle righe della matrice.

In questo modo si può arrivare ad una matrice in forma ridotta di Gauss a partire da qualunque matrice  $A \neq \mathbb{O}$ .

**Def. 2.** Una matrice in forma ridotta di Gauss che si ottenga a partire da una matrice  $A$  applicandovi l'eliminazione di Gauss con o senza scambi di righe si dice **una forma ridotta di Gauss per la matrice  $A$** .

Si dice poi che **la matrice nulla  $m \times n$  è una forma ridotta di Gauss di sè stessa**.

**Esempio 2.** Sia  $A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 4 & 3 \\ 0 & 2 & 1 & 1 \end{pmatrix}$  la prima matrice considerata nell'Esempio 1.

L'operazione da fare è scambiare la 1<sup>a</sup> con la 2<sup>a</sup> riga. Poichè ciò corrisponde a pre-moltiplicare  $A$  per la matrice elementare  $2 \times 2$   $E_{12}$ , si scrive:

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 4 & 3 \\ 0 & 2 & 1 & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{12}} A^* = \begin{pmatrix} 0 & 2 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 4 & 3 \end{pmatrix}.$$

quindi si procede con l'algoritmo su  $A^*$ . Quello che si ottiene è:

$$\begin{aligned} A &= \begin{pmatrix} 0 & 0 & 4 & 3 \\ 0 & 2 & 1 & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{12}} \begin{pmatrix} 0 & 2 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 4 & 3 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_1(\frac{1}{2})} \\ &\rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 1 & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 4 & 3 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_2(\frac{1}{4})} \begin{pmatrix} 0 & 1 & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 1 & \frac{3}{4} \end{pmatrix} = U \end{aligned}$$

ed  $U$  è una forma ridotta di Gauss per  $A$ .

Sia  $B = \begin{pmatrix} 2 & 4 & 2 & 6 \\ 1 & 2 & 1 & 8 \\ 1 & 2 & 2 & 4 \end{pmatrix}$  la seconda matrice considerata nell'Esempio 1. Un'eliminazione di Gauss su  $B$  è:

$$\begin{aligned} B &= \begin{pmatrix} 2 & 4 & 2 & 6 \\ 1 & 2 & 1 & 8 \\ 1 & 2 & 2 & 4 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{31}(-1)E_{21}(-1)E_1(\frac{1}{2})} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 & 3 \\ 0 & 0 & 0 & 5 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} \rightarrow \\ &\xrightarrow{E_{23}} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 & 3 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 5 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_3(\frac{1}{5})} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 & 3 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \tilde{U}. \end{aligned}$$

Sia  $C = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 2 \\ 3 & 3 & 3 \\ 2 & 4 & 2 \end{pmatrix}$ . In questo caso si può scegliere:

$$\begin{aligned}
 C = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 2 \\ 3 & 3 & 3 \\ 2 & 4 & 2 \end{pmatrix} &\xrightarrow{E_{12}} \begin{pmatrix} 3 & 3 & 3 \\ 0 & 0 & 2 \\ 2 & 4 & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{31}(-2)E_1(\frac{1}{3})} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 2 \\ 0 & 2 & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{23}} \\
 &\rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_2(\frac{1}{2})} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_3(\frac{1}{2})} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = U_1;
 \end{aligned}$$

oppure

$$\begin{aligned}
 C = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 2 \\ 3 & 3 & 3 \\ 2 & 4 & 2 \end{pmatrix} &\xrightarrow{E_{13}} \begin{pmatrix} 2 & 4 & 2 \\ 3 & 3 & 3 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{21}(-3)E_1(\frac{1}{2})} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & -3 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} \rightarrow \\
 &\xrightarrow{E_2(-\frac{1}{3})} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_3(\frac{1}{2})} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = U_2.
 \end{aligned}$$

Entrambe  $U_1$  ed  $U_2$  sono forme ridotte di Gauss per  $C$ .

**N.B.**  $U_1$  ed  $U_2$  sono due matrici diverse, ma entrambe sono forme ridotte di Gauss per la stessa matrice  $C$ . Quindi non c'è in generale un'unica forma ridotta di Gauss per una matrice.

**Def. 3.** Sia  $U$  una matrice  $m \times n$  in forma ridotta di Gauss, e siano  $k$  le sue righe non nulle (quindi le prime  $k$  righe di  $U$  sono non nulle e le ultime  $m - k$  righe di  $U$  sono non nulle). Allora  $U$  ha esattamente  $k$  colonne che corrispondono all'inizio di ogni gradino:

- la  $j_1$ -esima, che è la prima colonna di  $I_m$ ,
- la  $j_2$ -esima, che è del tipo  $(* \ 1 \ 0 \ 0 \ \dots \ 0)^T$ ,
- la  $j_3$ -esima, che è del tipo  $(* \ * \ 1 \ 0 \ \dots \ 0)^T$ ,
- la  $j_4$ -esima, che è del tipo  $(* \ * \ * \ 1 \ \dots \ 0)^T$ ,
- ...
- la  $j_k$ -esima, che è un vettore riga con  $m$  componenti del tipo

$$\begin{pmatrix} * & \dots & * & 1 & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix}^T$$

$\uparrow$   
 $k$

inoltre

- tutte le eventuali colonne comprese tra la  $j_1 + 1$ -esima e la  $j_2 - 1$ -esima sono del tipo  $(* \ 0 \ 0 \ 0 \ \dots \ 0)^T$ ,

– tutte le eventuali colonne comprese tra la  $j_2 + 1$ -esima e la  $j_3 - 1$ -esima sono del tipo  $(* \ * \ 0 \ 0 \ \dots \ 0)^T$ ,

– tutte le eventuali colonne comprese tra la  $j_3 + 1$ -esima e la  $j_4 - 1$ -esima sono del tipo  $(* \ * \ * \ 0 \ \dots \ 0)^T$ ,

...

– tutte le eventuali colonne comprese tra la  $j_{k-1} + 1$ -esima e la  $j_k - 1$ -esima sono del tipo  $(* \ \dots \ * \ 0 \ \dots \ 0)^T$  (il numero di  $*$  è  $k - 1$ ).

Le colonne  $j_1$ -esima,  $j_2$ -esima,  $j_3$ -esima,  $\dots$ ,  $j_k$ -esima si chiamano **le colonne dominanti della matrice in forma ridotta di Gauss**  $U$ . Le altre colonne di  $U$  si chiamano **le colonne libere della matrice in forma ridotta di Gauss**  $U$ .

**Esempio 3.** Siano  $A$ ,  $B$  e  $C$  le matrici considerate nell'Esempio 2 e siano  $U$  ed  $\tilde{U}$  le forme ridotte di Gauss trovate per  $A$  e  $B$  rispettivamente, ed inoltre  $U_1$  ed  $U_2$  le due forme ridotte di Gauss trovate per  $C$ .

- colonne dominanti di  $U$ : la  $2^a$  e la  $3^a$ ; colonne libere di  $U$ : la  $1^a$  e la  $4^a$ ;
- colonne dominanti di  $\tilde{U}$ : la  $1^a$ , la  $3^a$  e la  $4^a$ ; unica colonna libera di  $\tilde{U}$ : la  $2^a$ ;
- $U_1$  ed  $U_2$  hanno tutte le colonne dominanti e nessuna colonna libera.

**Def. 4.** Una matrice  $U$ ,  $m \times n$  si dice **in forma ridotta di Gauss-Jordan** se  $U$  è in forma ridotta di Gauss e, se  $\underline{u}_1, \underline{u}_2, \dots, \underline{u}_k$  sono le colonne dominanti di  $U$  allora

$$\underline{u}_1 = \underline{e}_1, \quad \underline{u}_2 = \underline{e}_2, \quad \dots \quad \underline{u}_k = \underline{e}_k,$$

dove  $\underline{e}_1, \underline{e}_2, \dots, \underline{e}_k$  sono le prime  $k$  colonne di  $I_m$ .

**Come ottenere una forma ridotta di Gauss-Jordan di una matrice**

**Esempio 4.** Si trovi una forma ridotta di Gauss-Jordan per  $B = \begin{pmatrix} 2 & 4 & 2 & 6 \\ 1 & 2 & 1 & 8 \\ 1 & 2 & 2 & 4 \end{pmatrix}$ .

1. Troviamo una forma ridotta di Gauss per  $B$ , ad esempio, come abbiamo già calcolato nell'Esempio 2,  $\tilde{U} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 & 3 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$ .

2. Partendo da  $\tilde{U}$  procediamo “a ritroso” nel seguente modo:

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 & 3 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{13}(-3)E_{23}(-1)} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{12}(-1)} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = V.$$

$V$  è una forma ridotta di Gauss-Jordan per  $B$ .



**LEZIONE 7****Sistemi lineari****Scrittura matriciale di un sistema lineare**

**Def. 1.** Un **sistema** di  $m$  equazioni ed  $n$  incognite  $x_1, x_2, \dots, x_n$ , si dice **lineare** se tutte le  $m$  equazioni sono di  $1^0$  grado.

**Esempio 1.**

$$\begin{cases} 2x_1 + x_2 + 4x_3 = 1 \\ x_1 + 3x_2 + x_3 = -6 \end{cases} \quad \text{e} \quad \begin{cases} 2x_1 + x_2 + 4x_3 = 1 \\ 3x_2 = -6 \end{cases}$$

sono due sistemi lineari, ciascuno con due equazioni e tre incognite; mentre

$$\begin{cases} 2x_1 + x_2^3 + 4x_3 = 1 \\ x_1 + 3x_2 + x_3 = -6 \end{cases} \quad \text{e} \quad \begin{cases} 2x_1 + x_2 + 4x_3 = 1 \\ 3x_2x_3 = -6 \end{cases}$$

sono entrambi due sistemi non lineari.

**Def. 2.** Dato un sistema lineare di  $m$  equazioni ed  $n$  incognite

$$(*) \begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \dots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n = b_m \end{cases},$$

la matrice  $m \times n$   $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix}$  si chiama **la matrice dei coefficienti**

**del sistema lineare**, ed il vettore colonna con  $m$  componenti  $\underline{b} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix}$  si chiama **il**

**vettore dei termini noti del sistema.**

Si chiama inoltre **matrice aumentata del sistema** la matrice  $B = (A \mid \underline{b})$ . Dunque  $B$  è una matrice  $m \times (n + 1)$ .

Ponendo  $\underline{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$  ( $\underline{x}$  si chiama **il vettore delle  $n$  incognite**  $x_1, x_2, \dots, x_n$ ), e

calcolando il prodotto righe per colonne della matrice  $A$  ed il vettore  $\underline{x}$  si ottiene

$$A\underline{x} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n \\ \dots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n \end{pmatrix},$$

per cui  $A\underline{x} = \underline{b}$  è una scrittura compatta del sistema lineare (\*), che viene detta **scrittura matriciale del sistema lineare (\*)**.

**Esempio 2.**

La scrittura matriciale del primo sistema lineare considerato nell'Esempio 1 è  $A\underline{x} = \underline{b}$ , ove la matrice dei coefficienti è la matrice  $A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 4 \\ 1 & 3 & 1 \end{pmatrix}$  ed il vettore dei termini noti è il vettore  $\underline{b} = \begin{pmatrix} 1 \\ -6 \end{pmatrix}$ .

La scrittura matriciale del secondo sistema lineare considerato nell'Esempio 1 è  $A\underline{x} = \underline{b}$ , ove la matrice dei coefficienti è la matrice  $A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 4 \\ 0 & 3 & 0 \end{pmatrix}$  ed il vettore dei termini noti è uguale a quello del primo sistema lineare.

**Def. 3.** Un vettore colonna con  $n$  componenti  $\underline{v}$  si dice **una soluzione del sistema lineare**  $A\underline{x} = \underline{b}$ , ove  $A$  è  $m \times n$  (e  $\underline{b}$  ha  $m$  componenti), se  $A\underline{v} = \underline{b}$ .

Dato un sistema lineare  $A\underline{x} = \underline{b}$ , può accadere che esso non abbia soluzioni; se invece ce ne ha, allora **risolvere il sistema** significa trovare tutte le sue soluzioni.

**Def. 4. Due sistemi lineari**

$$(*) \quad A\underline{x} = \underline{b} \quad \text{e} \quad (**) \quad \tilde{A}\underline{x} = \tilde{b}$$

si dicono **equivalenti** se

- o entrambi non hanno soluzioni,
- oppure le soluzioni dell'uno sono esattamente tutte e sole le soluzioni dell'altro.

**Proposizione.** Siano (\*)  $A\underline{x} = \underline{b}$  un sistema lineare, ed  $\mathbf{F}$  una matrice **non singolare** tale che esista  $\mathbf{F}A$ . Allora il sistema lineare (\*\*)  $\mathbf{F}A\underline{x} = \mathbf{F}\underline{b}$  è equivalente al sistema (\*).

**Dimostrazione.**

Sia  $\underline{v}$  una soluzione di (\*). Allora  $A\underline{v} = \underline{b}$ . Premoltiplicando ambo i membri dell'uguaglianza per  $\mathbf{F}$  si ottiene  $\mathbf{F}A\underline{v} = \mathbf{F}\underline{b}$ , ossia  $\underline{v}$  è una soluzione di (\*\*).

Sia  $\underline{w}$  una soluzione di (\*\*). Allora  $\mathbf{F}A\underline{w} = \mathbf{F}\underline{b}$ . Premoltiplicando ambo i membri dell'uguaglianza per  $\mathbf{F}^{-1}$  (che esiste essendo  $\mathbf{F}$  non singolare) si ottiene  $\mathbf{F}^{-1}\mathbf{F}A\underline{w} = \mathbf{F}^{-1}\mathbf{F}\underline{b}$ . Ma  $\mathbf{F}^{-1}\mathbf{F}A\underline{w} = A\underline{w}$  e  $\mathbf{F}^{-1}\mathbf{F}\underline{b} = \underline{b}$ , quindi  $A\underline{w} = \underline{b}$ , ossia  $\underline{w}$  è una soluzione di (\*).

### Applicazione dell'eliminazione di Gauss CON O SENZA SCAMBI DI RIGHE alla risoluzione di sistemi lineari

Sia  $(*)A\underline{x} = \underline{b}$  un sistema lineare di  $m$  equazioni in  $n$  incognite (ossia  $A$  è  $m \times n$ .)

Sia  $(U \mid \underline{d})$  una forma ridotta di Gauss della matrice aumentata  $(A \mid \underline{b})$ . Sia  $F$  il prodotto delle matrici elementari di tipo  $E_{ij}(c)$ ,  $E_i(c)$  con  $c \neq 0$ , ed eventualmente  $E_{ij}$  (nel caso che per costruire  $(U \mid \underline{d})$  sia necessario effettuare degli scambi di righe su  $(A \mid \underline{b})$ ) che corrispondono alle operazioni elementari fatte sulle righe di  $(A \mid \underline{b})$  per ottenere  $(U \mid \underline{d})$ .

Allora

–  $F$  è non singolare, per ch   $F$    un prodotto di matrici elementari, ogni matrice elementare   non singolare e il prodotto di matrici non singolari   una matrice non singolare, e

–  $F(A \mid \underline{b}) = (U \mid \underline{d})$ . Facendo il prodotto a blocchi si ottiene

$$F(A \mid \underline{b}) = (FA \mid F\underline{b}).$$

Abbiamo visto che essendo  $F$  non singolare  $(*)A\underline{x} = \underline{b}$    equivalente a  $FA\underline{x} = F\underline{b}$ , ossia a  $(**)U\underline{x} = \underline{d}$ .

Poich   $(**)$    pi  semplice da risolvere, discutiamo  $(**)$  al posto di  $(*)$ .

**1<sup>o</sup>CASO:**  $\underline{d}$    dominante.

In questo caso l'ultima equazione di  $(**)$     $0 = 1$ , che non ha soluzioni. Dunque  $(**)$  **non ha soluzioni**.

**2<sup>o</sup>CASO:**  $\underline{d}$    libera.

Sia  $k$  il numero delle righe non nulle di  $U$  (e quindi anche di  $(U \mid \underline{d})$ , essendo  $\underline{d}$  libera) e siano  $j_1, j_2, \dots, j_k$  le  $k$  colonne dominanti di  $U$  (e quindi anche di  $(U \mid \underline{d})$  essendo  $\underline{d}$  libera).

**1<sup>o</sup>Sottocaso:**  $\underline{d}$    libera e  $k = n$ ,

ossia tutte le colonne di  $U$  sono dominanti.

Allora  $(**)$    del tipo

$$(**) \quad \begin{cases} x_1 + u_{12}x_2 + u_{13}x_3 + \dots + u_{1,n-1}x_{n-1} + u_{1n}x_n = d_1 \\ x_2 + u_{23}x_3 + \dots + u_{2,n-1}x_{n-1} + u_{2n}x_n = d_2 \\ x_3 + \dots + u_{3,n-1}x_{n-1} + u_{3n}x_n = d_3 \\ \vdots \\ x_{n-1} + u_{n-1,n}x_n = d_{n-1} \\ x_n = d_n \end{cases}.$$

Si osservi che

– le operazioni fatte nel 1<sup>o</sup> passaggio dell'eliminazione di Gauss (cio  un eventuale scambio e la "sistemazione" della  $j_1$ -esima colonna) portano all'eliminazione dell'incognita  $x_{j_1}$  dalle equazioni sotto alla prima,

– le operazioni fatte nel 2° passaggio dell'eliminazione di Gauss portano all'eliminazione dell'incognita  $x_{j_2}$  dalle equazioni sotto alla seconda,

– le operazioni fatte nel 3° passaggio dell'eliminazione di Gauss portano all'eliminazione dell'incognita  $x_{j_3}$  dalle equazioni sotto alla terza,

– e così via.

Il procedimento che illustriamo ora si chiama **sostituzione all'indietro**.

1) Si ricava il valore di  $x_n$  dall'ultima equazione, e lo sostituisce in tutte le altre equazioni.

2) Dalla penultima equazione si ricava il valore di  $x_{n-1}$  e lo si sostituisce in tutte le altre equazioni.

3) Dalla terzultima equazione si ricava il valore di  $x_{n-2}$  e lo si sostituisce in tutte le altre equazioni.

– e così via, procedendo a ritroso.

Si ottiene:

$$\begin{cases} x_n = d_n \\ x_{n-1} = d_{n-1} - u_{n-1,n}d_n \\ \vdots \\ x_1 = d_1 - u_{1n}d_n - u_{1,n-1}(d_{n-1} - u_{n-1,n}d_n) - \dots \end{cases},$$

per cui **(\*\*)** ha una ed una sola soluzione, che è il vettore colonna

$$\underline{v} = \begin{pmatrix} d_1 - u_{1n}d_n - u_{1,n-1}(d_{n-1} - u_{n-1,n}d_n) - \dots \\ \vdots \\ d_{n-1} - u_{n-1,n}d_n \\ d_n \end{pmatrix}.$$

**2° Sottocaso:**  $\underline{d}$  è libera e  $k < n$ ,

ossia  $U$  ha  $n - k > 0$  colonne libere.

In tal caso si prendono come parametri le  $n - k$  variabili corrispondenti alle colonne libere di  $U$  e con la sostituzione all'indietro si ricavano tutte le altre in funzione di questi parametri. Allora **(\*\*)** ha  $\infty^{n-k}$  **soluzioni**.

### Riassumendo

(\*) ha soluzioni se e solo se  $\underline{d}$  è libera.

(\*) ha un'unica soluzione se  $\underline{d}$  è libera e tutte le colonne di  $U$  sono dominanti.

(\*) ha infinite soluzioni se  $\underline{d}$  è libera ed  $U$  ha qualche colonna libera.

**Esempio 3.** Sia  $(*)Ax = \underline{b}$  il sistema lineare in cui la matrice aumentata

$$(A \mid \underline{b}) = \left( \begin{array}{ccc|c} 4 & -8 & 4 & 0 \\ 1 & -1 & 0 & 3 \\ 1 & -1 & 1 & 5 \end{array} \right). \text{ Dunque si ha}$$

$$(*) \quad \begin{cases} 4x_1 - 8x_2 + 4x_3 = 0 \\ x_1 - x_2 = 3 \\ x_1 - x_2 + x_3 = 5 \end{cases}.$$

Facciamo un'eliminazione di Gauss su  $(A \mid \underline{b})$ :

$$(A \mid \underline{b}) = \left( \begin{array}{ccc|c} 4 & -8 & 4 & 0 \\ 1 & -1 & 0 & 3 \\ 1 & -1 & 1 & 5 \end{array} \right) \xrightarrow{E_{31}(-1)E_{21}(-1)E_1(\frac{1}{4})} \left( \begin{array}{ccc|c} 1 & -2 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & 3 \\ 0 & 1 & 0 & 5 \end{array} \right) \rightarrow$$

$$\xrightarrow{E_{32}(-1)} \left( \begin{array}{ccc|c} 1 & -2 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & 3 \\ 0 & 0 & 1 & 2 \end{array} \right) = (U \mid \underline{d})$$

per cui il sistema  $(*)$  è equivalente al sistema

$$(**) \quad \begin{cases} x_1 - 2x_2 + x_3 = 0 \\ x_2 - x_3 = 3 \\ x_3 = 2 \end{cases}.$$

Che i due sistemi siano equivalenti poteva essere intuibile: le operazioni fatte sulle righe di  $(A \mid \underline{b})$  nell'eliminazione di Gauss senza scambi corrispondono a moltiplicazioni delle equazioni del sistema  $(*)$  per numeri non nulli, e a somme di equazioni con altre moltiplicate per numeri non nulli.

Poichè  $\underline{d}$  è libera,  $(**)$  ha soluzioni.

Poichè tutte le colonne di  $U$  sono dominanti,  $(**)$  ha esattamente una soluzione.

Con la sostituzione all'indietro otteniamo:

$$x_3 = 2,$$

$$x_2 = x_3 + 3 = 2 + 3 = 5,$$

$$x_1 = 2x_2 - x_3 = 2 \times 5 - 2 = 8.$$

Quindi  $(*)$  ha un'unica soluzione che è il vettore  $\begin{pmatrix} 8 \\ 5 \\ 2 \end{pmatrix}$ .

**Esempio 4.** Sia  $(*)A\underline{x} = \underline{b}$  il sistema lineare in cui la matrice aumentata

$$(A \mid \underline{b}) = \left( \begin{array}{ccc|c} 2 & 2 & 4 & 0 \\ 1 & 1 & 3 & -1 \\ 3 & 3 & 7 & 0 \end{array} \right). \text{ Dunque si ha}$$

$$(*) \quad \begin{cases} 2x_1 + 2x_2 + 4x_3 = 0 \\ x_1 + x_2 + 3x_3 = -1 \\ 3x_1 + 3x_2 + 7x_3 = 0 \end{cases}.$$

Facciamo un'eliminazione di Gauss su  $(A \mid \underline{b})$ :

$$(A \mid \underline{b}) \begin{pmatrix} 2 & 2 & 4 & | & 0 \\ 1 & 1 & 3 & | & -1 \\ 3 & 3 & 7 & | & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{31}(-3)E_{21}(-1)E_1(\frac{1}{2})} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 & | & 0 \\ 0 & 0 & 1 & | & -1 \\ 0 & 0 & 1 & | & 0 \end{pmatrix} \rightarrow$$

$$\xrightarrow{E_{32}(-1)} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 & | & 0 \\ 0 & 0 & 1 & | & -1 \\ 0 & 0 & 0 & | & 1 \end{pmatrix} = (U \mid \underline{d})$$

per cui il sistema (\*) è equivalente al sistema

$$(**) \quad \begin{cases} x_1 + x_2 + 2x_3 = 0 \\ x_3 = -1 \\ 0 = 1 \end{cases} .$$

Poichè  $\underline{d}$  è dominante, (\*\*) non ha soluzioni.

Infatti l'ultima equazione di (\*\*) non ha soluzioni. Quindi anche (\*), non ha soluzioni.

**Esempio 5.** Sia  $(*)A\underline{x} = \underline{b}$  il sistema lineare in cui la matrice aumentata  $(A \mid \underline{b})$  è la matrice considerata nella Lezione 5. Quindi

$$(*) \quad \begin{cases} 3x_1 + 6x_2 - 6x_3 - 3x_4 = 15 \\ 2x_1 + 5x_2 - 5x_3 - x_4 = 10 \\ x_1 + 3x_2 - 3x_3 + 2x_4 = 11 \\ 5x_2 - 5x_3 + 7x_4 = 6 \end{cases} .$$

Nella Lezione 5 abbiamo fatto un'eliminazione di Gauss senza scambi di righe su

$$(A \mid \underline{b}), \text{ ottenendo la matrice } (U \mid \underline{d}) = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -2 & -1 & | & 5 \\ 0 & 1 & -1 & 1 & | & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & | & 3 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & | & 0 \end{pmatrix} .$$

Dunque

$$(**) \quad \begin{cases} x_1 + 2x_2 - 2x_3 - x_4 = 5 \\ x_2 - x_3 + x_4 = 0 \\ x_4 = 3 \\ 0 = 0 \end{cases}$$

è equivalente a (\*).

Il sistema che ora consideriamo consiste in realtà di tre equazioni ( $0 = 0$  può essere tralasciata).

Poichè  $\underline{d}$  è libera, (\*\*) ha soluzioni.

Poichè  $U$  ha esattamente una colonna libera, la 3<sup>a</sup>, (\*\*) ha  $\infty^1$  soluzioni. Prendiamo come parametro la variabile corrispondente alla unica colonna libera di  $U$ , ossia poniamo  $x_3 = h \in \mathbb{C}$  e con la sostituzione all'indietro ricaviamo  $x_1, x_2$  e  $x_4$ , in funzione di  $h$ .

Dunque:

$$x_3 = h,$$

$$x_4 = 3,$$

$$0 = x_2 - x_3 + x_4 = x_2 - h + 3 \text{ per cui } x_2 = h - 3,$$

$$5 = x_1 + 2x_2 - 2x_3 - x_4 = x_1 + 2 \times (h - 3) - 2h - 3 = x_1 - 9 \text{ per cui } x_1 = 14.$$

Allora ogni vettore del tipo

$$\begin{pmatrix} 14 \\ h - 3 \\ h \\ 3 \end{pmatrix}, \text{ al variare di } h \in \mathbb{C} \text{ è soluzione di } (*). \text{ Si scrive:}$$

$$\left\{ \begin{pmatrix} 14 \\ h - 3 \\ h \\ 3 \end{pmatrix} \mid h \in \mathbb{C} \right\} \text{ è l'insieme delle soluzioni di } (*).$$

**Esempio 6.** Sia  $(*)Ax = \underline{b}$  il sistema lineare in cui la matrice aumentata è

$$(A \mid \underline{b}) = \left( \begin{array}{ccccc|c} 1 & 3 & -2 & 1 & 2 & 4 \\ 2 & 6 & -4 & 2 & 5 & 10 \\ 1 & 3 & -1 & 3 & 6 & 12 \end{array} \right).$$

Quindi

$$(*) \quad \begin{cases} x_1 + 3x_2 - 2x_3 + x_4 + 2x_5 = 4 \\ 2x_1 + 6x_2 - 4x_3 + 2x_4 + 5x_5 = 10 \\ x_1 + 3x_2 - x_3 + 3x_4 + 6x_5 = 12 \end{cases}.$$

Un'eliminazione di Gauss su  $(A \mid \underline{b})$  necessita di scambi di righe:

$$\begin{aligned} (A \mid \underline{b}) &= \left( \begin{array}{ccccc|c} 1 & 3 & -2 & 1 & 2 & 4 \\ 2 & 6 & -4 & 2 & 5 & 10 \\ 1 & 3 & -1 & 3 & 6 & 12 \end{array} \right) \xrightarrow{E_{31}(-1)E_{21}(-2)} \left( \begin{array}{ccccc|c} 1 & 3 & -2 & 1 & 2 & 4 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & 4 & 8 \end{array} \right) \rightarrow \\ &\xrightarrow{E_{23}} \left( \begin{array}{ccccc|c} 1 & 3 & -2 & 1 & 2 & 4 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & 4 & 8 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 2 \end{array} \right) = (U \mid \underline{d}). \end{aligned}$$

(\*) è equivalente al sistema che ha  $(U \mid \underline{d})$  come matrice aumentata, ossia

$$(**) \quad \begin{cases} x_1 + 3x_2 - 2x_3 + x_4 + 2x_5 = 4 \\ x_3 + 2x_4 + 4x_5 = 8 \\ x_5 = 2 \end{cases}.$$

Che i due sistemi siano equivalenti poteva essere intuibile: lo scambio di righe fatto nell'eliminazione di Gauss su  $(A \mid \underline{b})$  corrisponde allo scambio di posizione di due

equazioni, e le altre operazioni fatte sulle righe di  $(A \mid \underline{b})$  corrispondono, come abbiamo già detto negli esempi precedenti, a moltiplicazioni di un'equazione del sistema per un numero non nullo e alla somma di un'equazione del sistema con un'altra moltiplicata per un numero non nullo.

Poichè  $\underline{d}$  è libera,  $(**)$  ha soluzioni.

Poichè  $U$  ha esattamente due colonne libere (la 2<sup>a</sup> e la 4<sup>a</sup>),  $(**)$  ha  $\infty^2$  soluzioni.

Nella sostituzione all'indietro, **si scelgono come parametri le variabili corrispondenti alle colonne libere di  $U$**

Quindi, poichè le colonne libere di  $U$  sono la 2<sup>a</sup> e la 4<sup>a</sup>, si pone

$$x_2 = h \quad \text{e} \quad x_4 = k$$

e con la sostituzione all'indietro si ottiene

$$x_5 = 2,$$

$$8 = x_3 + 2x_4 + 4x_5 = x_3 + 2k + 8 \text{ per cui } x_3 = -2k,$$

$$4 = x_1 + 3x_2 - 2x_3 + x_4 + 2x_5 = x_1 + 3h - 2 \times (-2k) + k + 4 = x_1 + 3h + 5k + 4 \text{ per cui } x_1 = -3h - 5k.$$

Dunque l'insieme delle soluzioni di  $(*)$  è

$$\left\{ \left( \begin{array}{c} -3h - 5k \\ h \\ -2k \\ k \\ 2 \end{array} \right) \mid h, k \in \mathbb{C} \right\}.$$



**LEZIONE 8****Inverse destre, sinistre e bilatere**

**Def. 1.** Si dice che una matrice  $A$ ,  $m \times n$ , ha **un'inversa destra** se esiste una matrice  $R$ ,  $n \times m$ , tale che  $AR = I_m$ . In tal caso  $R$  si dice una inversa destra di  $A$ .

**Def. 2.** Si dice che una matrice  $A$ ,  $m \times n$ , ha **un'inversa sinistra** se esiste una matrice  $L$ ,  $n \times m$ , tale che  $LA = I_n$ . In tal caso  $L$  si dice una inversa sinistra di  $A$ .

**Esempio 1.** Siano

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, \quad B = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}, \quad C = \begin{pmatrix} -1 & -5 \\ 1 & 3 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \text{ e } D = \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}.$$

Da  $AB = I_2 = AC$  segue che sia  $B$  che  $C$  sono inverse destre di  $A$ .

Da  $AB = I_2 = DB$  segue che sia  $A$  che  $D$  sono inverse sinistre di  $B$ .

**Esempio 2.** La matrice  $\begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$  non ha un'inversa destra: per ogni scalare  $\alpha$  e  $\beta$  si ha

$$\begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} (\alpha \quad \beta) = \begin{pmatrix} \alpha & \beta \\ 2\alpha & 2\beta \end{pmatrix} \neq I_2.$$

Tra le matrici considerate nell'Esempio 1,  $B$  e  $C$  non hanno un'inversa destra, mentre  $A$  e  $D$  non hanno un'inversa sinistra.

**I Criterio per l'esistenza di una inversa destra e sua costruzione**

Sia  $A$  una matrice  $m \times n$  e sia  $k$  il numero di righe non nulle di una forma ridotta di Gauss  $U$  per  $A$  (quindi  $k$  è anche il numero delle colonne dominanti di  $U$ ).

Vogliamo provare che  **$A$  ha un'inversa destra  $R$  se e solo se  $k=m$** , inoltre se  $k = m$  vogliamo **costruire  $R$** .

(1) Supponiamo che  $A$  abbia un'inversa destra  $R$  e proviamo che allora  $k = m$ .

Procediamo per assurdo, supponendo che esista  $R$  ma che  $k \neq m$ .

Essendo sempre  $k \leq m$ , allora da  $k \neq m$  si deduce  $k < m$ . Quindi l'ultima riga di  $U$  è nulla.

Sia  $F$  una matrice non singolare tale che  $FA = U$  ( $F$  è il prodotto delle matrici elementari che corrispondono alle operazioni fatte sulle righe di  $A$  per ottenere  $U$ ). Allora

$$F = FI_m \quad = \quad F(AR) \quad = \quad (FA)R \quad = \quad UR,$$

$\uparrow$   
 $AR = I_m$

$\uparrow$   
 $FA = U$

e facendo il prodotto a blocchi di  $UR$  si ha che l'ultima riga di  $UR$ , ossia l'ultima riga di  $F$ , è nulla.

Poichè  $F$  è non singolare esiste  $F^{-1}$  tale che  $FF^{-1} = I_m$ . Facendo il prodotto a blocchi  $FF^{-1}$ , dal fatto che  $F$  ha l'ultima riga nulla si deduce che anche l'ultima riga di  $FF^{-1}$ , ossia l'ultima riga di  $I_m$ , è nulla.

Questa contraddizione deriva dall'aver supposto  $k \neq m$ . Dunque si ha (1).

(2) Supponiamo che  $k = m$  e costruiamo una matrice  $R$  tale che  $AR = I_m$ .

Sia  $(A \mid I_m)$  la matrice  $m \times (n + m)$  che si ottiene affiancando ad  $A$  la matrice identica  $I_m = (\underline{e}_1 \quad \underline{e}_2 \quad \dots \quad \underline{e}_m)$ .  $(A \mid I_m)$  si chiama **matrice pluriaumentata del sistema**. Siano  $(U \mid \underline{d}_1 \quad \underline{d}_2 \quad \dots \quad \underline{d}_m)$  una sua forma ridotta di Gauss ed  $F$  una matrice non singolare tale che

$$F(A \mid I_m) = (U \mid \underline{d}_1 \quad \underline{d}_2 \quad \dots \quad \underline{d}_m).$$

Poichè sempre è  $k \leq n$ , da  $k = m$  si deduce che  $m \leq n$ . Inoltre  $k = m$  comporta che tutte le colonne  $\underline{d}_1, \underline{d}_2, \dots, \underline{d}_m$  sono libere, per cui tutti i sistemi

$$U\underline{x} = \underline{d}_i, \quad i = 1, \dots, m,$$

hanno soluzione.

Per ogni  $i = 1, \dots, m$  sia  $\underline{c}_i$  una soluzione di  $U\underline{x} = \underline{d}_i$ , (ossia  $U\underline{c}_i = \underline{d}_i$ ) e si ponga

$$R = (\underline{c}_1 \quad \underline{c}_2 \quad \dots \quad \underline{c}_m).$$

Facendo il prodotto a blocchi

$$\begin{aligned} (U \mid \underline{d}_1 \quad \underline{d}_2 \quad \dots \quad \underline{d}_m) &= F(A \mid \underline{e}_1 \quad \underline{e}_2 \quad \dots \quad \underline{e}_m) = \\ &= (FA \mid F\underline{e}_1 \quad F\underline{e}_2 \quad \dots \quad F\underline{e}_m) \end{aligned}$$

si ottiene che per ogni  $i = 1, \dots, m$  si ha che

$$(U \mid \underline{d}_i) = F(A \mid \underline{e}_i)$$

e  $(U \mid \underline{d}_i)$  è una forma ridotta di Gauss per  $(A \mid \underline{e}_i)$ .

Quindi

$$A\underline{c}_i = \underline{e}_i, \quad i = 1, \dots, m.$$

Facendo il prodotto a blocchi

$$AR = A(\underline{c}_1 \quad \underline{c}_2 \quad \dots \quad \underline{c}_m) = (A\underline{c}_1 \quad A\underline{c}_2 \quad \dots \quad A\underline{c}_m) = (\underline{e}_1 \quad \underline{e}_2 \quad \dots \quad \underline{e}_m) = I_m,$$

ossia  $R$  è una inversa destra di  $A$ .

## II

 Criterio per l'esistenza di una inversa sinistra e sua costruzione

Sia  $A$  una matrice  $m \times n$  e sia  $k$  il numero di righe non nulle di una forma ridotta di Gauss  $U$  per  $A$  (quindi  $k$  è anche il numero delle colonne dominanti di  $U$ ).

Vogliamo provare che  **$A$  ha un'inversa sinistra  $L$  se e solo se  $k=n$** , inoltre se  $k = n$  vogliamo **costruire  $L$** .

Abbiamo bisogno di un risultato che proveremo piú avanti:

**Lemma.** Il numero delle righe non nulle di una forma ridotta di Gauss per  $A^T$  è uguale a  $k$ .

Osserviamo che  $LA = I_n$  se e solo se

$$A^T L^T = (LA)^T = I_n^T = I_n,$$

dunque  $L$  è un'inversa sinistra di  $A$  se e solo se  $L^T$  è un'inversa destra di  $A^T$ .

Poichè  $A$  è  $m \times n$ , allora  $A^T$  è  $n \times m$ , ed  $A^T$  ha un'inversa destra se e solo se il numero delle righe non nulle di una forma ridotta di Gauss per  $A^T$  è  $k$ . Per il Lemma che abbiamo menzionato il numero delle righe non nulle per una forma ridotta di Gauss per  $A^T$  è uguale a  $k$  (cioè al numero delle righe non nulle per una forma ridotta di Gauss per  $A$ ), quindi  $A$  ha un'inversa sinistra se e solo se  $k = n$ .

Se  $k = n$ , per costruire una inversa sinistra  $L$  di  $A$  si procede quindi nel seguente modo:

- si pone  $B = A^T$ ,
- si costruisce una inversa destra  $\tilde{R}$  di  $B$  seguendo il metodo illustrato nel paragrafo precedente (applicato a  $B$ ),
- si pone  $L = \tilde{R}^T$ .

**Proposizione.** Se  $A$ ,  $m \times n$ , ha sia un'inversa destra  $R$  che un'inversa sinistra  $L$ , allora  $R = L$ .

**Dimostrazione.**

$$R = I_n R \quad = \quad (LA)R = L(AR) \quad = \quad LI_m = L.$$

$\uparrow$   
 $\boxed{LA = I_n}$

$\uparrow$   
 $\boxed{AR = I_m}$

Dalla precedente Proposizione segue che se una matrice  $A$  ha un'inversa (bilatera), allora tale inversa è **unica**.

Inoltre dalla precedente Proposizione,  $\boxed{I}$  e  $\boxed{II}$  segue che:

**Corollario.** Se  $A$ ,  $m \times n$ , ha sia un'inversa destra  $R$  che un'inversa sinistra  $L$ , allora:

- $m = n$  (ossia  $A$  è quadrata),
- $A$  è non singolare ed  $A^{-1} = R = L$ .

**Dimostrazione.** Sia  $k$  il numero di righe non nulle di una forma ridotta di Gauss per  $A$ .

Poichè esiste  $R$  tale che  $AR = I_m$ , allora per  $\boxed{I}$  si ha che  $k = m$ .

Poichè esiste  $L$  tale che  $LA = I_n$ , allora per  $\boxed{II}$  si ha che  $k = n$ .

Dunque  $m = n$  e  $AR = I_m = LA$ .

Dalla Proposizione precedente si ha che  $R = L$ , quindi  $AR = I_m = RA$ .

Dunque  $A$  è non singolare ed  $A^{-1} = R = L$ .

**Def. 3.** Una matrice che non ha un'inversa si dice **singolare**.

Ad esempio, tutte le matrici considerate negli esempi 1 e 2 sono singolari.

Nella Lezione 2 abbiamo visto anche che **il prodotto di due matrici non singolari è una matrice non singolare, e la sua inversa è il prodotto delle inverse dei fattori in ordine scambiato** (cioè  $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$ .)

**Proprietà delle matrici non singolari.** Sia  $A$  una matrice non singolare. Allora:

(1)  $A^{-1}$  è non singolare e  $(A^{-1})^{-1} = A$ ;

(2)  $A^T$  e  $A^H$  sono non singolari, inoltre  $(A^T)^{-1} = (A^{-1})^T$ , e  $(A^H)^{-1} = (A^{-1})^H$ .

**Dimostrazione.** Per definizione di  $A^{-1}$  si ha che  $AA^{-1} = I = A^{-1}A$ , e quindi (1).

Per provare (2) ricordiamo che la trasposta (risp. la H-trasposta) di un prodotto è il prodotto delle trasposte (risp. le H-trasposte) in ordine scambiato. Quindi

$$A^T(A^{-1})^T = (A^{-1}A)^T = I^T = I = I^T = (AA^{-1})^T = (A^{-1})^T A^T,$$

ed analogamente  $A^H(A^{-1})^H = I = (A^{-1})^H A^H$ .

**Inverse (bilatere)**

Da  $\boxed{I}$  e  $\boxed{II}$  segue che una matrice  $A$  ha un'inversa (bilatera) se e solo se  $A$  è  $n \times n$  e il numero delle righe non nulle di una forma ridotta di Gauss per  $A$  è uguale ad  $n$ .

Se  $A$  è una matrice  $n \times n$  per cui il numero delle righe non nulle di una forma ridotta di Gauss è  $n$ , allora una forma ridotta di Gauss  $U$  per  $A$  ha tutte le colonne dominanti. Quindi la forma di Gauss-Jordan per  $A$  è  $I_n$ . Esiste quindi una matrice non singolare  $F$  (prodotto delle matrici elementari corrispondenti alle operazioni che si fanno sulle righe di  $A$  per arrivare ad  $I_n$ ) tale che

$$F(A \mid I_n) = F(A \mid \underline{e}_1 \quad \underline{e}_2 \quad \dots \quad \underline{e}_n) = (I_n \mid \underline{d}_1 \quad \underline{d}_2 \quad \dots \quad \underline{d}_n).$$

Seguendo il procedimento illustrato in  $\boxed{I}$ , si ottiene che l'unica inversa destra di  $A$  è

$$R = (\underline{d}_1 \quad \underline{d}_2 \quad \dots \quad \underline{d}_n),$$

e poichè un'inversa di  $A$  è in particolare un'inversa destra di  $A$ , allora  $A$  ha un'unica inversa  $A^{-1}$  ed è

$$A^{-1} = (\underline{d}_1 \quad \underline{d}_2 \quad \dots \quad \underline{d}_n).$$

**Inverse di matrici  $2 \times 2$** 

Cominciamo con il fare la seguente osservazione: sia  $A$  una matrice  $m \times n$ ,

**se  $A$  ha un'inversa destra  $R$  ed esiste una matrice  $B$  tale che  $BA=O$ , allora  $B=O$ .** Infatti:

$$B = BI_n = B(AR) = (BA)R = O R = O.$$

Si faccia molta attenzione a non confondere questo fatto con la legge di cancellazione per il prodotto, che, come abbiamo già detto nelle prime lezioni, per il prodotto di matrici **NON** vale.

Sia ora  $A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \neq O$  una matrice  $2 \times 2$ . Poichè

$$\begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \begin{pmatrix} d & -b \\ -c & a \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} ad - bc & 0 \\ 0 & ad - bc \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} d & -b \\ -c & a \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix},$$

si ottiene

– se  $ad - bc \neq 0$  allora  $A$  è non singolare e

$$A^{-1} = \frac{1}{ad - bc} \begin{pmatrix} d & -b \\ -c & a \end{pmatrix};$$

– se  $ad - bc = 0$ , posto  $B = \begin{pmatrix} d & -b \\ -c & a \end{pmatrix}$  si ha che  $BA = O$ .

Se fosse  $A$  non singolare, in particolare  $A$  avrebbe un'inversa destra  $R$ , quindi dall'osservazione fatta all'inizio del paragrafo seguirebbe che  $B = O$ .

Ma  $A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \neq \mathbb{O}$  implica che anche  $B = \begin{pmatrix} d & -b \\ -c & a \end{pmatrix} \neq \mathbb{O}$ .

Dunque  $A$  è singolare.

## LEZIONE 9

### Decomposizioni $A=LU$ ed $A=P^T LU$

**Def. 1.** Una **matrice** quadrata si dice **triangolare superiore** (risp. **triangolare inferiore**) se  $a_{ij} = 0$  per ogni  $(i, j)$  con  $i < j$  (risp.  $a_{ij} = 0$  per ogni  $(i, j)$  con  $i > j$ ) (ossia  $A$  è triangolare superiore se gli elementi di  $A$  che si trovano “sotto” agli elementi diagonali di  $A$  sono nulli, ed  $A$  è triangolare inferiore se gli elementi di  $A$  che si trovano “sopra” agli elementi diagonali di  $A$  sono nulli).

Una **matrice** che sia triangolare superiore oppure triangolare inferiore si dice **triangolare**.

**Esempio 1.**  $A = \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}$  è triangolare superiore,  $B = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$  e  $C = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$  sono triangolari inferiori.  $A$ ,  $B$  e  $C$  sono triangolari.

**Def. 2.** Una **matrice** triangolare superiore (risp. triangolare inferiore) si dice **unitriangolare superiore** (risp. **unitriangolare inferiore**) se i suoi elementi diagonali sono uguali ad 1.

**Esempio 2.**  $A = \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$  è unitriangolare superiore,  $B = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$  è unitriangolare inferiore.

### DECOMPOSIZIONE $A=LU$

Sia  $A = [a_{ij}]$  una matrice  $m \times n$  tale che l’eliminazione di Gauss **SENZA SCAMBI DI RIGHE** applicata ad  $A$  porti ad una forma ridotta di Gauss  $U$  per  $A$ .

Vogliamo provare che esiste una matrice triangolare inferiore non singolare  $L$  tale che  $A = LU$  dove  $U$  è una forma ridotta di Gauss per  $A$ .

Applicando l’algoritmo di Gauss senza scambi di righe ad  $A$ , chiamiamo:

$B = [b_{ij}]$  la matrice che si costruisce con le operazioni descritte nel 1° passaggio dell’algoritmo (quindi la  $j_1$ -esima colonna di  $B$  è la 1ª colonna di  $I_m$ ),

$C = [c_{ij}]$  la matrice che si costruisce con le operazioni descritte nel 2° passaggio dell’algoritmo (quindi la  $j_1$ -esima colonna di  $C$  è la 1ª colonna di  $I_m$  e la  $j_2$ -esima colonna

di  $C$  è un vettore colonna del tipo  $\begin{pmatrix} * \\ 1 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$ , )

$D = [d_{ij}]$  la matrice che si costruisce con le operazioni descritte nel 3° passaggio dell'algoritmo (quindi la  $j_1$ -esima colonna di  $D$  è la 1ª colonna di  $I_m$ , la  $j_2$ -esima colonna

di  $D$  è un vettore colonna del tipo  $\begin{pmatrix} * \\ 1 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$  e la  $j_3$ -esima colonna di  $D$  è un vettore colonna

del tipo  $\begin{pmatrix} * \\ * \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$ , )

e così via fino ad arrivare, dopo il  $k$ -esimo passaggio, ad  $U$ , una forma ridotta di Gauss per  $A$ .

**ALLORA**  $A = LU$ , dove

$U$  è la forma ridotta di Gauss per  $A$  che abbiamo calcolato (in particolare  $U$  è una matrice  $m \times n$ , come  $A$ ), ed

$L$  è la matrice triangolare inferiore non singolare  $m \times m$ .  $L$  si ottiene nel seguente modo:

– la 1ª colonna di  $L$  è la colonna  $j_1$ -esima di  $A$ ,

– la 2ª colonna di  $L$  è  $\begin{pmatrix} 0 \\ b_{2j_2} \\ b_{3j_2} \\ b_{4j_2} \\ \vdots \\ b_{mj_2} \end{pmatrix}$ , ossia è il vettore colonna che si ottiene dalla  $j_2$ -esima

colonna di  $B$  mettendo 0 al posto dell'elemento al primo posto,

– la 3ª colonna di  $L$  è  $\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ c_{3j_3} \\ c_{4j_3} \\ \vdots \\ c_{mj_3} \end{pmatrix}$ , ossia è il vettore colonna che si ottiene dalla  $j_3$ -esima

colonna di  $C$  mettendo 0 al posto dell'elemento nei primi due posti,

– la  $4^a$  colonna di  $L$  è  $\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ d_{4j_4} \\ \vdots \\ d_{mj_4} \end{pmatrix}$ , ossia è il vettore colonna che si ottiene dalla  $j_4$ -esima

colonna di  $D$  mettendo 0 al posto dell'elemento nei primi tre posti,

e così via.

In questo modo si costruiscono le prime  $k$  colonne di  $L$ , dove  $k$  è il numero di passaggi effettuati per arrivare ad  $U$ . Se  $k < m$ , le rimanenti  $m - k$  colonne di  $L$  sono rispettivamente:

- la  $k + 1$ -esima colonna di  $I_m$ ,
- la  $k + 2$ -esima colonna di  $I_m$ ,
- ...
- la  $m$ -esima (ossia l'ultima) colonna di  $I_m$ .

**Esempio 3.** Si trovi una decomposizione  $A = LU$  per la matrice  $A = \begin{pmatrix} 3 & 6 & -6 \\ 2 & -1 & 1 \\ 1 & 5 & -5 \\ -2 & -4 & 4 \\ 4 & 7 & -7 \end{pmatrix}$ .

Poichè

$$A = \begin{pmatrix} \boxed{3} & 6 & -6 \\ \boxed{2} & -1 & 1 \\ \boxed{1} & 5 & -5 \\ \boxed{-2} & -4 & 4 \\ \boxed{4} & 7 & -7 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{51}(-4)E_{41}(2)E_{31}(-1)E_{21}(-2)E_1(\frac{1}{3})} \begin{pmatrix} 1 & 2 & -2 \\ 0 & \boxed{-5} & 5 \\ 0 & \boxed{3} & -3 \\ 0 & \boxed{0} & 0 \\ 0 & \boxed{-1} & 1 \end{pmatrix} \rightarrow$$

$$\xrightarrow{E_{52}(1)E_{32}(-3)E_2(\frac{1}{-5})} \begin{pmatrix} 1 & 2 & -2 \\ 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = U,$$

allora  $L = \begin{pmatrix} \boxed{3} & 0 & 0 & 0 & 0 \\ \boxed{2} & \boxed{-5} & 0 & 0 & 0 \\ \boxed{1} & \boxed{3} & 1 & 0 & 0 \\ \boxed{-2} & \boxed{0} & 0 & 1 & 0 \\ \boxed{4} & \boxed{-1} & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$ .

**N.B.** Si osservi che la  $L$  qui trovata **non è l'unica** matrice triangolare inferiore non



singolare che risolva il nostro problema: ad esempio la matrice  $L_1 = \begin{pmatrix} \boxed{3} & 0 & 0 & 0 & 0 \\ \boxed{2} & \boxed{-5} & 0 & 0 & 0 \\ \boxed{1} & \boxed{3} & 1 & 0 & 0 \\ \boxed{-2} & \boxed{0} & 0 & 1 & 0 \\ \boxed{4} & \boxed{-1} & 0 & 0 & 77 \end{pmatrix}$

è una matrice triangolare inferiore non singolare tale che  $L_1U = A$ .

Si può però dimostrare che **le prime k colonne di L sono univocamente individuate** (quindi nel caso in cui  $k = m$  anche  $L$  è unica).

**Lemma.** Sia

$$T = \begin{pmatrix} t_{11} & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ t_{21} & t_{22} & 0 & \dots & 0 & 0 \\ t_{31} & t_{32} & t_{33} & \dots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ t_{n-1,1} & t_{n-1,2} & t_{n-1,3} & \dots & t_{n-1,n-1} & 0 \\ t_{n1} & t_{n2} & t_{n3} & \dots & t_{n,n} & t_{n,n} \end{pmatrix}$$

una matrice triangolare inferiore con gli elementi diagonali non nulli (ossia con  $t_{ii} \neq 0$  per ogni  $i = 1, \dots, n$ ). Allora

$$T = E_1(t_{11})E_{21}(t_{21})E_{31}(t_{31}) \dots E_{n1}(t_{n1})E_2(t_{22})E_{32}(t_{32}) \dots \\ \dots E_{n2}(t_{n2}) \dots E_{n-1}(t_{n-1,n-1})E_{n,n-1}(t_{n,n-1})E_n(t_{nn}).$$

**N.B.** Se in questo prodotto manca un fattore  $E_{ij}(t_{ij})$  significa che  $E_{ij}(t_{ij}) = I_n$ , ossia che  $t_{ij} = 0$ ; se in questo prodotto manca un fattore  $E_i(t_{ii})$  significa che  $E_i(t_{ii}) = I_n$ , ossia che  $t_{ii} = 1$ .

Dimostriamolo per  $n = 3$  (per  $n$  qualsiasi si può fare una dimostrazione simile).

Sia dunque  $T = \begin{pmatrix} t_{11} & 0 & 0 \\ t_{21} & t_{22} & 0 \\ t_{31} & t_{32} & t_{33} \end{pmatrix}$  una matrice  $3 \times 3$  triangolare inferiore con  $t_{11}, t_{22}, t_{33} \neq 0$ . Applichiamo l'algoritmo di Gauss senza scambi a  $T$ .

$$T = \begin{pmatrix} t_{11} & 0 & 0 \\ t_{21} & t_{22} & 0 \\ t_{31} & t_{32} & t_{33} \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{31}(-t_{31})E_{21}(-t_{21})E_1(t_{11}^{-1})} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & t_{22} & 0 \\ 0 & t_{32} & t_{33} \end{pmatrix} \rightarrow \\ \xrightarrow{E_{32}(-t_{32})E_2(t_{22}^{-1})} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & t_{33} \end{pmatrix} \xrightarrow{E_3(t_{33}^{-1})} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = I_3.$$

Quindi

$$I_3 = E_3(t_{33}^{-1})E_{32}(-t_{32})E_2(t_{22}^{-1})E_{31}(-t_{31})E_{21}(-t_{21})E_1(t_{11}^{-1})T,$$

da cui si ricava

$$\begin{aligned} T &= (E_3(t_{33}^{-1})E_{32}(-t_{32})E_2(t_{22}^{-1})E_{31}(-t_{31})E_{21}(-t_{21})E_1(t_{11}^{-1}))^{-1} = \\ &= E_1(t_{11}^{-1})^{-1}E_{21}(-t_{21})^{-1}E_{31}(-t_{31})^{-1}E_2(t_{22}^{-1})^{-1}E_{32}(-t_{32})^{-1}E_3(t_{33}^{-1})^{-1} = \\ &= E_1(t_{11})E_{21}(t_{21})E_{31}(t_{31})E_2(t_{22})E_{32}(t_{32})E_3(t_{33}). \end{aligned}$$

**Esempio 4.**

Se  $A = E_1(6)E_{31}(7)E_{32}(-4)E_3(4)$  è una matrice  $3 \times 3$  allora  $A = \begin{pmatrix} 6 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 7 & -4 & 4 \end{pmatrix}$ ;

se  $B = E_1(6)E_{31}(7)E_{32}(-4)E_3(4)$  è una matrice  $4 \times 4$  allora  $B = \begin{pmatrix} 6 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 7 & -4 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$ .

Sia ora  $A$  una matrice  $m \times n$  tale che l'eliminazione di Gauss senza scambi di righe applicata ad  $A$  porti ad una forma ridotta di Gauss  $U$  per  $A$ .

Si ponga  $A_0^* = A$ , e siano  $A_1^* = B$ ,  $A_2^* = C$ ,  $A_3^* = D$ ,  $\dots$ ,  $A_k^* = U$ , le matrici che si ottengono al  $1^0, 2^0, 3^0, \dots k$ -esimo passaggio dell'eliminazione di Gauss.

Per ogni  $r = 1, \dots, k$  sia  $F_r$  il prodotto delle matrici elementari che si premoltiplicano ad  $A_{r-1}^* = [v_{ij}]$  per ottenere  $A_r^*$ :

$$\begin{aligned} F_r &= E_{m,r}(-v_{m,j_r})E_{m-1,r}(-v_{m-1,j_r})E_{m-2,r}(-v_{m-2,j_r}) \dots \\ &\dots E_{r+2,r}(-v_{r+2,j_r})E_{r+1,r}(-v_{r+1,j_r})E_r(v_{r,j_r}^{-1}). \end{aligned}$$

Allora

$$\begin{aligned} A_1^* &= F_1 A_0^* = F_1 A, \\ A_2^* &= F_2 A_1^* = F_2 F_1 A, \\ A_3^* &= F_3 A_2^* = F_3 F_2 F_1 A, \\ &\dots \\ U &= A_k^* = F_k A_{k-1}^* = F_k F_{k-1} \dots F_3 F_2 F_1 A. \end{aligned}$$

Si ponga  $H = F_k F_{k-1} \dots F_3 F_2 F_1$ .

Dall'ultima uguaglianza si ricava che  $A = HU$ .

Poichè

$$\begin{aligned} H^{-1} &= (F_k F_{k-1} \dots F_3 F_2 F_1)^{-1} = \\ &= F_1^{-1} F_2^{-1} F_3^{-1} \dots F_{k-1}^{-1} F_k^{-1} = \\ &= E_1(a_{1j_1})E_{21}(a_{2j_1}) \dots E_{m-1,1}(a_{m-1,j_1})E_{m1}(a_{mj_1})E_2(b_{2j_2})E_{32}(b_{3j_2}) \dots \\ &\dots E_{m-1,2}(b_{m-1,j_2})E_{m2}(b_{mj_2})E_3(c_{3j_3})E_{43}(c_{4j_3}) \dots \\ &\dots E_{m-1,3}(c_{m-1,j_3})E_{m3}(c_{mj_3})E_4(d_{4j_4})E_{54}(d_{5j_4})E_{m-1,4}(d_{m-1,j_4})E_{m4}(d_{mj_4}) \dots \end{aligned}$$

dal lemma precedente si ottiene che  $L = H^{-1}$  è una matrice triangolare inferiore non singolare (ed  $A = LU$ ).

**Proposizione.** Se  $L$  è una matrice triangolare inferiore  $m \times m$  non singolare ed  $U$  è una matrice in forma ridotta di Gauss  $m \times n$ , allora  $U$  è una forma ridotta di Gauss per la matrice  $A = LU$  e si può costruire a partire da  $A$  senza fare scambi di righe su  $A$ .

Quindi **una matrice  $A$  ammette una decomposizione  $A=LU$  se e solo se si può costruire una forma ridotta di Gauss  $U$  per  $A$  senza fare scambi di righe su  $A$ .**

### DECOMPOSIZIONE $A=P^T LU$

Sia ora  $A$  una matrice  $m \times n$  tale che per ottenere una forma ridotta di Gauss  $U$  per  $A$  sia necessario fare scambi di righe su  $A$ . Si applichi l'eliminazione di Gauss con scambi di righe su  $A$  e sia  $R_1$  la matrice elementare corrispondente al primo scambio di righe che si effettua, sia  $R_2$  la matrice elementare corrispondente all'eventuale secondo scambio di righe che si effettua,  $R_3$  quella corrispondente al terzo, ...,  $R_l$  quella corrispondente all'ultimo (quindi ciascuna  $R_s$  è del tipo  $E_{i_s, j_s}$ ).

Sia poi  $U$  la forma ridotta di Gauss per  $A$  che si ottiene.

Si ponga  $P = R_l R_{l-1} \dots R_3 R_2 R_1$ .

Si può dimostrare che

– l'eliminazione di Gauss applicata alla matrice  $B = PA$  permette di costruire una forma ridotta di Gauss  $W$  per  $B$  senza fare scambi di righe su  $B$ ;

– la  $U$  che si era ottenuta da  $A$  facendo degli scambi sulle righe di  $A$  si può ottenere da  $B$  senza fare scambi di righe su  $B$ . Quindi  $PA = LW = LU$ , per un'opportuna matrice triangolare inferiore non singolare  $L$ .

La matrice  $P$ , essendo un prodotto di matrici del tipo  $E_{ij}$ , si ottiene dalla matrice  $I_m$  permutandone alcune righe. Essa si chiama **matrice di permutazione**, ed è tale che  $P^{-1} = P^T$ .

Quindi data una matrice qualunque  $A$ ,  $m \times n$ , esistono una matrice di permutazione  $P$  ed una matrice triangolare inferiore non singolare  $L$  tali che  $A = P^T LU$  dove  $U$  è una forma ridotta di Gauss per  $A$ .

**N.B. 1** È importante ricordare che **l'ordine in cui si moltiplicano le matrici  $R_i$  è fondamentale** (si veda l'Esempio 5).

**N.B. 2** È anche importante ricordare che **dall'eliminazione di Gauss fatta su  $A$  si può ottenere  $U$  e si possono ottenere le matrici elementari che permettono di costruire  $P$ , ma non si ottiene  $L$**  (si veda l'Esempio 5).

**N.B. 3** **La decomposizione  $A=P^T LU$  non è unica** (si veda l'Esempio 5).

**Esempio 5.** Si trovi una decomposizione  $A = P^T LU$  per la matrice

$$A = \begin{pmatrix} 3 & 9 & -6 & 0 \\ -2 & -6 & 4 & -1 \\ 0 & 2 & -4 & 0 \\ 1 & 7 & 6 & 0 \\ 1 & -4 & 10 & -4 \end{pmatrix}.$$

Applicando l'algoritmo di Gauss ad  $A$  si ottiene:

$$\begin{aligned} A &= \begin{pmatrix} 3 & 9 & -6 & 0 \\ -2 & -6 & 4 & -1 \\ 0 & 2 & -4 & 0 \\ 1 & 7 & 6 & 0 \\ 1 & -4 & 10 & -4 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{51}(-1)E_{41}(-1)E_{21}(2)E_1(\frac{1}{3})} \begin{pmatrix} 1 & 3 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 \\ 0 & 2 & -4 & 0 \\ 0 & 4 & 8 & 0 \\ 0 & -7 & 12 & -4 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{23}} \\ &\rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 3 & -2 & 0 \\ 0 & 2 & -4 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 \\ 0 & 4 & 8 & 0 \\ 0 & -7 & 12 & -4 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{52}(7)E_{42}(-4)E_2(\frac{1}{2})} \begin{pmatrix} 1 & 3 & -2 & 0 \\ 0 & 1 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 16 & 0 \\ 0 & 0 & -2 & -4 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{34}} \\ &\rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 3 & -2 & 0 \\ 0 & 1 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & 16 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & -2 & -4 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{53}(2)E_3(\frac{1}{16})} \begin{pmatrix} 1 & 3 & -2 & 0 \\ 0 & 1 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & -4 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{54}(4)E_4(-1)} \begin{pmatrix} 1 & 3 & -2 & 0 \\ 0 & 1 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}. \end{aligned}$$

Sia

$$P = R_2 R_1 = E_{34} E_{23} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

Allora

$$PA = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 3 & 9 & -6 & 0 \\ -2 & -6 & 4 & -1 \\ 0 & 2 & -4 & 0 \\ 1 & 7 & 6 & 0 \\ 1 & -4 & 10 & -4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 & 9 & -6 & 0 \\ 0 & 2 & -4 & 0 \\ 1 & 7 & 6 & 0 \\ -2 & -6 & 4 & -1 \\ 1 & -4 & 10 & -4 \end{pmatrix}.$$

Applichiamo l'algoritmo di Gauss senza scambi di righe a  $PA$ . Otteniamo una decomposizione  $LU$  per  $PA$ :

$$PA = \begin{pmatrix} \boxed{3} & 9 & -6 & 0 \\ \boxed{0} & 2 & -4 & 0 \\ \boxed{1} & 7 & 6 & 0 \\ \boxed{-2} & -6 & 4 & -1 \\ \boxed{1} & -4 & 10 & -4 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{51}(-1)E_{41}(2)E_{31}(-1)E_1(\frac{1}{3})} \begin{pmatrix} 1 & \boxed{3} & -2 & 0 \\ 0 & \boxed{2} & -4 & 0 \\ 0 & \boxed{4} & 8 & 0 \\ 0 & \boxed{0} & 0 & -1 \\ 0 & \boxed{-7} & 12 & -4 \end{pmatrix} \rightarrow$$

$$\begin{aligned}
 & \xrightarrow{E_{52}(7)E_{32}(-4)E_2(\frac{1}{2})} \begin{pmatrix} 1 & 3 & -2 & 0 \\ 0 & 1 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & \boxed{16} & 0 \\ 0 & 0 & \boxed{0} & -1 \\ 0 & 0 & \boxed{-2} & -4 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{53}(2)E_3(\frac{1}{16})} \begin{pmatrix} 1 & 3 & -2 & 0 \\ 0 & 1 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \boxed{-1} \\ 0 & 0 & 0 & \boxed{-4} \end{pmatrix} \rightarrow \\
 & \xrightarrow{E_{54}(4)E_4(-1)} \begin{pmatrix} 1 & 3 & -2 & 0 \\ 0 & 1 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = U,
 \end{aligned}$$

ed

$$L = \begin{pmatrix} \boxed{3} & 0 & 0 & 0 & 0 \\ \boxed{0} & \boxed{2} & 0 & 0 & 0 \\ \boxed{1} & \boxed{4} & \boxed{16} & 0 & 0 \\ \boxed{-2} & \boxed{0} & \boxed{0} & \boxed{-1} & 0 \\ \boxed{1} & \boxed{-7} & \boxed{-2} & \boxed{-4} & 1 \end{pmatrix}.$$

Dunque  $A = P^T L U$  dove

$$P = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, \quad L = \begin{pmatrix} 3 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 4 & 16 & 0 & 0 \\ -2 & 0 & 0 & -1 & 0 \\ 1 & -7 & -2 & -4 & 1 \end{pmatrix} \text{ e } U = \begin{pmatrix} 1 & 3 & -2 & 0 \\ 0 & 1 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

**SI NOTI:**

$\boxed{1}$

$$H = E_{23}E_{34} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \neq P$$

e che facendo un'eliminazione di Gauss su  $HA$  si ottiene:

$$\begin{aligned}
 HA &= \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 3 & 9 & -6 & 0 \\ -2 & -6 & 4 & -1 \\ 0 & 2 & -4 & 0 \\ 1 & 7 & 6 & 0 \\ 1 & -4 & 10 & -4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 & 9 & -6 & 0 \\ 1 & 7 & 6 & 0 \\ -2 & -6 & 4 & -1 \\ 0 & 2 & -4 & 0 \\ 1 & -4 & 10 & -4 \end{pmatrix} \rightarrow \\
 & \xrightarrow{E_{51}(-1)E_{31}(2)E_{21}(-1)E_1(\frac{1}{3})} \begin{pmatrix} 1 & 3 & -2 & 0 \\ 0 & 4 & 8 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 \\ 0 & 2 & -4 & 0 \\ 0 & -7 & 12 & -4 \end{pmatrix} \rightarrow
 \end{aligned}$$

$$\xrightarrow{E_{52}(7)E_{42}(-2)E_2(\frac{1}{4})} \begin{pmatrix} 1 & 3 & -2 & 0 \\ 0 & 1 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & -8 & 0 \\ 0 & 0 & 26 & -4 \end{pmatrix}.$$

Dunque  $HA$  non ha una decomposizione  $LU$ .

Quindi, come osservato nel **N.B. 1**, è fondamentale, per costruire  $P$ , l'ordine in cui si moltiplicano le matrici corrispondenti agli scambi di righe effettuati (si parte dall'ultimo procedendo a ritroso).

**2** Dall'eliminazione di Gauss fatta su  $A$  si ottiene che

$$E_{54}(4)E_4(-1)E_{53}(2)E_3(\frac{1}{16})E_{34}E_{52}(7)E_{42}(-4)E_2(\frac{1}{2})E_{23}E_{51}(-1)E_{41}(-1)E_{21}(2)E_1(\frac{1}{3})A = U.$$

Come sottolineato nel **N.B. 2**, la tentazione di intuire  $L$  direttamente da questa eliminazione di Gauss è fuorviante: posto

$$B = E_{54}(4)E_4(-1)E_{53}(2)E_3(\frac{1}{16})E_{52}(7)E_{42}(-4)E_2(\frac{1}{2})E_{51}(-1)E_{41}(-1)E_{21}(2)E_1(\frac{1}{3})$$

il prodotto delle matrici elementari diverse da quelle corrispondenti agli scambi di righe, si ha che  $BPA \neq U$ , e quindi  $PA \neq B^{-1}U$ , ossia  $B^{-1}$  non è un buon candidato per  $L$ .

**3** Mostriamo che esistono una forma ridotta di Gauss  $\tilde{U}$  per  $A$ , una matrice di permutazione  $\tilde{P}$  ed una matrice triangolare inferiore non singolare  $\tilde{L}$  tali che

$$\tilde{U} \neq U, \quad \tilde{P} \neq P, \quad \tilde{L} \neq L, \quad \text{ma } A = \tilde{P}^T \tilde{L} \tilde{U} = P^T LU,$$

ossia, come osservato nel **N.B. 3**, la decomposizione  $A = P^T LU$  non è unica.

Facciamo una eliminazione di Gauss su  $A$  scegliendo degli scambi di riga diverse da quelli scelti nell'eliminazione che abbiamo fatto precedentemente.

$$\begin{aligned} A = \begin{pmatrix} 3 & 9 & -6 & 0 \\ -2 & -6 & 4 & -1 \\ 0 & 2 & -4 & 0 \\ 1 & 7 & 6 & 0 \\ 1 & -4 & 10 & -4 \end{pmatrix} &\xrightarrow{E_{51}(-1)E_{41}(-1)E_{21}(2)E_1(\frac{1}{3})} \begin{pmatrix} 1 & 3 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 \\ 0 & 2 & -4 & 0 \\ 0 & 4 & 8 & 0 \\ 0 & -7 & 12 & -4 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{24}} \\ &\rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 3 & -2 & 0 \\ 0 & 4 & 8 & 0 \\ 0 & 2 & -4 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 \\ 0 & -7 & 12 & -4 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{52}(7)E_{32}(-2)E_2(\frac{1}{4})} \begin{pmatrix} 1 & 3 & -2 & 0 \\ 0 & 1 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & -8 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 26 & -4 \end{pmatrix} \rightarrow \\ &\xrightarrow{E_{53}(26)E_3(\frac{1}{-8})} \begin{pmatrix} 1 & 3 & -2 & 0 \\ 0 & 1 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & -4 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{54}(4)E_4(-1)} \begin{pmatrix} 1 & 3 & -2 & 0 \\ 0 & 1 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}. \end{aligned}$$

$$\text{Sia } \tilde{P} = E_{24} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}. \text{ Allora}$$

$$\begin{aligned} \tilde{P}A &= \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 3 & 9 & -6 & 0 \\ -2 & -6 & 4 & -1 \\ 0 & 2 & -4 & 0 \\ 1 & 7 & 6 & 0 \\ 1 & -4 & 10 & -4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \boxed{3} & 9 & -6 & 0 \\ \boxed{1} & 7 & 6 & 0 \\ \boxed{0} & 2 & -4 & 0 \\ \boxed{-2} & -6 & 4 & -1 \\ \boxed{1} & -4 & 10 & -4 \end{pmatrix} \rightarrow \\ &\xrightarrow{E_{51}(-1)E_{41}(2)E_{21}(-1)E_1(\frac{1}{3})} \begin{pmatrix} 1 & \boxed{3} & -2 & 0 \\ 0 & \boxed{4} & 8 & 0 \\ 0 & \boxed{2} & -4 & 0 \\ 0 & \boxed{0} & 0 & -1 \\ 0 & \boxed{-7} & 12 & -4 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{52}(7)E_{32}(-2)E_2(\frac{1}{4})} \begin{pmatrix} 1 & 3 & -2 & 0 \\ 0 & 1 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & \boxed{-8} & 0 \\ 0 & 0 & \boxed{0} & -1 \\ 0 & 0 & \boxed{26} & -4 \end{pmatrix} \rightarrow \\ &\xrightarrow{E_{53}(26)E_3(\frac{1}{-8})} \begin{pmatrix} 1 & 3 & -2 & 0 \\ 0 & 1 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \boxed{-1} \\ 0 & 0 & 0 & \boxed{-4} \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{54}(4)E_4(-1)} \begin{pmatrix} 1 & 3 & -2 & 0 \\ 0 & 1 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}. \end{aligned}$$

Quindi  $A = \tilde{P}^T \tilde{L} \tilde{U}$  con

$$\tilde{P} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \neq P, \quad \tilde{U} = \begin{pmatrix} 1 & 3 & -2 & 0 \\ 0 & 1 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \neq U,$$

$$\tilde{L} = \begin{pmatrix} \boxed{3} & 0 & 0 & 0 & 0 \\ \boxed{1} & \boxed{4} & 0 & 0 & 0 \\ \boxed{0} & \boxed{2} & \boxed{-8} & 0 & 0 \\ \boxed{-2} & \boxed{0} & \boxed{0} & \boxed{-1} & 0 \\ \boxed{1} & \boxed{-7} & \boxed{26} & \boxed{-4} & 1 \end{pmatrix} \neq L.$$

**LEZIONE 10**

**Spazi vettoriali reali e complessi. Sottospazi di spazi vettoriali.**

Sia  $K \in \{\mathbb{R}, \mathbb{C}\}$ .

**Def. 1.** Uno **spazio vettoriale su  $K$**  è un insieme non vuoto  $V$  tale che siano definite due operazioni

$$V \times V \xrightarrow{+} V \quad \text{e} \quad K \times V \xrightarrow{\cdot} V$$

che verifichino le seguenti condizioni:

per ogni  $\underline{u}, \underline{v}, \underline{w} \in V$  (gli elementi di  $V$  si chiamano **vettori**, e vengono indicati con lettere sottolineate in carattere corsivo minuscolo),

e per ogni  $\alpha, \beta \in K$  (gli elementi di  $K$  si chiamano **scalari** e vengono indicati con lettere dell'alfabeto greco oppure dell'alfabeto latino, scritte pure loro in carattere corsivo minuscolo, ma non sottolineate) si ha

$$\begin{aligned} (1): \quad & \underline{u} + (\underline{v} + \underline{w}) = (\underline{u} + \underline{v}) + \underline{w}; & (2): \quad & \underline{u} + \underline{v} = \underline{v} + \underline{u}; \\ (3): \quad & \alpha(\beta\underline{v}) = (\alpha\beta)\underline{v}; & (4): \quad & 1\underline{v} = \underline{v}; \\ (5): \quad & (\alpha + \beta)\underline{v} = \alpha\underline{v} + \beta\underline{v}; & (6): \quad & \alpha(\underline{v} + \underline{u}) = \alpha\underline{v} + \alpha\underline{u}, \end{aligned}$$

inoltre esiste un (unico) elemento di  $V$  che viene indicato con il simbolo  $\underline{0}$  (e viene chiamato **zero di  $V$**  o l'**elemento neutro di  $V$** ) tale che

$$(7): \quad \underline{v} + \underline{0} = \underline{v} \quad (\text{per ogni } \underline{v} \in V),$$

ed anche per ogni  $\underline{v} \in V$  esiste un (unico) elemento  $\underline{w} \in V$  tale che  $\underline{v} + \underline{w} = \underline{0}$ . Il vettore  $\underline{w}$  si chiama l'**opposto** del vettore  $\underline{v}$  e si indica con il simbolo  $-\underline{v}$ . Dunque

$$(8): \quad \text{per ogni } \underline{v} \in V \text{ esiste } -\underline{v} \in V \text{ tale che } \underline{v} + (-\underline{v}) = \underline{0}.$$

Se  $K = \mathbb{R}$  allora  $V$  si dice uno **spazio vettoriale reale**;

se  $K = \mathbb{C}$  allora  $V$  si dice uno **spazio vettoriale complesso**.

**N.B.**

– Se  $\underline{w} \in V$  verifica la condizione

$$(*) \quad \underline{v} + \underline{w} = \underline{v} \quad (\text{per ogni } \underline{v} \in V),$$

ossia se  $\underline{w}$  ha le stesse funzioni di  $\underline{0}$ , allora  $\underline{w} = \underline{0}$  (in altre parole esiste un unico elemento neutro in  $V$ ). Infatti:

$$\begin{array}{ccccccc} \underline{w} & = & \underline{w} + \underline{0} & = & \underline{0} + \underline{w} & = & \underline{0}. \\ & \uparrow & & \uparrow & & \uparrow & \\ & \boxed{(7) \text{ con } \underline{v} = \underline{w}} & & \boxed{(2)} & & \boxed{(*) \text{ con } \underline{v} = \underline{0}} & \end{array}$$



– Sia  $\underline{v} \in V$ . Se  $\underline{z} \in V$  verifica la condizione

$$(**) \quad \underline{v} + \underline{z} = \underline{0},$$

ossia se  $\underline{z}$  ha le stesse funzioni di  $-\underline{v}$ , allora  $\underline{z} = -\underline{v}$  (in altre parole ogni vettore  $\underline{v}$  ha un unico opposto). Infatti:

$$\begin{array}{ccccccc} \underline{z} & = & \underline{z} + \underline{0} & & \underline{z} + (\underline{v} + (-\underline{v})) & = & (\underline{z} + \underline{v}) + (-\underline{v}) & = \\ \uparrow & & \uparrow & & \uparrow & & \uparrow & \\ \boxed{(7)} & & \boxed{(8)} & & \boxed{(1)} & & \boxed{(2)} & \\ & & & & & & & \\ = (\underline{v} + \underline{z}) + (-\underline{v}) & = & \underline{0} + (-\underline{v}) & = & (-\underline{v}) + \underline{0} & = & -\underline{v}. \\ & & \uparrow & & \uparrow & & \uparrow \\ & & \boxed{(**)} & & \boxed{(2)} & & \boxed{(7)} \end{array}$$

L'operazione  $+$  si chiama **addizione tra gli elementi di  $V$** , ed associa ad ogni coppia di vettori  $(\underline{v}, \underline{u})$  la loro **somma**  $\underline{v} + \underline{u}$ .

L'operazione  $\cdot$  si chiama **moltiplicazione degli elementi di  $V$  per gli scalari**, ed associa ad ogni coppia  $(\alpha, \underline{u})$ , ove  $\alpha$  è uno scalare e  $\underline{u}$  è un vettore, il **prodotto**  $\alpha \underline{u}$ .

**Esempio 1.** L'insieme  $M_{mn}(\mathbb{R})$  con l'operazione di addizione definita nella Lezione 2 e l'operazione di moltiplicazione per gli elementi di  $\mathbb{R}$  definita nella Lezione 1 è uno spazio vettoriale su  $\mathbb{R}$ .

Analogamente, l'insieme  $M_{mn}(\mathbb{C})$  con l'operazione di addizione definita nella Lezione 2 e l'operazione di moltiplicazione per gli elementi di  $\mathbb{C}$  definita nella Lezione 1 è uno spazio vettoriale su  $\mathbb{C}$ .

In particolare l'insieme  $\mathbb{R}^n$  dei vettori colonna con  $n$  componenti reali e l'insieme  $\mathbb{R}_n$  dei vettori riga con  $n$  componenti reali sono spazi vettoriali su  $\mathbb{R}$ ; l'insieme  $\mathbb{C}^n$  dei vettori colonna con  $n$  componenti complesse e l'insieme  $\mathbb{C}_n$  dei vettori riga con  $n$  componenti complesse sono spazi vettoriali su  $\mathbb{C}$ .

### Proposizione.

- (i)  $0\underline{v} = \underline{0}$  per ogni  $\underline{v} \in V$ ;
- (ii)  $(-\alpha)\underline{v} = -(\alpha\underline{v})$  per ogni  $\underline{v} \in V$  ed ogni  $\alpha \in K$ ;
- (iii)  $\alpha\underline{0} = \underline{0}$  per ogni  $\alpha \in K$ .

### Dimostrazione.

Per dimostrare (i): da

$$\begin{array}{ccc} 0\underline{v} & = & (0+0)\underline{v} & = & 0\underline{v} + 0\underline{v} \\ & & \uparrow & & \uparrow \\ & & \boxed{0+0=0 \text{ in } K} & & \boxed{(5)} \end{array}$$

segue

$$\underline{0} = 0\underline{v} + (-0\underline{v}) = 0\underline{v} + 0\underline{v} + (-0\underline{v}) = 0\underline{v} + \underline{0} = 0\underline{v}$$

$\uparrow$   
(8)
 $\uparrow$   
(8)
 $\uparrow$   
(7)

Per dimostrare (ii): poichè si ha

$$\underline{0} = 0\underline{v} = (\alpha + (-\alpha))\underline{v} = \alpha\underline{v} + (-\alpha)\underline{v},$$

$\uparrow$   
(i)
 $\uparrow$   
 $\alpha + (-\alpha) = 0$  in  $K$ 
 $\uparrow$   
(5)

allora per l'unicità dell'opposto di  $\alpha\underline{v}$  si ha  $(-\alpha)\underline{v} = -\alpha\underline{v}$ , ossia (ii).

Per dimostrare (iii): da

$$\alpha\underline{0} = \alpha(\underline{0} + \underline{0}) = \alpha\underline{0} + \alpha\underline{0}$$

$\uparrow$   
(7)
 $\uparrow$   
(6)

segue

$$\underline{0} = \alpha\underline{0} + (-\alpha\underline{0}) = \alpha\underline{0} + \alpha\underline{0} + (-\alpha\underline{0}) = \alpha\underline{0} + \underline{0} = \alpha\underline{0}.$$

$\uparrow$   
(8)
 $\uparrow$   
(8)
 $\uparrow$   
(7)

**Def. 2.** Siano  $\underline{v}_1, \underline{v}_2, \dots, \underline{v}_n \in V$ . Un vettore  $\underline{v} \in V$  si dice una **combinazione lineare** dei vettori  $\underline{v}_1, \underline{v}_2, \dots, \underline{v}_n \in V$ , se esistono  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n \in K$  tali che

$$\underline{v} = \alpha_1\underline{v}_1 + \alpha_2\underline{v}_2 + \dots + \alpha_n\underline{v}_n.$$

Gli scalari  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  si chiamano i **coefficienti (o pesi) della combinazione lineare**.

**Esempio 2.** In  $V = \mathbb{R}^4$  il vettore  $\underline{v} = \begin{pmatrix} 5 \\ 2 \\ -8 \\ 3 \end{pmatrix}$  è una combinazione lineare dei

vettori  $\underline{v}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$ ,  $\underline{v}_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$ ,  $\underline{v}_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix}$ , poichè

$$2\underline{v}_1 + 3\underline{v}_2 - 4\underline{v}_3 = 2 \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + 3 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} - 4 \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 5 \\ 2 \\ -8 \\ 3 \end{pmatrix} = \underline{v}.$$

I coefficienti della combinazione sono 2, 3 e  $-4$ .

**Def. 3.** Un sottoinsieme non vuoto  $W$  di  $V$  si dice un **sottospazio (vettoriale) di  $V$**  se sono verificate le seguenti due condizioni:

- (a) :  $\underline{w}_1 + \underline{w}_2 \in W$  per ogni  $\underline{w}_1, \underline{w}_2 \in W$ ,  
 (b) :  $\alpha \underline{w} \in W$  per ogni  $\underline{w} \in W$  ed ogni  $\alpha \in K$ .

Si noti che se  $W$  è un sottospazio di  $V$ , allora  $\underline{0} \in W$ .

Infatti:

- si fissi  $\underline{w} \in W$  (esiste almeno un  $\underline{w} \in W$  poichè per ipotesi  $W$  non è vuoto),
- per il punto (ii) della Proposizione e per (4) si ha che

$$(-1)\underline{w} = -(1\underline{w}) = -\underline{w},$$

- essendo  $W$  un sottospazio di  $V$ ,  $\underline{w} \in W$  e  $\alpha = -1 \in K$  per la condizione (b) si ha che anche  $(-1)\underline{w} \in W$ .

- Dunque  $\underline{w}$  e  $-\underline{w} \in W$ , ed essendo  $W$  un sottospazio di  $V$  per la condizione (a) si ha (prendendo  $\underline{w}_1 = \underline{w}$  e  $\underline{w}_2 = -\underline{w}$ ) che  $\underline{w} - \underline{w} \in W$ .

- Ma per (8)  $\underline{w} - \underline{w} = \underline{0}$ , quindi  $\underline{0} \in W$ .

**Esempio 3.** Per ogni spazio vettoriale  $V$ ,  $\{\underline{0}\}$  è un sottospazio di  $V$ , poichè  $\underline{0} + \underline{0} = \underline{0}$  e  $\alpha \underline{0} = \underline{0}$  per ogni  $\alpha \in K$ .

**Def. 4.**  $\{\underline{0}\}$  si chiama il **sottospazio nullo** di  $V$ .

**Esempio 4.** Sia  $V = M_n(\mathbb{C})$ , e siano

$\mathcal{W}_1$  l'insieme delle matrici complesse  $n \times n$  diagonali,

$\mathcal{W}_2$  l'insieme delle matrici complesse  $n \times n$  triangolari superiori,

$\mathcal{W}_3$  l'insieme delle matrici complesse  $n \times n$  triangolari inferiori,

$\mathcal{W}_4$  l'insieme delle matrici complesse  $n \times n$  simmetriche.

Allora  $\mathcal{W}_1$ ,  $\mathcal{W}_2$ ,  $\mathcal{W}_3$  e  $\mathcal{W}_4$  sono sottospazi di  $V$ .

**Esempio 5.** Sia  $V = M_n(\mathbb{C})$ , e siano

$\mathcal{Z}_1$  l'insieme delle matrici complesse  $n \times n$  unitriangolari superiori,

$\mathcal{Z}_2$  l'insieme delle matrici complesse  $n \times n$  unitriangolari inferiori,

$\mathcal{Z}_3$  l'insieme delle matrici complesse  $n \times n$  hermitiane,

$\mathcal{Z}_4$  l'insieme delle matrici complesse  $n \times n$  antihermitiane.

Allora nessuno tra  $\mathcal{Z}_1$ ,  $\mathcal{Z}_2$ ,  $\mathcal{Z}_3$  e  $\mathcal{Z}_4$  è un sottospazio di  $V$ .

**Esempio 6.**  $W = \left\{ \begin{pmatrix} a \\ a \\ b \end{pmatrix} \mid a, b \in \mathbb{R} \right\}$  è un sottospazio di  $V = \mathbb{R}^3$ . Infatti:

(1) per ogni  $a, b_1, a_2, b_2 \in \mathbb{R}$  esistono  $a_3, b_3 \in \mathbb{R}$  tali che

$$\begin{pmatrix} a_1 \\ a_1 \\ b_1 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} a_2 \\ a_2 \\ b_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_3 \\ a_3 \\ b_3 \end{pmatrix}$$

(si prende  $a_3 = a_1 + a_2$  e  $b_3 = b_1 + b_2$ );

(2) per ogni  $a, b, \alpha \in \mathbb{R}$  esistono  $a_1, b_1 \in \mathbb{R}$  tali che

$$\alpha \begin{pmatrix} a \\ a \\ b \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_1 \\ b_1 \end{pmatrix}$$

(si prende  $a_1 = \alpha a$  e  $b_1 = \alpha b$ ).

**Proposizione.** Un sottoinsieme non vuoto  $W$  di  $V$  è un sottospazio di  $V$  se e solo se è verificata la seguente condizione:

$$(*) \quad \alpha_1 \underline{w}_1 + \alpha_2 \underline{w}_2 \in W \quad \text{per ogni } \underline{w}_1, \underline{w}_2 \in W \quad \text{ed ogni } \alpha_1, \alpha_2 \in K.$$

**Dimostrazione.** Supponiamo dapprima che  $W$  sia un sottospazio di  $V$  (ossia che siano verificate le condizioni (a) e (b)) e proviamo che allora vale (\*).

Siano  $\underline{w}_1, \underline{w}_2 \in W$  ed  $\alpha_1, \alpha_2 \in K$ . Per (b), da  $\underline{w}_1 \in W$  ed  $\alpha_1 \in K$  segue che  $\alpha_1 \underline{w}_1 \in W$ , ed analogamente da  $\underline{w}_2 \in W$  ed  $\alpha_2 \in K$  segue che  $\alpha_2 \underline{w}_2 \in W$ .

Per (a) da  $\alpha_1 \underline{w}_1 \in W$  ed  $\alpha_2 \underline{w}_2 \in W$  segue che anche  $\alpha_1 \underline{w}_1 + \alpha_2 \underline{w}_2 \in W$ , ossia (\*).

Supponiamo ora che  $W$  sia un sottoinsieme non vuoto di  $V$  che verifichi la condizione (\*), e proviamo che allora  $W$  è un sottospazio di  $V$ , ossia che sono verificate entrambe le condizioni (a) e (b).

Siano  $\underline{w}_1$  e  $\underline{w}_2 \in W$ . Applicando (\*) con  $\alpha_1 = \alpha_2 = 1$  si ottiene

$$\underline{w}_1 + \underline{w}_2 = 1\underline{w}_1 + 1\underline{w}_2 \in W,$$

ossia (a).

Se poi  $\underline{w} \in W$  ed  $\alpha \in K$ , applicando (\*) con  $\underline{w}_1 = \underline{w}$ ,  $\alpha_1 = \alpha$  ed  $\alpha_2 = 0$  si ottiene (b).

Si osservi che la condizione (\*) è equivalente alla condizione

$$(**) \quad \alpha_1 \underline{w}_1 + \alpha_2 \underline{w}_2 + \dots + \alpha_n \underline{w}_n \in W \quad \text{per ogni } \underline{w}_1, \dots, \underline{w}_n \in W, \alpha_1, \dots, \alpha_n \in K,$$

poichè (\*) è (\*\*) con  $n = 2$ , e (\*\*) si ottiene da (\*) iterandola.

(\*\*) si esprime dicendo che combinazioni lineari di elementi di  $W$  sono elementi di  $W$ . Dunque:

**Un sottoinsieme non vuoto  $W$  di uno spazio vettoriale  $V$  è un sottospazio di  $V$  se e solo se ogni combinazione lineare di elementi di  $W$  è un elemento di  $W$ .**

Si dice anche che  $W$  è chiuso alle combinazioni lineari di suoi elementi.

In particolare, se  $S$  è un sottoinsieme di  $V$ , l'insieme delle combinazioni lineari di elementi di  $S$  è un sottospazio vettoriale di  $V$ .

**Def. 5** Se  $S$  è un sottoinsieme di  $V$ , l'insieme delle combinazioni lineari di elementi di  $S$  si chiama lo **spazio generato da  $S$** , e si indica con il simbolo  $\langle S \rangle$ .

### I sottospazi fondamentali di una matrice

Sia  $A$  una matrice  $m \times n$  reale (risp. complessa).

Siano  $\underline{a}_1, \dots, \underline{a}_n$  le colonne di  $A$  (quindi ciascun  $\underline{a}_i$ , per  $i = 1, \dots, n$ , è un vettore colonna con  $m$  componenti).

Siano  $\underline{r}_1^T, \dots, \underline{r}_m^T$  le righe di  $A$  (quindi ciascun  $\underline{r}_i^T$ , per  $i = 1, \dots, m$ , è un vettore riga con  $n$  componenti, e dunque ciascun  $\underline{r}_i$  è un vettore colonna con  $n$  componenti).

(1) L'insieme delle combinazioni lineari delle colonne di  $A$  è un sottospazio di  $\mathbb{R}^m$  (risp. di  $\mathbb{C}^m$ ). Esso si chiama **lo spazio delle colonne di  $A$**  e si indica con il simbolo  $C(A)$ . Dunque

$$C(A) = \{ \alpha_1 \underline{a}_1 + \alpha_2 \underline{a}_2 + \dots + \alpha_n \underline{a}_n \mid \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R} \quad (\text{risp. } \mathbb{C}) \}.$$

(2) L'insieme delle combinazioni lineari dei vettori colonna  $\underline{r}_i$ ,  $i = 1, \dots, m$ , che si ottengono trasponendo le righe di  $A$ , è un sottospazio di  $\mathbb{R}^n$  (risp. di  $\mathbb{C}^n$ ). Esso si chiama **lo spazio delle righe di  $A$**  e si indica con il simbolo  $R(A)$ . Dunque

$$R(A) = \{ \alpha_1 \underline{r}_1 + \alpha_2 \underline{r}_2 + \dots + \alpha_m \underline{r}_m \mid \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m \in \mathbb{R} \quad (\text{risp. } \mathbb{C}) \}.$$

(3) Un sistema lineare  $A\underline{x} = \underline{b}$  in cui  $\underline{b} = \underline{0}$  si chiama un **sistema lineare omogeneo**.

L'insieme di tutte le soluzioni del sistema omogeneo  $A\underline{x} = \underline{0}$  (ossia l'insieme di tutti i vettori colonna con  $n$  componenti  $\underline{v}$  tali che  $A\underline{v} = \underline{0} \in \mathbb{R}^m$ ) è un sottospazio di  $\mathbb{R}^n$  (risp.  $\mathbb{C}^n$ ). Esso si chiama **lo spazio nullo di  $A$**  e si indica con il simbolo  $N(A)$ .

(4) L'insieme di tutte le soluzioni del sistema omogeneo  $A^T \underline{x} = \underline{0}$  (ossia l'insieme di tutti i vettori colonna con  $m$  componenti  $\underline{w}$  tali che  $A^T \underline{w} = \underline{0} \in \mathbb{R}^n$ ) è un sottospazio di  $\mathbb{R}^m$  (resp.  $\mathbb{C}^m$ ). Esso è lo spazio nullo della trasposta di  $A$ ,  $\mathbf{N}(\mathbf{A}^T)$ , e si chiama **lo spazio nullo sinistro di  $A$** . Poichè

$$(\underline{w}^T A)^T = A^T \underline{w} = \underline{0}$$

se e solo se  $\underline{w}^T A = \underline{0}$ , allora lo spazio nullo sinistro di  $A$  coincide con l'insieme dei vettori  $\underline{w} \in \mathbb{R}^m$  (resp.  $\mathbb{C}^m$ ) tali che  $\underline{w}^T A = \underline{0}$ .

## LEZIONE 11

**Insiemi di generatori. Insiemi linearmente indipendenti e insiemi linearmente dipendenti.**

Sia  $V$  uno spazio vettoriale su  $K$  ( $K \in \{\mathbb{R}, \mathbb{C}\}$ ).

**Def. 1.** Un sottoinsieme  $S = \{\underline{v}_1, \underline{v}_2, \dots, \underline{v}_n\}$  di elementi di  $V$  si dice un **insieme di generatori** di  $V$  se lo spazio vettoriale generato da  $S$  coincide con  $V$  (in simboli  $\langle S \rangle = V$ ). Quindi  $S$  è un insieme di generatori di  $V$  se ogni elemento di  $V$  è una combinazione lineare di elementi di  $S$ , ossia se per ogni  $\underline{v} \in V$  esistono  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n \in K$  tali che

$$\underline{v} = \alpha_1 \underline{v}_1 + \alpha_2 \underline{v}_2 + \dots + \alpha_n \underline{v}_n.$$

**Esempio 1.** Siano  $\underline{e}_1, \underline{e}_2, \dots, \underline{e}_n$  le colonne della matrice identica  $I_n$ . L'insieme  $S = \{\underline{e}_1, \underline{e}_2, \dots, \underline{e}_n\}$  è un insieme di generatori di  $\mathbb{R}^n$ . Infatti un generico elemento di

$\mathbb{R}^n$  è del tipo  $\begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}$  con  $a_1, a_2, \dots, a_n \in \mathbb{R}$ , e per ogni  $a_1, a_2, \dots, a_n \in \mathbb{R}$  si ha:

$$\begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} = a_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} + a_2 \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} + \dots + a_n \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} = a_1 \underline{e}_1 + a_2 \underline{e}_2 + \dots + a_n \underline{e}_n.$$

**Esempio 2.** Siano  $V = \mathbb{R}^2$  ed  $S = \{\underline{v}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}, \underline{v}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}\}$ .  $S$  è un insieme di generatori di  $V$ . Per dimostrarlo, ricordando che un generico elemento  $\underline{v}$  è del tipo  $\underline{v} = \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix}$ , per opportuni  $a, b \in \mathbb{R}$ , ci chiediamo se dati comunque  $a, b \in \mathbb{R}$  esistano  $\alpha_1$  ed  $\alpha_2 \in \mathbb{R}$  tali che

$$\begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} = \underline{v} = \alpha_1 \underline{v}_1 + \alpha_2 \underline{v}_2 = \alpha_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} + \alpha_2 \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ 2\alpha_1 + \alpha_2 \end{pmatrix}.$$

Poichè prendendo  $\alpha_1 = a$  e  $\alpha_2 = b - 2a$  l'uguaglianza è verificata (ossia  $\alpha_1$  ed  $\alpha_2$  esistono qualunque siano  $a$  e  $b$  reali), allora  $S$  è un insieme di generatori di  $\mathbb{R}^2$ .

**Esempio 3.** Siano  $V = \mathbb{R}^3$  ed  $S = \{\underline{v}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}, \underline{v}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \underline{v}_3 = \begin{pmatrix} 3 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}\}$ .  $S$  non è un insieme di generatori di  $V$ . Per dimostrarlo, ricordando che un generico elemento  $\underline{v}$  è del tipo  $\underline{v} = \begin{pmatrix} a \\ b \\ c \end{pmatrix}$ , per opportuni  $a, b, c \in \mathbb{R}$ , ci chiediamo se dati comunque  $a, b, c \in \mathbb{R}$

esistono  $\alpha_1, \alpha_2$ , ed  $\alpha_3 \in \mathbb{R}$  tali che

$$\begin{pmatrix} a \\ b \\ c \end{pmatrix} = \underline{v} = \alpha_1 \underline{v}_1 + \alpha_2 \underline{v}_2 + \alpha_3 \underline{v}_3 = \alpha_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix} + \alpha_2 \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} + \alpha_3 \begin{pmatrix} 3 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha_1 + 3\alpha_3 \\ 2\alpha_1 + \alpha_2 + 2\alpha_3 \\ \alpha_1 + 3\alpha_3 \end{pmatrix}.$$

In particolare  $a = \alpha_1 + 3\alpha_3 = c$ . Quindi un vettore  $\underline{v}$  con  $a \neq c$ , ad esempio  $\underline{v} = \begin{pmatrix} 5 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$ , non è combinazione lineare degli elementi di  $S$ , per cui  $S$  non è un insieme di generatori di  $V$ .

**Def. 2.** Un sottoinsieme finito  $S = \{\underline{v}_1, \underline{v}_2, \dots, \underline{v}_n\}$  di elementi di  $V$  si dice **linearmente indipendente** (L.I.) se l'unica combinazione lineare nulla di elementi di  $S$  ha tutti i coefficienti uguali a 0, ossia se imponendo la condizione

$$\alpha_1 \underline{v}_1 + \alpha_2 \underline{v}_2 + \dots + \alpha_n \underline{v}_n = \underline{0},$$

con  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n \in K$ , si deduce che  $\alpha_1 = \alpha_2 = \dots = \alpha_n = 0$ .

**Esempio 4.** Siano  $\underline{e}_1, \underline{e}_2, \dots, \underline{e}_n$  le colonne della matrice identica  $I_n$ . L'insieme  $S = \{\underline{e}_1, \underline{e}_2, \dots, \underline{e}_n\}$  è un sottoinsieme linearmente indipendente (L.I.) di  $\mathbb{R}^n$ . Siano infatti  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$  tali che

$$\underline{0} = \alpha_1 \underline{e}_1 + \alpha_2 \underline{e}_2 + \dots + \alpha_n \underline{e}_n = \alpha_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} + \alpha_2 \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} + \dots + \alpha_n \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix}.$$

Allora  $\alpha_1 = \alpha_2 = \dots = \alpha_n = 0$ .

**Esempio 5.** L'insieme  $S$  dell'Esempio 2 è linearmente indipendente (L.I.): da

$$\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix} = \underline{0} = \alpha_1 \underline{v}_1 + \alpha_2 \underline{v}_2 = \alpha_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} + \alpha_2 \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ 2\alpha_1 + \alpha_2 \end{pmatrix}$$

segue  $\alpha_1 = \alpha_2 = 0$ .

**Def. 3.** Un sottoinsieme finito  $S = \{\underline{v}_1, \underline{v}_2, \dots, \underline{v}_n\}$  di elementi di  $V$  si dice **linearmente dipendente** (L.D.) se non è linearmente indipendente, ossia se esistono scalari  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  non tutti nulli tali che

$$\alpha_1 \underline{v}_1 + \alpha_2 \underline{v}_2 + \dots + \alpha_n \underline{v}_n = \underline{0}.$$

**Esempio 6.** L'insieme  $S$  dell'Esempio 3 è linearmente dipendente (L.D.):



$$3\underline{v}_1 - 4\underline{v}_2 - \underline{v}_3 = \underline{0}.$$

**Proposizione.**

- (1) Se  $S = \{\underline{v}\}$ , allora  $S$  è linearmente indipendente (L.I.) se e solo se  $\underline{v} \neq \underline{0}$ .
- (2) Sottoinsiemi non vuoti di insiemi linearmente indipendenti (L.I.) sono linearmente indipendenti (L.I.).
- (3) Un sottoinsieme  $S$  con almeno due elementi è linearmente dipendente (L.D.) se e solo se esiste un elemento di  $S$  che è combinazione lineare dei rimanenti elementi di  $S$ .

**Dimostrazione**

(1) Provare

$$(*) \quad S = \{\underline{v}\} \quad \text{è} \quad L.I. \iff \underline{v} \neq \underline{0}$$

equivale a provare

$$(**) \quad \text{non } [S = \{\underline{v}\} \quad \text{è} \quad L.I.] \iff \text{non } [\underline{v} \neq \underline{0}],$$

ossia

$$(**) \quad S = \{\underline{v}\} \quad \text{è} \quad L.D. \iff \underline{v} = \underline{0},$$

per cui proviamo (\*\*).

Se  $S = \{\underline{v}\}$  L.D., allora esiste uno scalare  $\alpha \neq 0$  tale che  $\alpha\underline{v} = \underline{0}$ . Moltiplicando ambo i membri dell'uguaglianza per  $\alpha^{-1}$  (che esiste essendo  $\alpha \neq 0$ ), si ottiene

$$\underline{v} = 1\underline{v} = \alpha^{-1}\alpha\underline{v} = \alpha^{-1}\underline{0} = \underline{0}.$$

Viceversa se  $\underline{v} = \underline{0}$ , allora  $1\underline{v} = \underline{v} = \underline{0}$  è una combinazione lineare nulla degli elementi di  $S$  con coefficienti non tutti nulli, ossia  $S$  è un insieme L.D.

(2) Siano  $S$  un insieme L.I. ed  $S_0$  un sottoinsieme non vuoto di  $S$ . Sia

$$\alpha_1\underline{v}_1 + \alpha_2\underline{v}_2 + \dots + \alpha_n\underline{v}_n = \underline{0}$$

una combinazione lineare nulla di elementi di  $S_0$  ( $\alpha_i \in K$  per ogni  $i = 1, \dots, n$ ). Poichè gli elementi di  $S_0$  sono elementi di  $S$ , allora

$$\alpha_1\underline{v}_1 + \alpha_2\underline{v}_2 + \dots + \alpha_n\underline{v}_n = \underline{0}$$

è una combinazione lineare nulla di elementi di  $S$ . Poichè  $S$  è un insieme L.I., allora  $\alpha_1 = \alpha_2 = \dots = \alpha_n = 0$ . Dunque  $S_0$  è L.I.

(3) Sia  $S = \{\underline{v}_1, \underline{v}_2, \dots, \underline{v}_n\}$ ,  $n \geq 2$ , un insieme L.D.

Allora esistono  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  non tutti nulli tali che

$$(*) \quad \alpha_1\underline{v}_1 + \alpha_2\underline{v}_2 + \dots + \alpha_n\underline{v}_n = \underline{0}.$$

Si fissi un  $\alpha_i \neq 0$ . Da (\*) si ricava

$$\alpha_i \underline{v}_i = -\alpha_1 \underline{v}_1 - \alpha_2 \underline{v}_2 - \dots - \alpha_{i-1} \underline{v}_{i-1} - \alpha_{i+1} \underline{v}_{i+1} - \dots - \alpha_n \underline{v}_n$$

e quindi, moltiplicando ambo i membri per  $\alpha_i^{-1}$  (che esiste essendo  $\alpha_i \neq 0$ )

$$\underline{v}_i = -\alpha_i^{-1} \alpha_1 \underline{v}_1 - \alpha_i^{-1} \alpha_2 \underline{v}_2 - \dots - \alpha_i^{-1} \alpha_{i-1} \underline{v}_{i-1} - \alpha_i^{-1} \alpha_{i+1} \underline{v}_{i+1} - \dots - \alpha_i^{-1} \alpha_n \underline{v}_n.$$

Quindi esiste  $\underline{v}_i \in S$  che è combinazione lineare dei rimanenti elementi di  $S$ .

Viceversa se  $\underline{v}_i \in S = \{\underline{v}_1, \underline{v}_2, \dots, \underline{v}_n\}$  è combinazione lineare degli altri elementi di  $S$ , allora esistono  $\beta_1, \dots, \beta_{i-1}, \beta_{i+1}, \dots, \beta_n \in K$  tali che

$$\underline{v}_i = \beta_1 \underline{v}_1 + \beta_2 \underline{v}_2 + \dots + \beta_{i-1} \underline{v}_{i-1} + \beta_{i+1} \underline{v}_{i+1} + \dots + \beta_n \underline{v}_n.$$

Da ciò si ricava che

$$\beta_1 \underline{v}_1 + \beta_2 \underline{v}_2 + \dots + \beta_{i-1} \underline{v}_{i-1} - \underline{v}_i + \beta_{i+1} \underline{v}_{i+1} + \dots + \beta_n \underline{v}_n = \underline{0}$$

è una combinazione lineare nulla degli elementi di  $S$  con coefficienti non tutti nulli (il coefficiente di  $\underline{v}_i$  è  $-1$ ). Quindi  $S$  è un insieme L.D.

**Esercizio.** Siano  $V$  uno spazio vettoriale,  $S = \{\underline{v}_1, \underline{v}_2, \dots, \underline{v}_n\}$  un sottoinsieme linearmente indipendente di  $V$  e  $\underline{v} \in V$ . Si supponga che  $S \cup \{\underline{v}\}$  sia linearmente dipendente. Allora  $\underline{v}$  è combinazione lineare degli elementi di  $S$  (ossia  $\underline{v} \in \langle S \rangle$ ).

**Svolgimento.** Sia  $S = \{\underline{v}_1, \underline{v}_2, \dots, \underline{v}_n\}$ .

Poichè  $S \cup \{\underline{v}\}$  è linearmente dipendente, esistono scalari  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n, \beta$  non tutti nulli tali che

$$(*) \quad \alpha_1 \underline{v}_1 + \alpha_2 \underline{v}_2 + \dots + \alpha_n \underline{v}_n + \beta \underline{v} = \underline{0}.$$

Se fosse  $\beta = 0$ , da (\*) seguirebbe  $\alpha_1 \underline{v}_1 + \alpha_2 \underline{v}_2 + \dots + \alpha_n \underline{v}_n = \underline{0}$ , e quindi, essendo  $S$  linearmente indipendente, si avrebbe  $\alpha_1 = \alpha_2 = \dots = \alpha_n = 0$ , mentre non tutti gli scalari  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n, \beta$  sono nulli.

Dunque  $\beta \neq 0$  ed esiste  $\beta^{-1}$ .

Da (\*) si deduce

$$\underline{v} = -\beta^{-1} \alpha_1 \underline{v}_1 - \beta^{-1} \alpha_2 \underline{v}_2 - \dots - \beta^{-1} \alpha_n \underline{v}_n,$$

per cui  $\underline{v}$  è combinazione lineare di  $\underline{v}_1, \underline{v}_2, \dots, \underline{v}_n$  (con coefficienti  $\delta_1 = -\beta^{-1} \alpha_1, \delta_2 = -\beta^{-1} \alpha_2, \dots, \delta_n = -\beta^{-1} \alpha_n$ ).

## LEZIONE 12

### Lemma della scrematura.

Sia  $V$  uno spazio vettoriale su  $K$  ( $K \in \{\mathbb{R}, \mathbb{C}\}$ ).

**Proposizione.** Supponiamo che  $S = \{\underline{v}_1, \underline{v}_2, \dots, \underline{v}_n\}$  sia un insieme di generatori di  $V$  e che  $\underline{v}_i \in S$  sia combinazione lineare dei rimanenti elementi di  $S$ .

Allora  $S' = S \setminus \{\underline{v}_i\}$  è ancora un insieme di generatori di  $V$ .

**Dimostrazione.**

Dobbiamo provare che ogni  $\underline{v} \in V$  è combinazione lineare degli elementi di  $S' = \{\underline{v}_1, \underline{v}_2, \dots, \underline{v}_{i-1}, \underline{v}_{i+1}, \dots, \underline{v}_n\}$ , ossia che

per ogni  $\underline{v} \in V$  esistono  $\gamma_1, \gamma_2, \dots, \gamma_{i-1}, \gamma_{i+1}, \dots, \gamma_n \in K$ , tali che

$$\underline{v} = \gamma_1 \underline{v}_1 + \gamma_2 \underline{v}_2 + \dots + \gamma_{i-1} \underline{v}_{i-1} + \gamma_{i+1} \underline{v}_{i+1} + \dots + \gamma_n \underline{v}_n.$$

Sia dunque  $\underline{v} \in V$ .

Poichè  $S = \{\underline{v}_1, \underline{v}_2, \dots, \underline{v}_n\}$  è un insieme di generatori di  $V$ ,

esistono  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n \in K$ , tali che

$$(*) \quad \underline{v} = \alpha_1 \underline{v}_1 + \alpha_2 \underline{v}_2 + \dots + \alpha_n \underline{v}_n.$$

Poichè  $\underline{v}_i$  è combinazione lineare degli elementi di  $S' = \{\underline{v}_1, \dots, \underline{v}_{i-1}, \underline{v}_{i+1}, \dots, \underline{v}_n\}$ , esistono  $\beta_1, \dots, \beta_{i-1}, \beta_{i+1}, \dots, \beta_n \in K$  tali che

$$(**) \quad \underline{v}_i = \beta_1 \underline{v}_1 + \dots + \beta_{i-1} \underline{v}_{i-1} + \beta_{i+1} \underline{v}_{i+1} + \dots + \beta_n \underline{v}_n.$$

Sostituendo (\*\*) in (\*) si ottiene:

$$\begin{aligned} \underline{v} &= \alpha_1 \underline{v}_1 + \dots + \alpha_{i-1} \underline{v}_{i-1} + \alpha_i (\beta_1 \underline{v}_1 + \dots + \beta_{i-1} \underline{v}_{i-1} + \beta_{i+1} \underline{v}_{i+1} + \dots \\ &\quad \dots + \beta_n \underline{v}_n) + \alpha_{i+1} \underline{v}_{i+1} + \dots + \alpha_n \underline{v}_n = \\ &= (\alpha_1 + \alpha_i \beta_1) \underline{v}_1 + \dots + (\alpha_{i-1} + \alpha_i \beta_{i-1}) \underline{v}_{i-1} + (\alpha_{i+1} + \alpha_i \beta_{i+1}) \underline{v}_{i+1} + \dots + (\alpha_n + \alpha_i \beta_n) \underline{v}_n. \end{aligned}$$

Quindi basta prendere  $\gamma_j = \alpha_j + \alpha_i \beta_j$  per ogni  $j \neq i$ .

**Lemma della scrematura.** Siano  $V \neq \{\underline{0}\}$  ed  $S = \{\underline{v}_1, \underline{v}_2, \dots, \underline{v}_n\}$  un insieme di generatori di  $V$ . Allora esiste un sottoinsieme  $S_0$  contenuto in  $S$  che è sia linearmente indipendente, sia un insieme di generatori di  $V$ .

**Dimostrazione.** Sia

$$S_1 = \begin{cases} S \setminus \{\underline{0}\} & \text{se } \underline{0} \in S \\ S & \text{se } \underline{0} \notin S \end{cases}$$

Poichè  $V \neq \{\underline{0}\}$  e  $V = \langle S \rangle$  allora  $S_1 \neq \emptyset$ .

Per ogni  $\underline{v} \in S$  si ha  $\underline{0} = 0\underline{v}$ , ossia  $\underline{0}$  è combinazione lineare degli elementi di  $S$ , quindi per la Proposizione precedente si ha  $\langle S_1 \rangle = \langle S \rangle$ .

Sia  $S_1 = \{\underline{w}_1, \underline{w}_2, \dots, \underline{w}_m\}$  ( $m = n - 1$  se  $\underline{0} \in S$ ,  $m = n$  se  $\underline{0} \notin S$ ).

Si ponga:

$$A_1 = \{\underline{w}_1\},$$

e si noti che essendo  $\underline{w}_1 \neq \underline{0}$  si ha che  $A_1$  è linearmente indipendente (L.I.);

$$A_2 = \begin{cases} A_1 & \text{se } A_1 \cup \{\underline{w}_2\} \text{ è linearmente dipendente (L.D.)} \\ A_1 \cup \{\underline{w}_2\} & \text{se } A_1 \cup \{\underline{w}_2\} \text{ è linearmente indipendente (L.I.)} \end{cases}$$

$$A_3 = \begin{cases} A_2 & \text{se } A_2 \cup \{\underline{w}_3\} \text{ è L.D.} \\ A_2 \cup \{\underline{w}_3\} & \text{se } A_2 \cup \{\underline{w}_3\} \text{ è L.I.} \end{cases}$$

Così procedendo, per ogni  $1 < k \leq m$ , con si ponga

$$A_k = \begin{cases} A_{k-1} & \text{se } A_{k-1} \cup \{\underline{w}_k\} \text{ è L.D.} \\ A_{k-1} \cup \{\underline{w}_k\} & \text{se } A_{k-1} \cup \{\underline{w}_k\} \text{ è L.I.} \end{cases}$$

Per costruzione ciascun  $A_k$  è L.I.

Inoltre per ogni  $k$  si ha

$$(*) \quad \langle A_k \rangle = \langle A_{k-1} \cup \{\underline{w}_k\} \rangle.$$

Infatti se  $A_{k-1} \cup \{\underline{w}_k\}$  è L.D., allora  $A_k = A_{k-1}$  ed inoltre per l'esercizio in fondo alla Lezione 11, essendo  $A_{k-1}$  L.I., si ha  $\underline{w}_k \in \langle A_{k-1} \rangle$ , quindi

$$\begin{array}{ccccc} \langle A_{k-1} \cup \{\underline{w}_k\} \rangle & = & \langle A_{k-1} \rangle & = & \langle A_k \rangle \\ & \uparrow & & \uparrow & \\ & \boxed{\underline{w}_k \in \langle A_{k-1} \rangle} & & \boxed{A_{k-1} = A_k} & \end{array}$$

se invece  $A_{k-1} \cup \{\underline{w}_k\}$  è L.I., allora  $A_k = A_{k-1} \cup \{\underline{w}_k\}$  e quindi anche

$$\langle A_k \rangle = \langle A_{k-1} \cup \{\underline{w}_k\} \rangle.$$

Se ne deduce:

$$\begin{aligned} \langle A_m \rangle &= \langle A_{m-1} \cup \{\underline{w}_m\} \rangle = \langle A_{m-2} \cup \{\underline{w}_{m-1}, \underline{w}_m\} \rangle = \dots \\ &= \langle A_1 \cup \{\underline{w}_2, \dots, \underline{w}_{m-1}, \underline{w}_m\} \rangle = \langle \underline{w}_1, \underline{w}_2, \dots, \underline{w}_{m-1}, \underline{w}_m \rangle = \langle S_1 \rangle = \langle S \rangle = V, \end{aligned}$$

ossia  $S_0 = A_m$  è un insieme di generatori di  $V$ , ed è linearmente indipendente.

**Def. 1.** Un sottoinsieme di elementi di  $V$  che sia

- sia un insieme di generatori di  $V$ ,
- sia linearmente indipendente,

si chiama **una base di V**.

Il Lemma della scrematura prova che **ogni insieme di generatori di V contiene una base di V**.

**Esempio 1.** Si trovi una base  $\mathcal{B}$  di  $\mathbb{R}^2$  contenuta nell'insieme di generatori di  $\mathbb{R}^2$

$$S = \{v_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}, v_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}, v_3 = \begin{pmatrix} 5 \\ 5 \end{pmatrix}, v_4 = \begin{pmatrix} 3 \\ 3 \end{pmatrix}, v_5 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}, v_6 = \begin{pmatrix} 3 \\ 2 \end{pmatrix}\}.$$

$$S_1 = S \setminus \{\underline{0}\} = \{\underline{w}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \underline{w}_2 = \begin{pmatrix} 5 \\ 5 \end{pmatrix}, \underline{w}_3 = \begin{pmatrix} 3 \\ 3 \end{pmatrix}, \underline{w}_4 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \underline{w}_5 = \begin{pmatrix} 3 \\ 2 \end{pmatrix}\}.$$

$$A_1 = \{\underline{w}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}\}$$

$A_1 \cup \{\underline{w}_2\} = \{\underline{w}_1, \underline{w}_2\}$  è un insieme L.D. (perchè  $5\underline{w}_1 - \underline{w}_2 = \underline{0}$ ), allora  $A_2 = A_1 = \{\underline{w}_1\}$ .

$A_2 \cup \{\underline{w}_3\} = \{\underline{w}_1, \underline{w}_3\}$  è un insieme L.D. (perchè  $3\underline{w}_1 - \underline{w}_3 = \underline{0}$ ), allora  $A_3 = A_2 = A_1 = \{\underline{w}_1\}$ .

$A_3 \cup \{\underline{w}_4\} = \{\underline{w}_1, \underline{w}_4\}$  è un insieme L.I., perchè

$$\underline{0} = \alpha\underline{w}_1 + \beta\underline{w}_4 = \alpha \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} + \beta \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha \\ \alpha + \beta \end{pmatrix} \implies \alpha = \beta = 0.$$

Allora  $A_4 = A_3 \cup \{\underline{w}_4\} = \{\underline{w}_1, \underline{w}_4\}$ .

$A_4 \cup \{\underline{w}_5\} = \{\underline{w}_1, \underline{w}_4, \underline{w}_5\}$  è un insieme L.D. (perchè  $3\underline{w}_1 - \underline{w}_4 - \underline{w}_5 = \underline{0}$ ), allora  $A_5 = A_4 = \{\underline{w}_1, \underline{w}_4\}$ .

$\mathcal{B} = A_5 = \{\underline{w}_1, \underline{w}_4\}$  è una base di  $\mathbb{R}^2$  contenuta in  $S$ .

**ESERCIZIO TIPO 1**

Risolvere il sistema lineare  $A\underline{x} = \underline{b}$  dove

$$A = \begin{pmatrix} 3 & -3 & 9 & 6 \\ 1 & -1 & 7 & 4 \\ 1 & -1 & 3 & 2 \end{pmatrix} \quad \text{e} \quad \underline{b} = \begin{pmatrix} 6 \\ 4 \\ 2 \end{pmatrix}.$$

Troviamo una forma ridotta di Gauss della matrice aumentata del sistema.

$$\begin{aligned} (A \mid \underline{b}) &= \left( \begin{array}{cccc|c} 3 & -3 & 9 & 6 & 6 \\ 1 & -1 & 7 & 4 & 4 \\ 1 & -1 & 3 & 2 & 2 \end{array} \right) \xrightarrow{E_{31}(-1)E_{21}(-1)E_1(\frac{1}{3})} \\ &\rightarrow \left( \begin{array}{cccc|c} 1 & -1 & 3 & 2 & 2 \\ 0 & 0 & 4 & 2 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right) \xrightarrow{E_2(\frac{1}{4})} \left( \begin{array}{cccc|c} 1 & -1 & 3 & 2 & 2 \\ 0 & 0 & 1 & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right) = (U \mid \underline{d}). \end{aligned}$$

Il sistema  $A\underline{x} = \underline{b}$  è equivalente al sistema  $U\underline{x} = \underline{d}$  che è una forma compatta per

$$(*) \quad \begin{cases} x_1 - x_2 + 3x_3 + 2x_4 = 2 \\ x_3 + \frac{1}{2}x_4 = \frac{1}{2} \end{cases}$$

Poichè  $\underline{d}$  è libera,  $U\underline{x} = \underline{d}$  ammette soluzioni.

Poichè  $U$  ha esattamente due colonne libere,  $U\underline{x} = \underline{d}$  ha  $\infty^2$  soluzioni.

Scegliamo come parametri le variabili corrispondenti alle colonne libere di  $U$  (la 2<sup>a</sup> e la 4<sup>a</sup>) e con la sostituzione all'indietro da (\*) otteniamo

$$\begin{cases} x_2 = h \\ x_4 = k \\ x_3 = -\frac{1}{2}x_4 + \frac{1}{2} = -\frac{1}{2}k + \frac{1}{2} \\ x_1 = x_2 - 3x_3 - 2x_4 + 2 = h - 3(-\frac{1}{2}k + \frac{1}{2}) - 2k + 2 = h - \frac{1}{2}k + \frac{1}{2} \end{cases}$$

L'insieme delle soluzioni del sistema  $U\underline{x} = \underline{d}$  ( e quindi l'insieme delle soluzioni del sistema  $A\underline{x} = \underline{b}$  ) è

$$\left\{ \left( \begin{array}{c} h - \frac{1}{2}k + \frac{1}{2} \\ h \\ -\frac{1}{2}k + \frac{1}{2} \\ k \end{array} \right) \mid h, k \in \mathbb{C} \right\}.$$

**ESERCIZIO TIPO 2**

Siano  $A(\alpha) = \begin{pmatrix} 1 & \alpha - i & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & \alpha - i & \alpha + i \\ -\alpha - i & -\alpha^2 - 1 & 0 \end{pmatrix}$  una matrice  $4 \times 3$  ad elementi complessi

e  $\underline{b}(\alpha) = \begin{pmatrix} \alpha - i \\ \alpha^2 + 1 \\ 2\alpha \\ 0 \end{pmatrix} \in \mathbb{C}^4$ . Per ogni  $\alpha \in \mathbb{C}$  si dica se il sistema  $A(\alpha)\underline{x} = \underline{b}(\alpha)$  ammette soluzioni, e quante.

Troviamo una forma ridotta di Gauss della matrice aumentata del sistema.

$$\begin{aligned} (A(\alpha) \mid \underline{b}(\alpha)) &= \left( \begin{array}{ccc|c} 1 & \alpha - i & 0 & \alpha - i \\ 0 & 1 & 0 & \alpha^2 + 1 \\ 1 & \alpha - i & \alpha + i & 2\alpha \\ -\alpha - i & -\alpha^2 - 1 & 0 & 0 \end{array} \right) \xrightarrow{E_{41}(\alpha+i)E_{31}(-1)} \\ &\rightarrow \left( \begin{array}{ccc|c} 1 & \alpha - i & 0 & \alpha - i \\ 0 & 1 & 0 & \alpha^2 + 1 \\ 0 & 0 & \alpha + i & \alpha + i \\ 0 & 0 & 0 & \alpha^2 + 1 \end{array} \right) = (B(\alpha) \mid \underline{c}(\alpha)). \end{aligned}$$

$$\boxed{1^{\circ} \text{ CASO}} \quad \alpha = -i \quad (B(-i) \mid \underline{c}(-i)) = \left( \begin{array}{ccc|c} 1 & -2i & 0 & -2i \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right) \text{ è una}$$

forma ridotta di Gauss per  $(A(-i) \mid \underline{b}(-i))$ , quindi  $A(-i)\underline{x} = \underline{b}(-i)$  è equivalente a  $B(-i)\underline{x} = \underline{c}(-i)$  che è una forma compatta per

$$(*) \quad \begin{cases} x_1 - 2ix_2 & = -2i \\ x_2 & = 0 \end{cases}$$

Poichè  $\underline{c}(-i)$  è libera,  $B(-i)\underline{x} = \underline{c}(-i)$  ammette soluzioni.

Poichè  $B(-i)$  ha esattamente una colonna libera,  $B(-i)\underline{x} = \underline{c}(-i)$  ha  $\infty^1$  soluzioni.

Scegliamo come parametro la variabile corrispondente alla colonna libera di  $B(-i)$  (la 3<sup>a</sup>) e con la sostituzione all'indietro da (\*) otteniamo

$$\begin{cases} x_3 = h \\ x_2 = 0 \\ x_1 = 2ix_2 - 2i = -2i \end{cases}$$

L'insieme delle soluzioni del sistema  $B(-i)\underline{x} = \underline{c}(-i)$  ( e quindi l'insieme delle soluzioni del sistema  $A(-i)\underline{x} = \underline{b}(-i)$  ) è

$$\left\{ \begin{pmatrix} -2i \\ 0 \\ h \end{pmatrix} \mid h \in \mathbb{C} \right\}.$$

**2<sup>0</sup> CASO**       $\alpha \neq -i$

$$(B(\alpha) \mid \underline{c}(\alpha)) = \left( \begin{array}{ccc|c} 1 & \alpha - i & 0 & \alpha - i \\ 0 & 1 & 0 & \alpha^2 + 1 \\ 0 & 0 & \alpha + i & \alpha + i \\ 0 & 0 & 0 & \alpha^2 + 1 \end{array} \right) \xrightarrow{E_3(\frac{1}{\alpha+i})}$$

$$\rightarrow \left( \begin{array}{ccc|c} 1 & \alpha - i & 0 & \alpha - i \\ 0 & 1 & 0 & \alpha^2 + 1 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & \alpha^2 + 1 \end{array} \right) \xrightarrow{E_4(\frac{1}{\alpha+i})} \left( \begin{array}{ccc|c} 1 & \alpha - i & 0 & \alpha - i \\ 0 & 1 & 0 & \alpha^2 + 1 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & \alpha - i \end{array} \right) = (C(\alpha) \mid \underline{d}(\alpha)).$$

**1<sup>0</sup> Sottocaso**       $\alpha = i$        $(C(i) \mid \underline{d}(i)) = \left( \begin{array}{ccc|c} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right)$  è una forma ri-

dotta di Gauss per  $(A(i) \mid \underline{b}(i))$ , quindi  $A(i)\underline{x} = \underline{b}(i)$  è equivalente a  $C(i)\underline{x} = \underline{d}(i)$  che è una forma compatta per

$$(*) \quad \begin{cases} x_1 = 0 \\ x_2 = 0 \\ x_3 = 1 \end{cases}$$

Poichè  $\underline{d}(i)$  è libera,  $C(i)\underline{x} = \underline{d}(i)$  ammette soluzioni.

Poichè tutte le colonne di  $C(i)$  sono dominanti,  $C(i)\underline{x} = \underline{d}(i)$  ammette un'unica soluzione. L'unica soluzione di  $C(i)\underline{x} = \underline{d}(i)$  ( e quindi di  $A(i)\underline{x} = \underline{b}(i)$  ) è

$$\underline{v} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

**2<sup>0</sup> Sottocaso**       $\alpha \notin \{i, -i\}$        $(C(\alpha) \mid \underline{d}(\alpha)) = \left( \begin{array}{ccc|c} 1 & \alpha - i & 0 & \alpha - i \\ 0 & 1 & 0 & \alpha^2 + 1 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & \alpha - i \end{array} \right) \xrightarrow{E_4(\frac{1}{\alpha-i})}$

$$\left( \begin{array}{ccc|c} 1 & \alpha - i & 0 & \alpha - i \\ 0 & 1 & 0 & \alpha^2 + 1 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right) = (D(\alpha) \mid \underline{e}(\alpha)) \text{ è una forma ridotta di Gauss per } (A(\alpha) \mid \underline{b}(\alpha)).$$

Poichè  $\underline{e}(\alpha)$  è dominante,  $D(\alpha)\underline{x} = \underline{e}(\alpha)$  ( e quindi di  $A(\alpha)\underline{x} = \underline{b}(\alpha)$  ) non ammette soluzioni.



**ESERCIZIO TIPO 3**

Sia  $A(\alpha) = \begin{pmatrix} \alpha & 1 & \alpha \\ \alpha & 1 & 1 \\ 0 & 2 & 1 \end{pmatrix}$ , dove  $\alpha \in \mathbb{C}$ .

Per quegli  $\alpha \in \mathbb{C}$  per cui  $A(\alpha)$  è non singolare, si calcoli  $A(\alpha)^{-1}$ .

$$(A(\alpha) \mid I_3) = \left( \begin{array}{ccc|ccc} \alpha & 1 & \alpha & 1 & 0 & 0 \\ \alpha & 1 & 1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & 1 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right) \xrightarrow{E_{21}(-\alpha)E_1(\frac{1}{\alpha})} \boxed{\alpha \neq 0 : A(0) \text{ è singolare}} \rightarrow$$

$$\rightarrow \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & \frac{1}{\alpha} & 1 & \frac{1}{\alpha} & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1-\alpha & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & 1 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right) \xrightarrow{E_{23}} \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & \frac{1}{\alpha} & 1 & \frac{1}{\alpha} & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1-\alpha & -1 & 1 & 0 \end{array} \right) \rightarrow$$

$$\xrightarrow{E_2(\frac{1}{2})} \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & \frac{1}{\alpha} & 1 & \frac{1}{\alpha} & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \frac{1}{2} & 0 & 0 & \frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 1-\alpha & -1 & 1 & 0 \end{array} \right) \xrightarrow{E_3(\frac{1}{1-\alpha})} \boxed{\alpha \neq 1 : A(1) \text{ è singolare}} \rightarrow$$

$$\rightarrow \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & \frac{1}{\alpha} & 1 & \frac{1}{\alpha} & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \frac{1}{2} & 0 & 0 & \frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 1 & -\frac{1}{1-\alpha} & \frac{1}{1-\alpha} & 0 \end{array} \right) \xrightarrow{E_{23}(-\frac{1}{2})} \rightarrow$$

$$\rightarrow \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & \frac{1}{\alpha} & 1 & \frac{1}{\alpha} & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & \frac{1}{2(1-\alpha)} & -\frac{1}{2(1-\alpha)} & \frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 1 & -\frac{1}{1-\alpha} & \frac{1}{1-\alpha} & 0 \end{array} \right) \xrightarrow{E_{13}(-1)} \rightarrow$$

$$\rightarrow \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & \frac{1}{\alpha} & 0 & \frac{1}{\alpha(1-\alpha)} & -\frac{1}{1-\alpha} & 0 \\ 0 & 1 & 0 & \frac{1}{2(1-\alpha)} & -\frac{1}{2(1-\alpha)} & \frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 1 & -\frac{1}{1-\alpha} & \frac{1}{1-\alpha} & 0 \end{array} \right) \xrightarrow{E_{12}(-\frac{1}{\alpha})} \rightarrow$$

$$\rightarrow \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 0 & 0 & \frac{1}{2\alpha(1-\alpha)} & \frac{-2\alpha+1}{2\alpha(1-\alpha)} & -\frac{1}{2\alpha} \\ 0 & 1 & 0 & \frac{1}{2(1-\alpha)} & -\frac{1}{2(1-\alpha)} & \frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 1 & -\frac{1}{1-\alpha} & \frac{1}{1-\alpha} & 0 \end{array} \right) = (I_3 \mid A(\alpha)^{-1}).$$

Se  $\boxed{\alpha \notin \{0, 1\}}$   $A(\alpha)^{-1} = \frac{1}{2\alpha(1-\alpha)} \begin{pmatrix} 1 & -2\alpha+1 & -1+\alpha \\ \alpha & -\alpha & \alpha(1-\alpha) \\ -2\alpha & 2\alpha & 0 \end{pmatrix}.$

**ESERCIZIO TIPO 4**

Si trovino tutte le inverse destre della matrice  $A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 3 \end{pmatrix}$ .

Un'inversa destra di  $A$  è una matrice  $3 \times 2$   $R$  tale che se  $R = (\underline{c}_1 \mid \underline{c}_2)$ , allora

$$\underline{c}_1 \text{ è soluzione di (1) } A\underline{x} = \underline{c}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \text{ e}$$

$$\underline{c}_2 \text{ è soluzione di (2) } A\underline{x} = \underline{c}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

Cerchiamo tutte le soluzioni di (1) e (2).

$$\begin{aligned} (A \mid I_2) &= \left( \begin{array}{ccc|cc} 2 & 1 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 3 & 0 & 1 \end{array} \right) \xrightarrow{E_{21}(-1)E_1(\frac{1}{2})} \left( \begin{array}{ccc|cc} 1 & \frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & -\frac{1}{2} & 3 & -\frac{1}{2} & 1 \end{array} \right) \rightarrow \\ &\xrightarrow{E_2(-2)} \left( \begin{array}{ccc|cc} 1 & \frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & 1 & -6 & 1 & -2 \end{array} \right) = (U \mid \underline{b}_1 \quad \underline{b}_2). \end{aligned}$$

(1) è equivalente a (1')  $U\underline{x} = \underline{b}_1$  che è una forma compatta per

$$\begin{cases} x_1 + \frac{1}{2}x_2 = \frac{1}{2} \\ x_2 - 6x_3 = 1 \end{cases}$$

Scegliamo come parametro la variabile corrispondente all'unica colonna libera di  $U$  (la 3<sup>a</sup>) e con la sostituzione all'indietro otteniamo

$$\begin{cases} x_3 = h \\ x_2 = 6x_3 + 1 = 6h + 1 \\ x_1 = -\frac{1}{2}x_2 + \frac{1}{2} = -\frac{1}{2}(6h + 1) + \frac{1}{2} = -3h \end{cases}$$

L'insieme delle soluzioni di (1) è

$$\left\{ \left( \begin{array}{c} -3h \\ 6h + 1 \\ h \end{array} \right) \mid h \in \mathbb{C} \right\}.$$

(2) è equivalente a (2')  $U\underline{x} = \underline{b}_2$  che è una forma compatta per

$$\begin{cases} x_1 + \frac{1}{2}x_2 = 0 \\ x_2 - 6x_3 = -2 \end{cases}$$

Scegliamo come parametro la variabile corrispondente all'unica colonna libera di  $U$  (la 3<sup>a</sup>) e con la sostituzione all'indietro otteniamo

$$\begin{cases} x_3 = k \\ x_2 = 6x_3 - 2 = 6k - 2 \\ x_1 = -\frac{1}{2}x_2 = -\frac{1}{2}(6k - 2) = -3k + 1 \end{cases}$$

L'insieme delle soluzioni di (2) è

$$\left\{ \begin{pmatrix} -3k+1 \\ 6k-2 \\ k \end{pmatrix} \mid k \in \mathbb{C} \right\}.$$

Per ogni  $h, k \in \mathbb{C}$ ,  $R(h, k) = \begin{pmatrix} -3h & -3k+1 \\ 6h+1 & 6k-2 \\ h & k \end{pmatrix}$  è un'inversa destra di  $A$ .

**ESERCIZIO TIPO 5**

Sia  $A(\alpha) = \begin{pmatrix} \alpha & 3\alpha & 2\alpha & -2\alpha \\ 0 & 0 & \alpha^2 + 9 & \alpha^2 + 9 \\ 2 & 6 & 4 & -3 + \alpha \\ 1 & 3 & 1 & -6 - 3\alpha \\ \alpha + 1 & 3\alpha + 3 & 2\alpha + 1 & -1 \end{pmatrix}$ , dove  $\alpha \in \mathbb{C}$ .

Per ogni  $\alpha \notin \{0, 3i, -3i\}$  trovare una decomposizione  $A(\alpha) = L(\alpha)U(\alpha)$ , scrivendo anche  $L(\alpha)$  come prodotto di matrici elementari.

$$\begin{aligned}
 A(\alpha) &= \begin{pmatrix} \boxed{\alpha} & 3\alpha & 2\alpha & -2\alpha \\ \boxed{0} & 0 & \alpha^2 + 9 & \alpha^2 + 9 \\ \boxed{2} & 6 & 4 & -3 + \alpha \\ \boxed{1} & 3 & 1 & -6 - 3\alpha \\ \boxed{\alpha + 1} & 3\alpha + 3 & 2\alpha + 1 & -1 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{51}(-\alpha-1)E_{41}(-1)E_{31}(-2)E_1(\frac{1}{\alpha})} \boxed{\alpha \neq 0} \\
 &\rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 3 & 2 & -2 \\ 0 & 0 & \boxed{\alpha^2 + 9} & \alpha^2 + 9 \\ 0 & 0 & \boxed{0} & \alpha + 1 \\ 0 & 0 & \boxed{-1} & -3\alpha - 4 \\ 0 & 0 & \boxed{-1} & 2\alpha + 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{52}(1)E_{42}(1)E_2(\frac{1}{\alpha^2+9})} \boxed{\alpha \notin \{3i, -3i\}} \\
 &\rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 3 & 2 & -2 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & \alpha + 1 \\ 0 & 0 & 0 & -3\alpha - 3 \\ 0 & 0 & 0 & 2\alpha + 2 \end{pmatrix} = B(\alpha)
 \end{aligned}$$

**1° CASO**  $\alpha \neq -1$  (nonch   $\alpha \neq 0, 3i, -3i$ )

$$B(\alpha) = \begin{pmatrix} 1 & 3 & 2 & -2 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & \boxed{\alpha + 1} \\ 0 & 0 & 0 & \boxed{-3\alpha - 3} \\ 0 & 0 & 0 & \boxed{2\alpha + 2} \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{53}(-2\alpha-2)E_{43}(3\alpha+3)E_3(\frac{1}{\alpha+1})} \begin{pmatrix} 1 & 3 & 2 & -2 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = U(\alpha)$$

Posto  $H(\alpha) =$

$$= E_{53}(-2\alpha-2)E_{43}(3\alpha+3)E_3(\frac{1}{\alpha+1})E_{52}(1)E_{42}(1)E_2(\frac{1}{\alpha^2+9})E_{51}(-\alpha-1)E_{41}(-1)E_{31}(-2)E_1(\frac{1}{\alpha})$$

si ha che  $H(\alpha)A(\alpha) = U(\alpha)$ , e quindi  $A(\alpha) = H(\alpha)^{-1}U(\alpha)$ .

Si pu  prendere come  $L(\alpha)$  la matrice  $H(\alpha)^{-1}$ , ossia

$$\begin{aligned}
 H(\alpha)^{-1} &= (E_{53}(-2\alpha-2)E_{43}(3\alpha+3)E_3(\frac{1}{\alpha+1})E_{52}(1)E_{42}(1)E_2(\frac{1}{\alpha^2+9})E_{51}(-\alpha-1) \\
 &E_{41}(-1)E_{31}(-2)E_1(\frac{1}{\alpha}))^{-1} =
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 &= E_1\left(\frac{1}{\alpha}\right)^{-1} E_{31}(-2)^{-1} E_{41}(-1)^{-1} E_{51}(-\alpha-1)^{-1} E_2\left(\frac{1}{\alpha^2+9}\right)^{-1} E_{42}(1)^{-1} E_{52}(1)^{-1} E_3\left(\frac{1}{\alpha+1}\right)^{-1} \\
 &E_{43}(3\alpha+3)^{-1} E_{53}(-2\alpha-2)^{-1} = \\
 &= E_1(\alpha) E_{31}(2) E_{41}(1) E_{51}(\alpha+1) E_2(\alpha^2+9) E_{42}(-1) E_{52}(-1) E_3(\alpha+1) E_{43}(-3\alpha-3) \\
 &E_{53}(2\alpha+2) = \\
 &= \begin{pmatrix} \boxed{\alpha} & 0 & 0 & 0 & 0 \\ \boxed{0} & \boxed{\alpha^2+9} & 0 & 0 & 0 \\ \boxed{2} & \boxed{0} & \boxed{\alpha+1} & 0 & 0 \\ \boxed{1} & \boxed{-1} & \boxed{-3\alpha-3} & 1 & 0 \\ \boxed{\alpha+1} & \boxed{-1} & \boxed{2\alpha+2} & 0 & 1 \end{pmatrix} = L(\alpha)
 \end{aligned}$$

**2° CASO**  $\alpha = -1$

$$B(-1) = \begin{pmatrix} 1 & 3 & 2 & -2 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = U(-1)$$

$$E_{52}(1) E_{42}(1) E_2\left(\frac{1}{1+9}\right) E_{51}(1-1) E_{41}(-1) E_{31}(-2) E_1\left(\frac{1}{-1}\right) A(-1) = U(-1)$$

Si può prendere come  $L(-1)$  la matrice

$$\begin{aligned}
 &(E_{52}(1) E_{42}(1) E_2\left(\frac{1}{1+9}\right) E_{51}(1-1) E_{41}(-1) E_{31}(-2) E_1\left(\frac{1}{-1}\right))^{-1} = \\
 &= E_1(-1) E_{31}(2) E_{41}(1) E_{51}(0) E_2(10) E_{42}(-1) E_{52}(-1) = \\
 &= \begin{pmatrix} \boxed{-1} & 0 & 0 & 0 & 0 \\ \boxed{0} & \boxed{10} & 0 & 0 & 0 \\ \boxed{2} & \boxed{0} & 1 & 0 & 0 \\ \boxed{1} & \boxed{-1} & 0 & 1 & 0 \\ \boxed{0} & \boxed{-1} & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = L(-1).
 \end{aligned}$$

**N.B.** Nell'Esercizio Tipo 5, se  $\alpha \in \{0, 3i, -3i\}$  non è possibile trovare una forma ridotta di Gauss di  $A(\alpha)$  senza fare scambi di righe, quindi  $A(\alpha)$  **NON** ha una decomposizione  $L(\alpha)U(\alpha)$ .

**ESERCIZIO TIPO 6**

Sia  $A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 2 & 4 \\ 1 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 3 & 6 & 3 \\ 0 & 0 & 1 & 2 \end{pmatrix}$ . Si trovi una decomposizione  $A = P^T LU$ .

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 2 & 4 \\ 1 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 3 & 6 & 3 \\ 0 & 0 & 1 & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{12}} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 2 & 4 \\ 0 & 3 & 6 & 3 \\ 0 & 0 & 1 & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{23}} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 3 & 6 & 3 \\ 0 & 0 & 2 & 4 \\ 0 & 0 & 1 & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_2(\frac{1}{3})}$$

$$\rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 2 & 4 \\ 0 & 0 & 1 & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{43}(-1)E_3(\frac{1}{2})} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = U,$$

$$P = E_{23}E_{12} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix},$$

$$PA = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 0 & 2 & 4 \\ 1 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 3 & 6 & 3 \\ 0 & 0 & 1 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \boxed{1} & 1 & 0 & 1 \\ \boxed{0} & \boxed{3} & 6 & 3 \\ \boxed{0} & \boxed{0} & 2 & 4 \\ \boxed{0} & \boxed{0} & 1 & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_2(\frac{1}{3})}$$

$$\rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & \boxed{2} & 4 \\ 0 & 0 & \boxed{1} & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{43}(-1)E_3(\frac{1}{2})} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = U$$

$$L = \begin{pmatrix} \boxed{1} & 0 & 0 & 0 \\ \boxed{0} & \boxed{3} & 0 & 0 \\ \boxed{0} & \boxed{0} & \boxed{2} & 0 \\ \boxed{0} & \boxed{0} & \boxed{1} & 1 \end{pmatrix}, \quad P^T = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}. \quad PA = LU, \quad A = P^T LU.$$

**N.B.**  $\tilde{P} = E_{12}E_{23} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$  e  $\tilde{P}A$  **NON** ha una decomposizione  $LU$ .

**ESERCIZIO TIPO 7**

$$\text{Siano } \underline{v}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 3 \\ -1 \end{pmatrix}, \underline{v}_2 = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 4 \\ 0 \end{pmatrix}, \underline{v}_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

Si dica se  $\mathcal{S} = \{\underline{v}_1, \underline{v}_2, \underline{v}_3\} \subset \mathbb{R}^4$  è linearmente dipendente o linearmente indipendente.

Siano  $\alpha, \beta, \delta \in \mathbb{R}$  tali che

$$\underline{0} = \alpha \underline{v}_1 + \beta \underline{v}_2 + \delta \underline{v}_3 = \alpha \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 3 \\ -1 \end{pmatrix} + \beta \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 4 \\ 0 \end{pmatrix} + \delta \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha + 2\beta + \delta \\ \beta + \delta \\ 3\alpha + 4\beta + \delta \\ -\alpha + \delta \end{pmatrix}.$$

Allora (1)  $\begin{cases} \alpha + 2\beta + \delta = 0 \\ \beta + \delta = 0 \\ 3\alpha + 4\beta + \delta = 0 \\ -\alpha + \delta \end{cases}$  Facendo una eliminazione di Gauss sulla matrice aumentata del sistema lineare (1) ( $\alpha, \beta, \delta, \gamma$  sono le incognite del sistema) si ottiene

$$\begin{array}{c} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 & | & 0 \\ 0 & 1 & 1 & | & 0 \\ 3 & 4 & 1 & | & 0 \\ -1 & 0 & 1 & | & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{41}(1)E_{31}(-3)} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 & | & 0 \\ 0 & 1 & 1 & | & 0 \\ 0 & -2 & -2 & | & 0 \\ 0 & 2 & 2 & | & 0 \end{pmatrix} \rightarrow \\ \xrightarrow{E_{42}(-2)E_{32}(2)} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 & | & 0 \\ 0 & 1 & 1 & | & 0 \\ 0 & 0 & 0 & | & 0 \\ 0 & 0 & 0 & | & 0 \end{pmatrix} = (U \quad | \quad \underline{0}) \end{array}$$

Dunque (1) è equivalente ad (1')  $\begin{cases} \alpha + 2\beta + \delta = 0 \\ \beta + \delta = 0 \end{cases}$

Scegliendo come parametro la variabile corrispondente all'unica colonna non dominante di  $U$  (la 3<sup>a</sup>), con la sostituzione all'indietro si ottiene  $\begin{cases} \delta = h \\ \beta = -\delta = -h \\ \alpha = -2\beta - \delta = -2(-h) - h = h \end{cases}$

Il sistema (1') ha  $\infty^1$  soluzioni: tutti gli elementi dell'insieme  $\left\{ \begin{pmatrix} h \\ -h \\ h \end{pmatrix} \mid h \in \mathbb{R} \right\}$ .

Prendendo ad esempio  $h = 1$  si ottiene  $\alpha = \delta = 1$  e  $\beta = -1$  e  $\underline{v}_1 - \underline{v}_2 + \underline{v}_3 = \underline{0}$ .

Quindi  $\{\underline{v}_1, \underline{v}_2, \underline{v}_3\}$  è linearmente dipendente.

**ESERCIZIO TIPO 8**

Sia  $\mathcal{S} = \{v_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, v_2 = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix}, v_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, v_4 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}, v_5 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}\}$ .

- (1) Si provi che  $\mathcal{S}$  è un insieme di generatori di  $\mathbb{R}^3$ .
- (2) Si trovi una base di  $\mathbb{R}^3$  contenuta in  $\mathcal{S}$ .

(1) Per provare che  $\mathcal{S}$  è un insieme di generatori di  $\mathbb{R}^3$  occorre provare che per ogni  $\begin{pmatrix} a \\ b \\ c \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^3$  esistono  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4, \alpha_5 \in \mathbb{R}$  tali che

$$\begin{aligned} \begin{pmatrix} a \\ b \\ c \end{pmatrix} &= \alpha_1 v_1 + \alpha_2 v_2 + \alpha_3 v_3 + \alpha_4 v_4 + \alpha_5 v_5 = \\ &= \alpha_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} + \alpha_2 \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix} + \alpha_3 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} + \alpha_4 \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix} + \alpha_5 \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha_1 + 2\alpha_2 + \alpha_3 \\ \alpha_1 + 2\alpha_2 + \alpha_4 \\ \alpha_3 - \alpha_4 + \alpha_5 \end{pmatrix}, \end{aligned}$$

ossia se il sistema lineare

$$(*) \quad \begin{cases} \alpha_1 + 2\alpha_2 + \alpha_3 = a \\ \alpha_1 + 2\alpha_2 + \alpha_4 = b \\ \alpha_3 - \alpha_4 + \alpha_5 = c \end{cases}$$

nelle incognite  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4, \alpha_5$  ha soluzione **qualunque** siano  $a, b, c \in \mathbb{R}$ .

Facendo una eliminazione di Gauss sulla matrice aumentata del sistema si ottiene

$$\begin{aligned} \left( \begin{array}{ccccc|c} 1 & 2 & 1 & 0 & 0 & a \\ 1 & 2 & 0 & 1 & 0 & b \\ 0 & 0 & 1 & -1 & 1 & c \end{array} \right) &\xrightarrow{E_{21}(-1)} \left( \begin{array}{ccccc|c} 1 & 2 & 1 & 0 & 0 & a \\ 0 & 0 & -1 & 1 & 0 & b-a \\ 0 & 0 & 1 & -1 & 1 & c \end{array} \right) \rightarrow \\ &\xrightarrow{E_{32}(-1)E_2(-1)} \left( \begin{array}{ccccc|c} 1 & 2 & 1 & 0 & 0 & a \\ 0 & 0 & 1 & -1 & 0 & a-b \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & c+b-a \end{array} \right) = (U \quad | \quad \underline{d}). \end{aligned}$$

Poichè  $\underline{d}$  è libera qualunque siano  $a, b, c \in \mathbb{R}$ , allora (\*) ha soluzione qualunque siano  $a, b, c \in \mathbb{R}$ , per cui  $\mathcal{S}$  è un insieme di generatori di  $\mathbb{R}^3$ .



(2) Applichiamo il “Lemma della scrematura”.

– Poichè  $\underline{v}_1 \neq \underline{0}$ , allora  $\{\underline{v}_1\}$  è linearmente indipendente (L.I.).

Teniamo  $\underline{v}_1$ .

– Poichè  $\underline{v}_2 = 2\underline{v}_1$ , allora  $\{\underline{v}_1, \underline{v}_2\}$  è linearmente dipendente (L.D.), quindi  $\langle \underline{v}_1, \underline{v}_2 \rangle = \langle \underline{v}_1 \rangle$ .

Buttiamo via  $\underline{v}_2$ .

–  $\{\underline{v}_1, \underline{v}_3\}$  è linearmente indipendente (L.I.):

$$\underline{0} = \alpha \underline{v}_1 + \beta \underline{v}_3 = \alpha \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} + \beta \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha + \beta \\ \alpha \\ \beta \end{pmatrix} \implies \alpha = \beta = 0.$$

Quindi  $\langle \underline{v}_1, \underline{v}_3 \rangle > \langle \underline{v}_1 \rangle$ .

Teniamo  $\underline{v}_3$ .

–  $\{\underline{v}_1, \underline{v}_3, \underline{v}_4\}$  è linearmente dipendente (L.D.):

$$\underline{0} = \alpha \underline{v}_1 + \beta \underline{v}_3 + \delta \underline{v}_4 = \alpha \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} + \beta \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} + \delta \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha + \beta \\ \alpha + \delta \\ \beta - \delta \end{pmatrix} \implies (*) \begin{cases} \alpha + \beta = 0 \\ \alpha + \delta = 0 \\ \beta - \delta = 0 \end{cases}$$

Facendo una eliminazione di Gauss sulla matrice aumentata di (\*) si ottiene:

$$\left( \begin{array}{ccc|c} 1 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & 0 \end{array} \right) \xrightarrow{E_{21}(-1)} \left( \begin{array}{ccc|c} 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & 0 \end{array} \right) \xrightarrow{E_{32}(-1)E_2(-1)} \left( \begin{array}{ccc|c} 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right),$$

per cui (\*) è equivalente a (\*)'  $\begin{cases} \alpha + \beta = 0 \\ \beta - \delta = 0 \end{cases}$  che ha  $\infty^1$  soluzioni, in particolare una soluzione non nulla.

Quindi  $\langle \underline{v}_1, \underline{v}_3, \underline{v}_4 \rangle = \langle \underline{v}_1, \underline{v}_3 \rangle$ .

Buttiamo via  $\underline{v}_4$ .

–  $\{\underline{v}_1, \underline{v}_3, \underline{v}_5\}$  è linearmente indipendente (L.I.):

$$\underline{0} = \alpha \underline{v}_1 + \beta \underline{v}_3 + \delta \underline{v}_5 = \alpha \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} + \beta \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} + \delta \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha + \beta \\ \alpha \\ \beta + \delta \end{pmatrix} \implies \alpha = \beta = \delta = 0.$$

Quindi  $\langle \underline{v}_1, \underline{v}_3, \underline{v}_5 \rangle > \langle \underline{v}_1, \underline{v}_3 \rangle$ .

Dunque  $\mathbb{R}^3 = \langle \mathcal{S} \rangle = \langle \underline{v}_1, \underline{v}_3, \underline{v}_5 \rangle$  e poichè  $\{\underline{v}_1, \underline{v}_3, \underline{v}_5\}$  è linearmente indipendente, allora  $\{\underline{v}_1, \underline{v}_3, \underline{v}_5\}$  è una base di  $\mathbb{R}^3$ .

**ESERCIZIO TIPO 9**

Sia  $A_\alpha = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \alpha & 4 \\ 1 & \alpha + 2 & 2\alpha + 2 & 4 \\ 2 & 0 & \alpha^2 + 2\alpha - 4 & \alpha^2 + 4 \\ 0 & \alpha + 2 & \alpha^2 + \alpha - 2 & \alpha^2 + \alpha - 4 \end{pmatrix}$ , dove  $\alpha \in \mathbb{C}$ .

Per ogni  $\alpha \in \mathbb{C}$  si dica qual è  $rk(A_\alpha)$  e si trovino una base  $\mathcal{B}_\alpha$  di  $C(A_\alpha)$  ed una base  $\mathcal{D}_\alpha$  di  $R(A_\alpha)$ .

$$A_\alpha = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \alpha & 4 \\ 1 & \alpha + 2 & 2\alpha + 2 & 4 \\ 2 & 0 & \alpha^2 + 2\alpha - 4 & \alpha^2 + 4 \\ 0 & \alpha + 2 & \alpha^2 + \alpha - 2 & \alpha^2 + \alpha - 4 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{31}(-2)E_{21}(-1)} \begin{pmatrix} 1 & 0 & \alpha & 4 \\ 0 & \alpha + 2 & \alpha + 2 & 0 \\ 0 & 0 & \alpha^2 - 4 & \alpha^2 - 4 \\ 0 & \alpha + 2 & \alpha^2 + \alpha - 2 & \alpha^2 + \alpha - 4 \end{pmatrix} = B_\alpha$$

**1°CASO**  $\alpha \neq -2$

$$B_\alpha = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \alpha & 4 \\ 0 & \alpha + 2 & \alpha + 2 & 0 \\ 0 & 0 & \alpha^2 - 4 & \alpha^2 - 4 \\ 0 & \alpha + 2 & \alpha^2 + \alpha - 2 & \alpha^2 + \alpha - 4 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{42}(-\alpha-2)E_2(\frac{1}{\alpha+2})} \begin{pmatrix} 1 & 0 & \alpha & 4 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & \alpha^2 - 4 & \alpha^2 - 4 \\ 0 & 0 & \alpha^2 - 4 & \alpha^2 + \alpha - 4 \end{pmatrix} = C_\alpha$$

**1°Sottocaso**  $\alpha \neq -2, 2$

$$C_\alpha = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \alpha & 4 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & \alpha^2 - 4 & \alpha^2 - 4 \\ 0 & 0 & \alpha^2 - 4 & \alpha^2 + \alpha - 4 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{43}(-\alpha^2+4)E_3(\frac{1}{\alpha^2-4})} \begin{pmatrix} 1 & 0 & \alpha & 4 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & \alpha \end{pmatrix} = D_\alpha$$

**1°Sotto - sottocaso**  $\alpha \neq -2, 2, 0$

$$D_\alpha = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \alpha & 4 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & \alpha \end{pmatrix} \xrightarrow{E_4(\frac{1}{\alpha})} \begin{pmatrix} 1 & 0 & \alpha & 4 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = U_\alpha$$

$$rk(A_\alpha) = 4, \quad \mathcal{D}_\alpha = \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \alpha \\ 4 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\}$$

$$\mathcal{B}_\alpha = \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ \alpha + 2 \\ 0 \\ \alpha + 2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} \alpha \\ 2\alpha + 2 \\ \alpha^2 + 2\alpha - 4 \\ \alpha^2 + \alpha - 2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 4 \\ 4 \\ \alpha^2 + 4 \\ \alpha^2 + \alpha - 4 \end{pmatrix} \right\}$$

2° Sotto – sottocaso  $\alpha = 0$

$$D_0 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 4 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = U_0$$

$$rk(A_0) = 3, \quad \mathcal{D}_0 = \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 4 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \right\} \quad \mathcal{B}_0 = \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \\ 0 \\ 2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \\ -4 \\ -2 \end{pmatrix} \right\}$$

2° Sottocaso  $\alpha = 2$

$$C_2 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 & 4 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_3(\frac{1}{2})E_{34}} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 & 4 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = U_2$$

$$rk(A_2) = 3, \quad \mathcal{D}_2 = \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 2 \\ 4 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\} \quad \mathcal{B}_2 = \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 4 \\ 0 \\ 4 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 4 \\ 4 \\ 8 \\ 2 \end{pmatrix} \right\}$$

2° CASO  $\alpha = -2$

$$B_{-2} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & -2 & 4 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -2 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_2(\frac{-1}{2})E_{24}} \begin{pmatrix} 1 & 0 & -2 & 4 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = U_{-2}$$

$$rk(A_{-2}) = 2, \quad \mathcal{D}_{-2} = \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -2 \\ 4 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\} \quad \mathcal{B}_{-2} = \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 4 \\ 4 \\ 8 \\ -2 \end{pmatrix} \right\}$$

**ESERCIZIO TIPO 10**

Sia  $W$  il sottospazio di  $\mathbb{R}^4$  generato da

$$\mathcal{S} = \left\{ \underline{v}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 2 \end{pmatrix}, \underline{v}_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \underline{v}_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ -2 \end{pmatrix}, \underline{v}_4 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \underline{v}_5 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix} \right\}.$$

Si trovi una base  $\mathcal{B}$  di  $W$  con  $\mathcal{B} \subseteq \mathcal{S}$ .

$$\begin{aligned} A = (\underline{v}_1 \quad \underline{v}_2 \quad \underline{v}_3 \quad \underline{v}_4 \quad \underline{v}_5) &= \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -1 \\ 2 & 0 & -2 & 0 & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{41}(-2)} \\ &\rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -1 \\ 0 & -2 & -2 & -2 & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{42}(2)} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & -2 & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{43}(2)} \\ &\rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = U \end{aligned}$$

Una base  $\mathcal{B}$  di  $C(A) = \langle \mathcal{S} \rangle = W$  è l'insieme che ha come elementi le colonne di  $A$  corrispondenti alle colonne dominanti di  $U$ .

Poichè le colonne dominanti di  $U$  sono la 1<sup>a</sup>, la 2<sup>a</sup> e la 4<sup>a</sup>, allora  $\mathcal{B} = \{\underline{v}_1, \underline{v}_2, \underline{v}_4\}$ .

**ESERCIZIO TIPO 11**

Si trovi una base dello spazio nullo  $N(A)$  della matrice  $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 & 0 \\ 2 & 4 & 3 & 1 \end{pmatrix}$ .

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 & 0 \\ 2 & 4 & 3 & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{21}(-2)} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} = U$$

$U$  è una forma ridotta di Gauss per  $A$ . Per il teorema “nullità + rango” si ha

$$(\dim N(A) = \text{numero delle colonne di } A - \text{rk}(A)) = 4 - 2 = 2.$$

Poichè  $N(A) = N(U) = \{\underline{x} \in \mathbb{C}^4 | U\underline{x} = \underline{0}\}$ , allora

$$\underline{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} \in N(A) \iff \begin{cases} x_1 + 2x_2 + x_3 = 0 \\ x_3 + x_4 = 0 \end{cases}$$

Scegliendo come parametri le variabili corrispondenti alle colonne libere di  $U$  (la 2<sup>a</sup> e la 4<sup>a</sup>) con la sostituzione all’indietro si ottiene

$$\begin{cases} x_2 = h \\ x_4 = k \\ x_3 = -x_4 = -k \\ x_1 = -2x_2 - x_3 = -2h - (-k) = -2h + k \end{cases}$$

Quindi

$$N(A) = N(U) = \left\{ \begin{pmatrix} -2h + k \\ h \\ -k \\ k \end{pmatrix} \mid h, k \in \mathbb{C} \right\}$$

e chiamando  $\underline{v}_1$  l’elemento di  $N(A)$  che si ottiene ponendo  $h = 1$  e  $k = 0$ , e  $\underline{v}_2$  l’elemento di  $N(A)$  che si ottiene ponendo  $h = 0$  e  $k = 1$ , si ha che una base di  $N(A)$  è

$$\left\{ \underline{v}_1 = \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \underline{v}_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix} \right\}.$$

**ESERCIZIO TIPO 12**

Si consideri la trasformazione lineare  $f : \mathbb{C}^3 \rightarrow \mathbb{C}^2$  definita da

$$f\left(\begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \end{pmatrix}\right) = \begin{pmatrix} a_0 + a_2 \\ 2a_0 + a_1 \end{pmatrix}.$$

Si determini la matrice  $A$  associata ad  $f$  rispetto alle basi ordinate

$$\mathcal{B} = \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}; \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}; \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix} \right\} \quad \text{e} \quad \mathcal{D} = \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}; \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix} \right\}$$

su dominio e codominio rispettivamente.

La matrice che cerchiamo è

$$A = \left( C_{\mathcal{D}}\left(f\left(\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}\right)\right) \quad C_{\mathcal{D}}\left(f\left(\begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}\right)\right) \quad C_{\mathcal{D}}\left(f\left(\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}\right)\right) \right)$$

Poichè

$$f\left(\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}\right) = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \end{pmatrix}, \quad f\left(\begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}\right) = \begin{pmatrix} 2 \\ 5 \end{pmatrix},$$

$\uparrow$   

$a_0 = 1$
$a_1 = 0$
$a_2 = 1$

$\uparrow$   

$a_0 = 2$
$a_1 = 1$
$a_2 = 0$

$$f\left(\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}\right) = \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \end{pmatrix},$$

$\uparrow$   

$a_0 = 1$
$a_1 = 0$
$a_2 = -1$

allora

$$A = \left( C_{\mathcal{D}}\left(\begin{pmatrix} 2 \\ 2 \end{pmatrix}\right) \quad C_{\mathcal{D}}\left(\begin{pmatrix} 2 \\ 5 \end{pmatrix}\right) \quad C_{\mathcal{D}}\left(\begin{pmatrix} 0 \\ 2 \end{pmatrix}\right) \right)$$

Piuttosto che calcolare separatamente  $C_{\mathcal{D}}\left(\begin{pmatrix} 2 \\ 2 \end{pmatrix}\right)$ ,  $C_{\mathcal{D}}\left(\begin{pmatrix} 2 \\ 5 \end{pmatrix}\right)$  e  $C_{\mathcal{D}}\left(\begin{pmatrix} 0 \\ 2 \end{pmatrix}\right)$ , calcoliamo  $C_{\mathcal{D}}\left(\begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix}\right)$  per un generico vettore  $\begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} \in \mathbb{C}^2$ , e specializziamo la formula ottenuta ai tre diversi vettori  $\begin{pmatrix} 2 \\ 2 \end{pmatrix}$ ,  $\begin{pmatrix} 2 \\ 5 \end{pmatrix}$ ,  $\begin{pmatrix} 0 \\ 2 \end{pmatrix}$ .

Poichè

$$C_{\mathcal{D}}\left(\begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix}\right) = \begin{pmatrix} \alpha \\ \beta \end{pmatrix} \quad | \quad \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} = \alpha \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} + \beta \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix}$$

allora

$$C_{\mathcal{D}}\left(\begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix}\right) = \begin{pmatrix} \alpha \\ \beta \end{pmatrix} \quad | \quad \begin{pmatrix} \alpha + \beta \\ \alpha - \beta \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix}$$

ossia  $\alpha$  e  $\beta$  sono tali che  $\begin{cases} \alpha + \beta = a \\ \alpha - \beta = b \end{cases}$ , per cui  $\begin{cases} \alpha = (a+b)/2 \\ \beta = (a-b)/2 \end{cases}$

Quindi

$$C_{\mathcal{D}}\left(\begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix}\right) = \begin{pmatrix} (a+b)/2 \\ (a-b)/2 \end{pmatrix}$$

Dunque

$$\begin{array}{ccc} C_{\mathcal{D}}\left(\begin{pmatrix} 2 \\ 2 \end{pmatrix}\right) & = & \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \end{pmatrix}, & C_{\mathcal{D}}\left(\begin{pmatrix} 2 \\ 5 \end{pmatrix}\right) & = & \begin{pmatrix} \frac{7}{2} \\ -\frac{3}{2} \end{pmatrix} \\ & \uparrow & & \uparrow & & \\ & \boxed{\begin{matrix} a=2 \\ b=2 \end{matrix}} & & \boxed{\begin{matrix} a=2 \\ b=5 \end{matrix}} & & \\ C_{\mathcal{D}}\left(\begin{pmatrix} 0 \\ 2 \end{pmatrix}\right) & = & \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix} & & & \\ & \uparrow & & & & \\ & \boxed{\begin{matrix} a=0 \\ b=2 \end{matrix}} & & & & \end{array}$$

e quindi

$$A = \begin{pmatrix} 2 & \frac{7}{2} & 1 \\ 0 & -\frac{3}{2} & -1 \end{pmatrix}.$$

**ESERCIZIO TIPO 13**

Sia  $A = \begin{pmatrix} 2 & \frac{7}{2} & 1 \\ 0 & -\frac{3}{2} & -1 \end{pmatrix}$  la matrice associata ad una trasformazione lineare

$f : \mathbb{C}^3 \rightarrow \mathbb{C}^2$  rispetto alle basi ordinate

$$\mathcal{B} = \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}; \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}; \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix} \right\} \quad \text{e} \quad \mathcal{D} = \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}; \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix} \right\}$$

su dominio e codominio rispettivamente. Si determini la matrice  $A'$  associata ad  $f$  rispetto alle basi ordinate

$$\mathcal{B}' = \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}; \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}; \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\} \quad \text{e} \quad \mathcal{D}' = \{ \underline{e}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}; \underline{e}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \}$$

su dominio e codominio rispettivamente.

La matrice che cerchiamo è

$$A' = S^{-1}AP$$

dove  $S$  è la matrice di passaggio da  $\mathcal{D}'$  a  $\mathcal{D}$ , e  $P$  è la matrice di passaggio da  $\mathcal{B}'$  a  $\mathcal{B}$ .

Nell'esercizio precedente abbiamo visto che

$$C_{\mathcal{D}}\left(\begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix}\right) = \begin{pmatrix} (a+b)/2 \\ (a-b)/2 \end{pmatrix}$$

quindi

$$S = (C_{\mathcal{D}}(\underline{e}_1) \quad C_{\mathcal{D}}(\underline{e}_2)) = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \end{pmatrix}$$

e

$$S^{-1} = \frac{1}{\frac{1}{2}(-\frac{1}{2}) - \frac{1}{2}\frac{1}{2}} \begin{pmatrix} -\frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{pmatrix} = (-2) \begin{pmatrix} -\frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix}.$$

Calcoliamo

$$P = \left( C_{\mathcal{B}}\left(\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}\right) \quad C_{\mathcal{B}}\left(\begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}\right) \quad C_{\mathcal{B}}\left(\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}\right) \right).$$

Per farlo, piuttosto che calcolare separatamente  $C_{\mathcal{B}}\left(\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}\right)$ ,  $C_{\mathcal{B}}\left(\begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}\right)$  e  $C_{\mathcal{B}}\left(\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}\right)$ ,

calcoliamo  $C_{\mathcal{B}}\left(\begin{pmatrix} a \\ b \\ c \end{pmatrix}\right)$  per un generico vettore  $\begin{pmatrix} a \\ b \\ c \end{pmatrix} \in \mathbb{C}^3$ , e specializziamo la formula

ottenuta ai tre diversi vettori  $\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$ ,  $\begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ ,  $\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$ . Poichè

$$C_{\mathcal{B}}\left(\begin{pmatrix} a \\ b \\ c \end{pmatrix}\right) = \begin{pmatrix} \alpha \\ \beta \\ \delta \end{pmatrix} \quad | \quad \begin{pmatrix} a \\ b \\ c \end{pmatrix} = \alpha \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} + \beta \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} + \delta \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}$$



allora

$$C_{\mathcal{B}}\left(\begin{pmatrix} a \\ b \\ c \end{pmatrix}\right) = \begin{pmatrix} \alpha \\ \beta \\ \delta \end{pmatrix} \quad | \quad \begin{pmatrix} \alpha + 2\beta + \delta \\ \beta \\ \alpha - \delta \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a \\ b \\ c \end{pmatrix}$$

ossia  $\alpha$ ,  $\beta$  e  $\delta$  sono tali che

$$\begin{cases} \alpha + 2\beta + \delta = a \\ \beta = b \\ \alpha - \delta = c \end{cases} \implies \begin{cases} \alpha + \delta = a - 2b \\ \beta = b \\ \alpha - \delta = c \end{cases} \implies \begin{cases} \alpha = (a - 2b + c)/2 \\ \beta = b \\ \delta = (a - 2b - c)/2 \end{cases}$$

, per cui

$$C_{\mathcal{B}}\left(\begin{pmatrix} a \\ b \\ c \end{pmatrix}\right) = \begin{pmatrix} (a - 2b + c)/2 \\ b \\ (a - 2b - c)/2 \end{pmatrix}$$

Dunque

$$P = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & -1 & \frac{1}{2} \\ 0 & 1 & 0 \\ \frac{1}{2} & -1 & -\frac{1}{2} \end{pmatrix}$$

e quindi

$$\begin{aligned} A' &= S^{-1}AP = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & \frac{7}{2} & 1 \\ 0 & -\frac{3}{2} & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & -1 & \frac{1}{2} \\ 0 & 1 & 0 \\ \frac{1}{2} & -1 & -\frac{1}{2} \end{pmatrix} = \\ &= \begin{pmatrix} 2 & 2 & 0 \\ 2 & 5 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & -1 & \frac{1}{2} \\ 0 & 1 & 0 \\ \frac{1}{2} & -1 & -\frac{1}{2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 2 & 1 & 0 \end{pmatrix}. \end{aligned}$$

**ESERCIZIO TIPO 14**

Si verifichi che  $\phi : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$  definita da  $\phi\left(\begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \end{pmatrix}\right) = |a_0 + a_1| + |a_0 - a_1|$  è una norma.

**1**  $\phi(\underline{0}) = \phi\left(\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}\right) = |0 + 0| + |0 - 0| = 0.$

Sia  $\underline{v} = \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \end{pmatrix}$ . Poichè  $\phi(\underline{v}) \geq 0$ , per provare che

$$\underline{v} \neq \underline{0} \implies \phi(\underline{v}) > 0$$

basta provare che

$$\underline{v} \neq \underline{0} \implies \phi(\underline{v}) \neq 0,$$

ossia basta provare che

$$\phi(\underline{v}) = 0 \implies \underline{v} = \underline{0}.$$

Ora:

$$\left. \begin{matrix} \phi(\underline{v}) = 0 \\ \underline{v} = \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \end{pmatrix} \end{matrix} \right\} \implies \begin{cases} |a_0 + a_1| = 0 \\ |a_0 - a_1| = 0 \end{cases} \implies \begin{cases} a_0 + a_1 = 0 \\ a_0 - a_1 = 0 \end{cases} \implies a_0 = a_1 = 0 \implies \underline{v} = \underline{0}.$$

**2**

$$\begin{aligned} \phi(\alpha \underline{v}) &= \phi\left(\alpha \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \end{pmatrix}\right) = \phi\left(\begin{pmatrix} \alpha a_0 \\ \alpha a_1 \end{pmatrix}\right) = |\alpha a_0 + \alpha a_1| + |\alpha a_0 - \alpha a_1| = \\ &= |\alpha| |a_0 + a_1| + |\alpha| |a_0 - a_1| = |\alpha| (|a_0 + a_1| + |a_0 - a_1|) = |\alpha| \phi(\underline{v}). \end{aligned}$$

**3** Siano  $\underline{v} = \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \end{pmatrix}$  e  $\underline{w} = \begin{pmatrix} b_0 \\ b_1 \end{pmatrix}$ .

$$\begin{aligned} \phi(\underline{v} + \underline{w}) &= \phi\left(\begin{pmatrix} a_0 + b_0 \\ a_1 + b_1 \end{pmatrix}\right) = |(a_0 + b_0) + (a_1 + b_1)| + |(a_0 + b_0) - (a_1 + b_1)| = \\ &= |(a_0 + a_1) + (b_0 + b_1)| + |(a_0 - a_1) + (b_0 - b_1)| \leq \\ &\leq |a_0 + a_1| + |b_0 + b_1| + |a_0 - a_1| + |b_0 - b_1| = \phi(\underline{v}) + \phi(\underline{w}). \end{aligned}$$

**ESERCIZIO TIPO 15**

Si verifichi che  $(\cdot, \cdot) : \mathbb{C}^2 \times \mathbb{C}^2 \rightarrow \mathbb{C}$  definita da

$$\left( \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} \right) = \bar{x}_1 y_1 + 2\bar{x}_2 y_2$$

è un prodotto scalare.

1 Siano  $\underline{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}$  e  $\underline{y} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix}$ .

$$\overline{(\underline{y}, \underline{x})} \stackrel{?}{=} (\underline{x}, \underline{y})$$

$$\overline{(\underline{y}, \underline{x})} = \overline{\bar{y}_1 x_1 + 2\bar{y}_2 x_2} = y_1 \bar{x}_1 + 2y_2 \bar{x}_2 = (\underline{x}, \underline{y}).$$

2 Siano  $\underline{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}$ ,  $\underline{y} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix}$ ,  $\underline{z} = \begin{pmatrix} z_1 \\ z_2 \end{pmatrix}$ ,  $\underline{w} = \begin{pmatrix} w_1 \\ w_2 \end{pmatrix}$  e  $\alpha, \beta \in \mathbb{C}$ .

- $(\alpha \underline{x} + \beta \underline{z}, \underline{y}) \stackrel{?}{=} \alpha (\underline{x}, \underline{y}) + \beta (\underline{z}, \underline{y})$
- $(\underline{x}, \alpha \underline{y} + \beta \underline{w}) \stackrel{?}{=} \alpha (\underline{x}, \underline{y}) + \beta (\underline{x}, \underline{w})$

- $(\alpha \underline{x} + \beta \underline{z}, \underline{y}) = \overline{(\alpha x_1 + \beta z_1) y_1 + 2(\alpha x_2 + \beta z_2) y_2} =$   
 $= \overline{(\alpha x_1 + \beta z_1)} y_1 + 2 \overline{(\alpha x_2 + \beta z_2)} y_2 =$   
 $= (\bar{\alpha} \bar{x}_1 + \bar{\beta} \bar{z}_1) y_1 + 2(\bar{\alpha} \bar{x}_2 + \bar{\beta} \bar{z}_2) y_2 =$   
 $= \bar{\alpha} (\bar{x}_1 y_1 + 2\bar{x}_2 y_2) + \bar{\beta} (\bar{z}_1 y_1 + 2\bar{z}_2 y_2) =$   
 $= \bar{\alpha} (\underline{x}, \underline{y}) + \bar{\beta} (\underline{z}, \underline{y}).$

- $(\underline{x}, \alpha \underline{y} + \beta \underline{w}) = \bar{x}_1 (\alpha y_1 + \beta w_1) + 2\bar{x}_2 (\alpha y_2 + \beta w_2) =$   
 $= \alpha \bar{x}_1 y_1 + \beta \bar{x}_1 w_1 + 2\alpha \bar{x}_2 y_2 + 2\beta \bar{x}_2 w_2 =$   
 $= \alpha (\bar{x}_1 y_1 + 2\bar{x}_2 y_2) + \beta (\bar{x}_1 w_1 + 2\bar{x}_2 w_2) =$   
 $= \alpha (\underline{x}, \underline{y}) + \beta (\underline{x}, \underline{w}).$

3

- $(\underline{0}, \underline{0}) \stackrel{?}{=} 0$

- $\underline{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} \neq \underline{0} \stackrel{?}{\implies} (\underline{x}, \underline{x}) \in \mathbb{R}_{>0}^+$

- $(\underline{0}, \underline{0}) = 0 + 2 \times 0 = 0$

- $(\underline{x}, \underline{x}) = \bar{x}_1 x_1 + 2\bar{x}_2 x_2 = |x_1|^2 + 2|x_2|^2$

Essendo  $\underline{x} \neq \underline{0}$ , si ha che  $x_1 \neq 0$  oppure  $x_2 \neq 0$ , per cui  $|x_1|^2 \in \mathbb{R}_{>0}^+$  oppure  $|x_2|^2 \in \mathbb{R}_{>0}^+$ .  
 Quindi

$$|x_1|^2 + 2|x_2|^2 \in \mathbb{R}_{>0}^+.$$

**ESERCIZIO TIPO 16**

Siano  $\underline{z} = \begin{pmatrix} 5 \\ 4 \end{pmatrix}$  ed  $S = \{\underline{x} \in \mathbb{R}^2 \mid \|\underline{x} - \underline{z}\|_\infty \leq 1\}$ . Si provi che esistono  $\underline{x}_0, \underline{x}_1 \in S$  tali che

$$\|\underline{x}_0\|_2 \leq \|\underline{x}\|_2 \leq \|\underline{x}_1\|_2 \quad \text{per ogni } \underline{x} \in S,$$

e si calcolino  $\|\underline{x}_0\|_2$  e  $\|\underline{x}_1\|_2$ .

$$\begin{aligned} S &= \left\{ \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2 \mid \max\{|x_1 - 5|, |x_2 - 4|\} \leq 1 \right\} = \\ &= \left\{ \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2 \mid -1 \leq x_1 - 5 \leq 1 \quad \text{e} \quad -1 \leq x_2 - 4 \leq 1 \right\} = \\ &= \left\{ \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2 \mid 4 \leq x_1 \leq 6 \quad \text{e} \quad 3 \leq x_2 \leq 5 \right\} \end{aligned}$$

Quindi se  $\underline{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} \in S$  allora  $\|\underline{x}\|_2 = \sqrt{|x_1|^2 + |x_2|^2} \geq \sqrt{4^2 + 3^2} = 5$ , e poichè  $\begin{pmatrix} 4 \\ 3 \end{pmatrix} \in S$  e  $\|\begin{pmatrix} 4 \\ 3 \end{pmatrix}\|_2 = 5$ , allora  $\underline{x}_0 = \begin{pmatrix} 4 \\ 3 \end{pmatrix}$  (e  $\|\underline{x}_0\|_2 = 5$ ).

Inoltre se  $\underline{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} \in S$  allora  $\|\underline{x}\|_2 = \sqrt{|x_1|^2 + |x_2|^2} \leq \sqrt{6^2 + 5^2} = \sqrt{61}$ , e poichè  $\begin{pmatrix} 6 \\ 5 \end{pmatrix} \in S$  e  $\|\begin{pmatrix} 6 \\ 5 \end{pmatrix}\|_2 = \sqrt{61}$ , allora  $\underline{x}_1 = \begin{pmatrix} 6 \\ 5 \end{pmatrix}$  (e  $\|\underline{x}_1\|_2 = \sqrt{61}$ ).

**ESERCIZIO TIPO 17**

Si trovi una base ortonormale di

$$V = \left\langle \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ i \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} i \\ 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ i \end{pmatrix} \right\rangle \subseteq \mathbb{C}^4.$$

**1** Troviamo una base  $\mathcal{B}_1$  di  $V$ .

Poniamo

$$\underline{w}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ i \\ 0 \end{pmatrix}, \quad \underline{w}_2 = \begin{pmatrix} i \\ 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}, \quad \underline{w}_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad \underline{w}_4 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ i \end{pmatrix}$$

e costruiamo la matrice  $A = (\underline{w}_1 \quad \underline{w}_2 \quad \underline{w}_3 \quad \underline{w}_4)$ , ossia una matrice tale che  $C(A) = V$ .

$$\begin{aligned} A &= \begin{pmatrix} 1 & i & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & 0 \\ i & 0 & -1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 & i \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{31}(-i)} \begin{pmatrix} 1 & i & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 & i \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{42}(1)E_{32}(-1)} \begin{pmatrix} 1 & i & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & i \end{pmatrix} \rightarrow \\ &\xrightarrow{E_{34}} \begin{pmatrix} 1 & i & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & i \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_3(-i)} \begin{pmatrix} 1 & i & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = U \end{aligned}$$

Dunque  $\mathcal{B}_1 = \{\underline{w}_1, \underline{w}_2, \underline{w}_4\}$  è una base di  $C(A) = V$ .

**2** Troviamo una base ortogonale  $\mathcal{B}_2$  di  $V$ : poniamo  $\underline{v}_1 = \underline{w}_1, \underline{v}_2 = \underline{w}_2$  e  $\underline{v}_3 = \underline{w}_4$ , e applichiamo l'algoritmo di Gram-Schmidt a  $\{\underline{v}_1, \underline{v}_2, \underline{v}_3\}$ .

$$\underline{u}_1 = \underline{v}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ i \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\underline{u}_2 = \underline{v}_2 - \alpha_{12}\underline{u}_1,$$

$$\underline{u}_1 \neq \underline{0} \implies \alpha_{12} = \frac{(\underline{u}_1, \underline{v}_2)}{(\underline{u}_1, \underline{u}_1)}$$

$$(\underline{u}_1, \underline{v}_2) = \underline{u}_1^H \underline{v}_2 = (1 \ 0 \ -i \ 0) \begin{pmatrix} i \\ 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix} = i$$

$$(\underline{u}_1, \underline{u}_1) = \underline{u}_1^H \underline{u}_1 = (1 \ 0 \ -i \ 0) \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ i \\ 0 \end{pmatrix} = 2$$

$$\implies \alpha_{12} = i/2$$

$$\underline{u}_2 = \underline{v}_2 - \alpha_{12}\underline{u}_1 =$$

$$= \underline{v}_2 - \frac{i}{2}\underline{u}_1 =$$

$$= \begin{pmatrix} i \\ 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix} - \frac{i}{2} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ i \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{i}{2} \\ 1 \\ \frac{1}{2} \\ -1 \end{pmatrix}$$

$$\underline{u}_3 = \underline{v}_3 - \alpha_{13}\underline{u}_1 - \alpha_{23}\underline{u}_2,$$

$$\underline{u}_1 \neq \underline{0} \implies \alpha_{13} = \frac{(\underline{u}_1, \underline{v}_3)}{(\underline{u}_1, \underline{u}_1)}$$

$$(\underline{u}_1, \underline{v}_3) = \underline{u}_1^H \underline{v}_3 = (1 \ 0 \ -i \ 0) \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ i \end{pmatrix} = 0$$

$$\implies \alpha_{13} = 0$$

$$\underline{u}_2 \neq \underline{0} \implies \alpha_{23} = \frac{(\underline{u}_2, \underline{v}_3)}{(\underline{u}_2, \underline{u}_2)}$$

$$(\underline{u}_2, \underline{v}_3) = \underline{u}_2^H \underline{v}_3 = \left(-\frac{i}{2} \ 1 \ \frac{1}{2} \ -1\right) \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ i \end{pmatrix} = -i$$

$$(\underline{u}_2, \underline{u}_2) = \underline{u}_2^H \underline{u}_2 = \left(-\frac{i}{2} \ 1 \ \frac{1}{2} \ -1\right) \begin{pmatrix} \frac{i}{2} \\ 1 \\ \frac{1}{2} \\ -1 \end{pmatrix} = \frac{5}{2}$$

$$\implies \alpha_{23} = -\frac{2}{5}i$$

$$\underline{u}_3 = \underline{v}_3 - \alpha_{13}\underline{u}_1 - \alpha_{23}\underline{u}_2 =$$

$$= \underline{v}_3 + \frac{2i}{5}\underline{u}_2 =$$

$$= \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ i \end{pmatrix} + \frac{2i}{5} \begin{pmatrix} \frac{i}{2} \\ 1 \\ \frac{1}{2} \\ -1 \end{pmatrix} = \frac{1}{5} \begin{pmatrix} -1 \\ 2i \\ i \\ 3i \end{pmatrix}$$

$\mathcal{B}_2 = \{\underline{u}_1, \underline{u}_2, \underline{u}_3\}$ , dove

$$\underline{u}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ i \\ 0 \end{pmatrix}, \quad \underline{u}_2 = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} i \\ 2 \\ 1 \\ -2 \end{pmatrix}, \quad \underline{u}_3 = \frac{1}{5} \begin{pmatrix} -1 \\ 2i \\ i \\ 3i \end{pmatrix},$$

è una base ortogonale di  $V$ .

**3** Troviamo una base ortonormale  $\mathcal{B}$  di  $V$ , normalizzando gli elementi di  $\mathcal{B}_2$ .

$$\|\underline{u}_1\|_2 = \sqrt{(\underline{u}_1, \underline{u}_1)} = \sqrt{2}$$

$$\|\underline{u}_2\|_2 = \sqrt{(\underline{u}_2, \underline{u}_2)} = \sqrt{5/2}$$

$$\|\underline{u}_3\|_2 = \sqrt{(\underline{u}_3, \underline{u}_3)} = \sqrt{\underline{u}_3^H \underline{u}_3} = \sqrt{\frac{1}{5} \begin{pmatrix} -1 & -2i & -i & -3i \end{pmatrix} \frac{1}{5} \begin{pmatrix} -1 \\ 2i \\ i \\ 3i \end{pmatrix}} = \frac{\sqrt{15}}{5}$$

$\mathcal{B} = \left\{ \frac{\underline{u}_1}{\|\underline{u}_1\|_2}, \frac{\underline{u}_2}{\|\underline{u}_2\|_2}, \frac{\underline{u}_3}{\|\underline{u}_3\|_2} \right\}$ , dove

$$\frac{\underline{u}_1}{\|\underline{u}_1\|_2} = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ i \\ 0 \end{pmatrix}, \quad \frac{\underline{u}_2}{\|\underline{u}_2\|_2} = \frac{1}{\sqrt{10}} \begin{pmatrix} i \\ 2 \\ 1 \\ -2 \end{pmatrix}, \quad \frac{\underline{u}_3}{\|\underline{u}_3\|_2} = \frac{1}{\sqrt{15}} \begin{pmatrix} -1 \\ 2i \\ i \\ 3i \end{pmatrix},$$

è una base ortonormale di  $V$ .



**ESERCIZIO TIPO 18**

Si calcolino la matrice di proiezione su  $V = \langle \begin{pmatrix} 1 \\ i \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \rangle \leq \mathbb{C}^3$  e la proiezione ortogonale di  $\underline{v} = \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \\ 7 \end{pmatrix}$  su  $V$ .

**1** Troviamo una base ortonormale di  $V$ .

Siano  $\underline{v}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ i \\ 0 \end{pmatrix}$  e  $\underline{v}_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ . Allora  $V = \langle \underline{v}_1, \underline{v}_2 \rangle$ . Poichè

$$A = (\underline{v}_1 \quad \underline{v}_2) = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ i & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{21}(-i)} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1-i \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_2(\frac{1}{2}+\frac{i}{2})} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = U,$$

allora  $\dim(V) = \dim(C(A)) = rk(A) = 2$ , quindi  $\{\underline{v}_1, \underline{v}_2\}$  è una base di  $V$ .

Applichiamo l'algoritmo di Gram-Schmidt a  $\{\underline{v}_1, \underline{v}_2\}$  per trovare una base ortogonale di  $V$ .

$$\underline{u}_1 = \underline{v}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ i \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\underline{u}_2 = \underline{v}_2 - \alpha_{12}\underline{u}_1,$$

$$\underline{u}_1 \neq \underline{0} \implies \alpha_{12} = \frac{(\underline{u}_1, \underline{v}_2)}{(\underline{u}_1, \underline{u}_1)}$$

$$(\underline{u}_1, \underline{v}_2) = \underline{u}_1^H \underline{v}_2 = (1 \quad -i \quad 0) \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} = 1 - i$$

$$(\underline{u}_1, \underline{u}_1) = \underline{u}_1^H \underline{u}_1 = (1 \quad -i \quad 0) \begin{pmatrix} 1 \\ i \\ 0 \end{pmatrix} = 2$$

$$\implies \alpha_{12} = \frac{1-i}{2}$$

$$\begin{aligned} \underline{u}_2 &= \underline{v}_2 - \alpha_{12}\underline{u}_1 = \\ &= \underline{v}_2 - \frac{1-i}{2}\underline{u}_1 = \end{aligned}$$

$$= \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} - \frac{1-i}{2} \begin{pmatrix} 1 \\ i \\ 0 \end{pmatrix} = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1+i \\ 1-i \\ 0 \end{pmatrix}$$

$\{\underline{u}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ i \\ 0 \end{pmatrix}, \underline{u}_2 = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1+i \\ 1-i \\ 0 \end{pmatrix}\}$  è una base ortogonale di  $V$ .

$$\|\underline{u}_1\|_2 = \sqrt{(\underline{u}_1, \underline{u}_1)} = \sqrt{2}$$

$$\|\underline{u}_2\|_2 = \sqrt{(\underline{u}_2, \underline{u}_2)} = \sqrt{\underline{u}_2^H \underline{u}_2} = \sqrt{\frac{1}{4} \begin{pmatrix} 1-i & 1+i & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1+i \\ 1-i \\ 0 \end{pmatrix}} = \frac{1}{2} \sqrt{4} = 1$$

$\left\{ \frac{\underline{u}_1}{\|\underline{u}_1\|_2} = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 \\ i \\ 0 \end{pmatrix}, \frac{\underline{u}_2}{\|\underline{u}_2\|_2} = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1+i \\ 1-i \\ 0 \end{pmatrix} \right\}$  è una base ortonormale di  $V$ .

**2** Calcoliamo una matrice  $Q$  che abbia come colonne gli elementi della base ortonormale di  $V$  trovata al punto 1.

$$Q = \left( \frac{\underline{u}_1}{\|\underline{u}_1\|_2} \quad \frac{\underline{u}_2}{\|\underline{u}_2\|_2} \right) = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1+i}{2} \\ \frac{i}{\sqrt{2}} & \frac{1-i}{2} \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} \sqrt{2} & 1+i \\ i\sqrt{2} & 1-i \\ 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

**3**  $P = QQ^H$ , dove  $Q$  è la matrice trovata al punto 2, è la matrice di proiezione di  $\mathbb{C}^3$  su  $V$ . Dunque

$$P = QQ^H = \frac{1}{4} \begin{pmatrix} \sqrt{2} & 1+i \\ i\sqrt{2} & 1-i \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \sqrt{2} & -i\sqrt{2} & 0 \\ 1-i & 1+i & 0 \end{pmatrix} = \frac{1}{4} \begin{pmatrix} 4 & 0 & 0 \\ 0 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

**4** La proiezione ortogonale di  $\underline{v} = \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \\ 7 \end{pmatrix}$  su  $V$  è  $P\underline{v}$ , dove  $P$  è la matrice di proiezione di  $\mathbb{C}^3$  su  $V$  (trovata al punto 3). Dunque la proiezione ortogonale di  $\underline{v}$  su  $V$  è

$$P\underline{v} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \\ 7 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \\ 0 \end{pmatrix}.$$

**ESERCIZIO TIPO 19**

Si trovino una decomposizione  $Q_0R_0$ -non-normalizzata ed una decomposizione  $QR$ -normalizzata per la matrice

$$A = \begin{pmatrix} 1 & -5 & 3 & -3 \\ 0 & 0 & 1 & -5 \\ -1 & 5 & -1 & -1 \end{pmatrix}.$$

1 Poniamo

$$\underline{v}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}, \quad \underline{v}_2 = \begin{pmatrix} -5 \\ 0 \\ 5 \end{pmatrix}, \quad \underline{v}_3 = \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}, \quad \underline{v}_4 = \begin{pmatrix} -3 \\ -5 \\ -1 \end{pmatrix}$$

e applichiamo l'algoritmo di Gram-Schmidt a  $\{\underline{v}_1, \underline{v}_2, \underline{v}_3, \underline{v}_4\}$ .

Otterremo 4 vettori,  $\underline{u}_1, \underline{u}_2, \underline{u}_3, \underline{u}_4$ . Per sapere se alcuni degli  $\underline{u}_i$  saranno nulli, e in tal caso quali, troviamo innanzitutto una forma ridotta di Gauss  $U$  di  $A$ : le eventuali colonne libere di  $U$  corrisponderanno agli  $\underline{u}_i$  nulli.

$$\begin{aligned} A &= \begin{pmatrix} 1 & -5 & 3 & -3 \\ 0 & 0 & 1 & -5 \\ -1 & 5 & -1 & -1 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{31}(1)} \begin{pmatrix} 1 & -5 & 3 & -3 \\ 0 & 0 & 1 & -5 \\ 0 & 0 & 2 & -4 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{32}(-2)} \\ &\rightarrow \begin{pmatrix} 1 & -5 & 3 & -3 \\ 0 & 0 & 1 & -5 \\ 0 & 0 & 0 & 6 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_3(\frac{1}{6})} \begin{pmatrix} 1 & -5 & 3 & -3 \\ 0 & 0 & 1 & -5 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = U \end{aligned}$$

Poichè  $U$  ha come unica colonna libera la  $2^a$ , allora applicando l'algoritmo di Gram-Schmidt a  $\{\underline{v}_1, \underline{v}_2, \underline{v}_3, \underline{v}_4\}$  otterremo  $\underline{u}_2 = \underline{0}$ .

$$\underline{u}_1 = \underline{v}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}$$

$$\underline{u}_2 = \underline{v}_2 - \alpha_{12}\underline{u}_1,$$

$$\underline{u}_1 \neq \underline{0} \implies \alpha_{12} = \frac{(\underline{u}_1, \underline{v}_2)}{(\underline{u}_1, \underline{u}_1)}$$

$$(\underline{u}_1, \underline{v}_2) = \underline{u}_1^H \underline{v}_2 = (1 \ 0 \ -1) \begin{pmatrix} -5 \\ 0 \\ 5 \end{pmatrix} = -10$$

$$(\underline{u}_1, \underline{u}_1) = \underline{u}_1^H \underline{u}_1 = (1 \ 0 \ -1) \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix} = 2$$

$$\implies \alpha_{12} = -10/2 = -5$$

$$\underline{u}_2 = \underline{v}_2 - \alpha_{12}\underline{u}_1 =$$

$$= \underline{v}_2 + 5\underline{u}_1 =$$

$$= \begin{pmatrix} -5 \\ 0 \\ 5 \end{pmatrix} + 5 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix} = \underline{0} = \underline{u}_2$$

$$\underline{u}_3 = \underline{v}_3 - \alpha_{13}\underline{u}_1 - \alpha_{23}\underline{u}_2,$$

$$\underline{u}_1 \neq \underline{0} \implies \alpha_{13} = \frac{(\underline{u}_1, \underline{v}_3)}{(\underline{u}_1, \underline{u}_1)}$$

$$(\underline{u}_1, \underline{v}_3) = \underline{u}_1^H \underline{v}_3 = (1 \ 0 \ -1) \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix} = 4$$

$$\implies \alpha_{13} = 4/2 = 2$$

$$\underline{u}_2 = \underline{0} \implies \alpha_{23} = 0$$

$$\underline{u}_3 = \underline{v}_3 - \alpha_{13}\underline{u}_1 - \alpha_{23}\underline{u}_2 =$$

$$= \underline{v}_3 - 2\underline{u}_1 =$$

$$= \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix} - 2 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \underline{u}_3$$

$$\underline{u}_4 = \underline{v}_4 - \alpha_{14}\underline{u}_1 - \alpha_{24}\underline{u}_2 - \alpha_{34}\underline{u}_3,$$

$$\underline{u}_1 \neq \underline{0} \implies \alpha_{14} = \frac{(\underline{u}_1, \underline{v}_4)}{(\underline{u}_1, \underline{u}_1)}$$

$$(\underline{u}_1, \underline{v}_4) = \underline{u}_1^H \underline{v}_4 = (1 \ 0 \ -1) \begin{pmatrix} -3 \\ -5 \\ -1 \end{pmatrix} = -2$$

$$\implies \boxed{\alpha_{14} = -2/2 = -1}$$

$$\underline{u}_2 = \underline{0} \implies \boxed{\alpha_{24} = 0}$$

$$\underline{u}_3 \neq \underline{0} \implies \alpha_{34} = \frac{(\underline{u}_3, \underline{v}_4)}{(\underline{u}_3, \underline{u}_3)}$$

$$(\underline{u}_3, \underline{v}_4) = \underline{u}_3^H \underline{v}_4 = (1 \ 1 \ 1) \begin{pmatrix} -3 \\ -5 \\ -1 \end{pmatrix} = -9$$

$$(\underline{u}_3, \underline{u}_3) = \underline{u}_3^H \underline{u}_3 = (1 \ 1 \ 1) \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} = 3$$

$$\implies \boxed{\alpha_{34} = -9/3 = -3}$$

$$\underline{u}_4 = \underline{v}_4 - \alpha_{14}\underline{u}_1 - \alpha_{24}\underline{u}_2 - \alpha_{34}\underline{u}_3 =$$

$$= \underline{v}_4 + \underline{u}_1 + 3\underline{u}_3 =$$

$$= \begin{pmatrix} -3 \\ -5 \\ -1 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix} + 3 \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \boxed{\begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 1 \end{pmatrix} = \underline{u}_4}$$

**2** Poniamo

$$Q_0 = (\underline{u}_1 \ \underline{u}_2 \ \underline{u}_3 \ \underline{u}_4) = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & -2 \\ -1 & 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

$$R_0 = \begin{pmatrix} 1 & \alpha_{12} & \alpha_{13} & \alpha_{14} \\ 0 & 1 & \alpha_{23} & \alpha_{24} \\ 0 & 0 & 1 & \alpha_{34} \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & -5 & 2 & -1 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & -3 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

$A = Q_0 R_0$  è una decomposizione  $Q_0 R_0$ -non-normalizzata per  $A$ .

**3** Sia  $Q_1$  la matrice che si ottiene dalla matrice  $Q_0$ , ottenuta al punto (2), togliendo tutte le (eventuali) colonne nulle di  $Q_0$ . In questo caso  $Q_0$  ha un'unica colonna nulla, la 2<sup>a</sup>, quindi

$$Q_1 = (\underline{u}_1 \ \underline{u}_3 \ \underline{u}_4) = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & -2 \\ -1 & 1 & 1 \end{pmatrix}.$$

Sia  $R_1$  la matrice che si ottiene dalla matrice  $R_0$ , ottenuta al punto (2), togliendo le righe di  $R_0$  che corrispondono alle colonne che sono state tolte da  $Q_0$  per ottenere  $Q_1$ .

In questo caso, poichè per ottenere  $Q_1$  è stata tolta da  $Q_0$  la 2<sup>a</sup> colonna, allora per ottenere  $R_1$  si toglie da  $R_0$  la 2<sup>a</sup> riga. Dunque

$$R_1 = \begin{pmatrix} 1 & -5 & 2 & -1 \\ 0 & 0 & 1 & -3 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

4 Costruiamo la matrice diagonale  $D$  che ha sulla diagonale la norma euclidea delle colonne di  $Q_1$  (ossia delle colonne non nulle di  $Q_0$ ), e calcoliamo  $D^{-1}$ .

Poichè

$$\|\underline{u}_1\|_2 = \sqrt{(\underline{u}_1, \underline{u}_1)} = \sqrt{2},$$

$$\|\underline{u}_3\|_2 = \sqrt{(\underline{u}_3, \underline{u}_3)} = \sqrt{3},$$

$$\|\underline{u}_4\|_2 = \sqrt{(\underline{u}_4, \underline{u}_4)} = \sqrt{\underline{u}_4^H \underline{u}_4} = \sqrt{\begin{pmatrix} 1 & -2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 1 \end{pmatrix}} = \sqrt{6},$$

allora

$$D = \begin{pmatrix} \|\underline{u}_1\|_2 & 0 & 0 \\ 0 & \|\underline{u}_3\|_2 & 0 \\ 0 & 0 & \|\underline{u}_4\|_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sqrt{2} & 0 & 0 \\ 0 & \sqrt{3} & 0 \\ 0 & 0 & \sqrt{6} \end{pmatrix}.$$

Quindi

$$D^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & 0 & 0 \\ 0 & \frac{1}{\sqrt{3}} & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{\sqrt{6}} \end{pmatrix}.$$

5 Poniamo

$$Q = Q_1 D^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & -2 \\ -1 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & 0 & 0 \\ 0 & \frac{1}{\sqrt{3}} & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{\sqrt{6}} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{6}} \\ 0 & \frac{1}{\sqrt{3}} & -2\frac{1}{\sqrt{6}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{6}} \end{pmatrix}.$$

$$R = DR_1 = \begin{pmatrix} \sqrt{2} & 0 & 0 \\ 0 & \sqrt{3} & 0 \\ 0 & 0 & \sqrt{6} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -5 & 2 & -1 \\ 0 & 0 & 1 & -3 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sqrt{2} & -5\sqrt{2} & 2\sqrt{2} & -\sqrt{2} \\ 0 & 0 & \sqrt{3} & -3\sqrt{3} \\ 0 & 0 & 0 & \sqrt{6} \end{pmatrix}.$$

Allora  $A = QR$  è una decomposizione  $QR$ -normalizzata di  $A$ .

**ESERCIZIO TIPO 20**

Si calcoli il determinante della matrice  $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 0 \\ 1 & i & 0 \end{pmatrix}$ .

**1<sup>o</sup> modo** Si può il determinante di  $A$  sviluppandolo rispetto alla 1<sup>a</sup> riga di  $A$ , oppure rispetto alla 2<sup>a</sup> riga di  $A$ , oppure rispetto alla 3<sup>a</sup> riga di  $A$ ; si può però calcolarlo anche sviluppandolo rispetto alla 1<sup>a</sup> colonna di  $A$ , oppure rispetto alla 2<sup>a</sup> colonna di  $A$ , od infine rispetto alla 3<sup>a</sup> colonna di  $A$ . Qualunque scelta si faccia tra queste sei, si ottiene lo stesso risultato.

(1) Scegliendo di svilupparlo rispetto alla 3<sup>a</sup> colonna (in questo caso è la scelta più conveniente, poichè la 3<sup>a</sup> colonna di  $A$  ha molti zeri) si ha:

$$\text{Det}(A) = (-1)^{1+3} \times 1 \times \text{Det} \begin{pmatrix} 2 & 4 \\ 1 & i \end{pmatrix} = 2i - 4.$$

(2) Scegliendo di svilupparlo, ad esempio, rispetto alla 2<sup>a</sup> riga si ha:

$$\begin{aligned} \text{Det}(A) &= (-1)^{2+1} \times 2 \times \text{Det} \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ i & 0 \end{pmatrix} + (-1)^{2+2} \times 4 \times \text{Det} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} = \\ &= -2 \times (-i) + 4 \times (-1) = 2i - 4. \end{aligned}$$

**2<sup>o</sup> modo** Si può il determinante di  $A$  facendo un'eliminazione di Gauss su  $A$ .

$$\begin{aligned} A &= \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 0 \\ 1 & i & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{31}(-1)E_{21}(-2)} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & -2 \\ 0 & i-2 & -1 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{23}} \\ &\rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & i-2 & -1 \\ 0 & 0 & -2 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_3(-\frac{1}{2})E_2(\frac{1}{i-2})} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & -1/(i-2) \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = U \end{aligned}$$

Quindi  $U = FA$  dove  $F = E_3(-\frac{1}{2})E_2(\frac{1}{i-2})E_{23}E_{31}(-1)E_{21}(-2)$ .

Poichè  $A = F^{-1}U$ , allora

$$\begin{aligned} \text{Det}(A) &= \text{Det}(F^{-1}U) = (\text{Det}F^{-1})(\text{Det}U) = (\text{Det}F)^{-1} = \\ &= ((\text{Det}E_3(-\frac{1}{2})) \times (\text{Det}E_2(\frac{1}{i-2})) \times (\text{Det}E_{23}) \times (\text{Det}E_{31}(-1)) \times (\text{Det}E_{21}(-2)))^{-1} = \\ &= ((\text{Det}E_3(-\frac{1}{2})) \times (\text{Det}E_2(\frac{1}{i-2})) \times (\text{Det}E_{23}) \times 1 \times 1)^{-1} = \\ &= (-\frac{1}{2} \times \frac{1}{i-2} \times (-1))^{-1} = 2(i-2) = 2i - 4. \end{aligned}$$

**ESERCIZIO TIPO 21 (dal 4° appello 1995/96, prof. Salce)**

Sia  $a \in \mathbb{C} \setminus \{0\}$ . Per ogni  $n \in \mathbb{N}$ ,  $n \geq 1$ , sia  $A_n = [a_{ij}]$  la matrice  $n \times n$  definita da:

$$\begin{cases} a & \text{se } |i-j| \leq 1 \\ 0 & \text{altrimenti} \end{cases}$$

(a) Si provi che per ogni  $n \geq 3$  si ha

$$\text{Det}A_n = a\text{Det}A_{n-1} - a^2\text{Det}A_{n-2}.$$

(b) Si dica per quali valori di  $n \leq 7$  la matrice  $A_n$  è singolare.

(a)

$$A_n = \begin{pmatrix} a & a & & & & & & & & & \\ a & a & a & & & & & & & & \\ & a & a & a & & & & & & & \\ & & a & a & a & & & & & & \\ & & & \ddots & \ddots & \ddots & & & & & \\ & & & & a & a & a & & & & \\ & \text{\textcircled{0}} & & & & a & a & a & & & \\ & & & & & & a & a & a & & \\ & & & & & & & a & a & a & \\ & & & & & & & & a & a & \end{pmatrix}$$

Sviluppiamo  $\text{Det}A_n$  rispetto alla 1<sup>a</sup> colonna di  $A_n$ .

Poichè

1. la matrice che si ottiene da  $A_n$  sopprimendo la 1<sup>a</sup> riga e la 1<sup>a</sup> colonna è  $A_{n-1}$ ,
2. la matrice che si ottiene da  $A_n$  sopprimendo la 2<sup>a</sup> riga e la 1<sup>a</sup> colonna è la matrice  $(n-1) \times (n-1)$

$$B_{n-1} = \left( \begin{array}{c|cccc} a & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ - & - & - & - & - & - \\ a & & & & & \\ 0 & & & & & \\ 0 & & & & & \\ \vdots & & & & & \\ 0 & & & & & \end{array} \right),$$

allora

$$\begin{aligned} \text{Det}A_n &= (-1)^{1+1}a\text{Det}A_{n-1} + (-1)^{2+1}a\text{Det}B_{n-1} = \\ &= a\text{Det}A_{n-1} - a\text{Det}B_{n-1}. \end{aligned}$$

Sviluppando  $\text{Det}B_{n-1}$  rispetto alla 1<sup>a</sup> riga di  $B_{n-1}$  si ottiene

$$\text{Det}B_{n-1} = (-1)^{1+1}a\text{Det}A_{n-2} = a\text{Det}A_{n-2}.$$

Quindi  $\text{Det}A_n = a\text{Det}A_{n-1} - a^2\text{Det}A_{n-2}$ .



(b)

$$A_1 = (a) \implies \text{Det}A_1 = a \neq 0 \implies A_1 \text{ non sing.}$$

$$A_2 = \begin{pmatrix} a & a \\ a & a \end{pmatrix} \implies \text{Det}A_2 = a^2 - a^2 = 0 \implies A_2 \text{ sing.}$$

$$n = 3: \text{Det}A_3 = a\text{Det}A_2 - a^2\text{Det}A_1 = -a^3 \neq 0 \implies A_3 \text{ non sing.}$$

$$n = 4: \text{Det}A_4 = a\text{Det}A_3 - a^2\text{Det}A_2 = -a^4 \neq 0 \implies A_4 \text{ non sing.}$$

$$n = 5: \text{Det}A_5 = a\text{Det}A_4 - a^2\text{Det}A_3 = 0 \implies A_5 \text{ sing.}$$

$$n = 6: \text{Det}A_6 = a\text{Det}A_5 - a^2\text{Det}A_4 = a^6 \neq 0 \implies A_6 \text{ non sing.}$$

$$n = 7: \text{Det}A_7 = a\text{Det}A_6 - a^2\text{Det}A_5 = a^7 \neq 0 \implies A_7 \text{ non sing.}$$

Quindi se  $n \leq 7$ ,  $A_n$  è singolare per  $n = 2, 5$ .

**ESERCIZIO TEORICO 1**

Si provi che le colonne dominanti di una matrice in forma ridotta di Gauss diversa dalla matrice nulla sono linearmente indipendenti.

Sia  $U \neq \mathbb{0}$  una matrice  $m \times n$  in forma ridotta di Gauss. Siano  $\underline{u}_{j_1}, \underline{u}_{j_2}, \dots, \underline{u}_{j_k}$  le sue colonne dominanti. Ciascuna di esse è un vettore colonna con  $m$  componenti, inoltre

$$\begin{array}{ccc}
 \underline{u}_{j_1} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} & \text{è la prima colonna di } I_m & \underline{u}_{j_2} \text{ è del tipo } \begin{pmatrix} * \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \\
 \dots\dots\dots & & \underline{u}_{j_{k-2}} \text{ è del tipo } \begin{pmatrix} * \\ * \\ * \\ \vdots \\ 1 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \leftarrow k-2 \\
 \underline{u}_{j_{k-1}} \text{ è del tipo } \begin{pmatrix} * \\ * \\ * \\ \vdots \\ * \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \leftarrow k-1 & & \underline{u}_{j_k} \text{ è del tipo } \begin{pmatrix} * \\ * \\ * \\ \vdots \\ * \\ * \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \leftarrow k
 \end{array}$$

Siano  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_{k-2}, \alpha_{k-1}, \alpha_k$ , degli scalari tali che

(•)  $\alpha_1 \underline{u}_{j_1} + \alpha_2 \underline{u}_{j_2} + \dots + \alpha_{k-2} \underline{u}_{j_{k-2}} + \alpha_{k-1} \underline{u}_{j_{k-1}} + \alpha_k \underline{u}_{j_k} = \underline{0}$ .

Allora

$$\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} = \alpha_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} + \alpha_2 \begin{pmatrix} * \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} + \dots + \alpha_{k-2} \begin{pmatrix} * \\ * \\ * \\ \vdots \\ 1 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} + \alpha_{k-1} \begin{pmatrix} * \\ * \\ * \\ \vdots \\ * \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} + \alpha_k \begin{pmatrix} * \\ * \\ * \\ \vdots \\ * \\ * \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} * \\ * \\ * \\ \vdots \\ * \\ * \\ * \\ \vdots \\ \alpha_k \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \leftarrow k.$$

Quindi  $\alpha_k = 0$ . Sostituendo  $\alpha_k = 0$  in (•) si ricava

$$(\bullet\bullet) \quad \alpha_1 \underline{u}_{j_1} + \alpha_2 \underline{u}_{j_2} + \dots + \alpha_{k-2} \underline{u}_{j_{k-2}} + \alpha_{k-1} \underline{u}_{j_{k-1}} = \underline{0}.$$

Allora

$$\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} = \alpha_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} + \alpha_2 \begin{pmatrix} * \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} + \dots + \alpha_{k-2} \begin{pmatrix} * \\ * \\ * \\ \vdots \\ 1 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} + \alpha_{k-1} \begin{pmatrix} * \\ * \\ * \\ \vdots \\ * \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} * \\ * \\ * \\ \vdots \\ * \\ \alpha_{k-1} \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \leftarrow k-1.$$

Quindi anche  $\alpha_{k-1} = 0$ . Sostituendo  $\alpha_{k-1} = 0$  in (••) si ricava

$$(\bullet\bullet\bullet) \quad \alpha_1 \underline{u}_{j_1} + \alpha_2 \underline{u}_{j_2} + \dots + \alpha_{k-2} \underline{u}_{j_{k-2}} = \underline{0}.$$

Allora

$$\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} = \alpha_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} + \alpha_2 \begin{pmatrix} * \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} + \dots + \alpha_{k-2} \begin{pmatrix} * \\ * \\ * \\ \vdots \\ 1 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} * \\ * \\ * \\ \vdots \\ \alpha_{k-2} \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \leftarrow k-2.$$

Quindi  $\alpha_{k-2} = 0$ . Cosí procedendo si ottiene che  $\alpha_k = \alpha_{k-1} = \alpha_{k-2} = \dots = \alpha_2 = \alpha_1 = 0$ , ossia le colonne dominanti di  $U$ ,  $\underline{u}_{j_1}, \underline{u}_{j_2}, \dots, \underline{u}_{j_k}$ , sono linearmente indipendenti.

**ESERCIZIO TEORICO 2**

Si provi che le righe non nulle di una matrice in forma ridotta di Gauss diversa dalla matrice nulla sono linearmente indipendenti.

Sia  $U \neq \mathbb{O}$  una matrice  $m \times n$  in forma ridotta di Gauss. Siano  $\underline{r}_1^T, \underline{r}_2^T, \dots, \underline{r}_k^T$  le sue righe non nulle. Ciascuna di esse è un vettore riga con  $n$  componenti, inoltre

$\underline{r}_1^T$  è del tipo

$$[0 \quad \dots \quad 0 \quad \overset{j_1}{\downarrow} 1 \quad * \quad \dots \quad * \quad \dots \quad \dots \quad \dots \quad *]$$

$\underline{r}_2^T$  è del tipo

$$[0 \quad \dots \quad \dots \quad \dots \quad \dots \quad 0 \quad \overset{j_2}{\downarrow} 1 \quad * \quad \dots \quad \dots \quad *]$$

$\dots, \underline{r}_k^T$  è del tipo

$$[0 \quad \dots \quad \dots \quad \dots \quad \dots \quad \dots \quad \dots \quad 0 \quad \overset{j_k}{\downarrow} 1 \quad * \quad \dots]$$

Siano  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_{k-1}, \alpha_k$ , degli scalari tali che

$$(\bullet) \quad \alpha_1 \underline{r}_1^T + \alpha_2 \underline{r}_2^T + \dots + \alpha_k \underline{r}_k^T = \underline{0}^T.$$

Allora

$$\begin{aligned} & \alpha_1 [0 \quad \dots \quad 0 \quad \overset{j_1}{\downarrow} 1 \quad * \quad \dots \quad * \quad \dots \quad \dots \quad \dots \quad *] + \\ & \alpha_2 [0 \quad \dots \quad \dots \quad \dots \quad \dots \quad 0 \quad 1 \quad * \quad \dots \quad \dots \quad *] + \\ & \dots \\ & \alpha_k [0 \quad \dots \quad \dots \quad \dots \quad \dots \quad \dots \quad \dots \quad 0 \quad 1 \quad * \quad \dots] = \\ & [0 \quad \dots \quad 0 \quad \alpha_1 \quad \dots \quad \dots \quad \dots \quad \dots \quad \dots \quad * \quad \dots] \end{aligned}$$

è il vettore riga nullo (con  $n$  componenti). Quindi  $\alpha_1 = 0$  e sostituendo  $\alpha_1 = 0$  in  $(\bullet)$  si ottiene

$$(\bullet\bullet) \quad \alpha_2 \underline{r}_2^T + \dots + \alpha_k \underline{r}_k^T = \underline{0}^T.$$

Allora

$$\begin{aligned} & \alpha_2 [0 \quad \dots \quad \dots \quad 0 \quad \overset{j_2}{\downarrow} 1 \quad * \quad \dots \quad *] + \\ & \alpha_k [0 \quad \dots \quad \dots \quad \dots \quad \dots \quad 0 \quad 1 \quad * \quad \dots] = \\ & [0 \quad \dots \quad \dots \quad 0 \quad \alpha_2 \quad * \quad \dots \quad \dots \quad *] \end{aligned}$$

è il vettore riga nullo (con  $n$  componenti). Quindi  $\alpha_2 = 0$  e sostituendo  $\alpha_2 = 0$  in  $(\bullet\bullet)$  si ottiene

$$(\bullet\bullet\bullet) \quad \alpha_3 \underline{r}_3^T + \dots + \alpha_k \underline{r}_k^T = \underline{0}^T.$$

Così procedendo si ottiene che  $\alpha_1 = \alpha_2 = \alpha_3 = \dots = \alpha_{k-1} = \alpha_k = 0$ , ossia le righe non nulle di  $U$ ,  $\underline{r}_1^T, \underline{r}_2^T, \dots, \underline{r}_k^T$ , sono linearmente indipendenti.

**ESERCIZIO TEORICO 3**

Siano  $V, W$  e  $Z$  spazi vettoriali su  $K$  ( $K = \mathbb{R}$  o  $K = \mathbb{C}$ ). Siano  $f : V \rightarrow W$  e  $g : W \rightarrow Z$  due trasformazioni lineari. Sia  $g \circ f : V \rightarrow Z$  definita da  $(g \circ f)(\underline{v}) = g(f(\underline{v}))$  per ogni  $\underline{v} \in V$ .

(1) Si provi che  $g \circ f$  è una trasformazione lineare.

(2) Si provi che  $N(f) \subseteq N(g \circ f)$ .

(3) Sia ora  $W = V = Z$  e  $\dim(V) = n$ . Si indichi con  $f^2$  la trasformazione lineare  $f \circ f$ , e per ogni numero intero positivo  $k$  con  $f^{k+1}$  la trasformazione lineare  $f \circ f^k$ .

Si provi che esiste un numero intero  $m \leq n + 2$  tale che  $N(f^m) = N(f^{m+1})$ .

(1)

IPOTESI:  $f : V \rightarrow W$  e  $g : W \rightarrow Z$  trasformazioni lineari

TESI:  $g \circ f : V \rightarrow Z$  è una trasformazione lineare.

DIMOSTRAZIONE: Poichè  $f$  è una trasformazione lineare, allora

(i)  $f(\underline{v}_1 + \underline{v}_2) = f(\underline{v}_1) + f(\underline{v}_2)$  per ogni  $\underline{v}_1, \underline{v}_2 \in V$

(ii)  $f(\alpha \underline{v}) = \alpha f(\underline{v})$  per ogni  $\underline{v} \in V$  ed ogni  $\alpha \in K$ .

Poichè  $g$  è una trasformazione lineare, allora

(i)'  $g(\underline{w}_1 + \underline{w}_2) = g(\underline{w}_1) + g(\underline{w}_2)$  per ogni  $\underline{w}_1, \underline{w}_2 \in W$

(ii)'  $g(\alpha \underline{w}) = \alpha g(\underline{w})$  per ogni  $\underline{w} \in W$  ed ogni  $\alpha \in K$ .

Dobbiamo provare:

(I)  $(g \circ f)(\underline{v}_1 + \underline{v}_2) = (g \circ f)(\underline{v}_1) + (g \circ f)(\underline{v}_2)$  per ogni  $\underline{v}_1, \underline{v}_2 \in V$

(II)  $(g \circ f)(\alpha \underline{v}) = \alpha (g \circ f)(\underline{v})$  per ogni  $\underline{v} \in V$  ed ogni  $\alpha \in K$ .

(I): Siano  $\underline{v}_1, \underline{v}_2 \in V$ .

$$\begin{array}{ccccccc}
 (g \circ f)(\underline{v}_1 + \underline{v}_2) & = & g(f(\underline{v}_1 + \underline{v}_2)) & = & g(f(\underline{v}_1) + f(\underline{v}_2)) = \\
 & & \uparrow & & \uparrow \\
 & & \boxed{\text{def. di } g \circ f} & & \boxed{(i)} \\
 \\ 
 & = & g(f(\underline{v}_1)) + g(f(\underline{v}_2)) & = & (g \circ f)(\underline{v}_1) + (g \circ f)(\underline{v}_2) \\
 \uparrow & & & & \uparrow \\
 \boxed{\begin{array}{l} (i)' \text{ con} \\ \underline{w}_1 = f(\underline{v}_1) \text{ e} \\ \underline{w}_2 = f(\underline{v}_2) \end{array}} & & & & \boxed{\text{def. di } g \circ f}
 \end{array}$$

(II): Siano  $\underline{v} \in V$  ed  $\alpha \in K$ .

$$\begin{array}{ccccccc}
 (g \circ f)(\alpha \underline{v}) & = & g(f(\alpha \underline{v})) & = & g(\alpha f(\underline{v})) = \\
 & & \uparrow & & \uparrow \\
 & & \boxed{\text{def. di } g \circ f} & & \boxed{(ii)}
 \end{array}$$

$$\begin{array}{ccccc}
 & = & \alpha g(f(\underline{v})) & = & \alpha(g \circ f)(\underline{v}) \\
 & \uparrow & & \uparrow & \\
 \boxed{(ii)' \text{ con}} & & & & \boxed{\text{def. di } g \circ f} \\
 \underline{w} = f(\underline{v}) & & & & 
 \end{array}$$

(2) Sia  $\underline{v} \in N(f)$ .

$$\begin{array}{ccccc}
 \underline{v} \in N(f) & \implies & f(\underline{v}) = \underline{0} & \implies & g(f(\underline{v})) = g(\underline{0}) \\
 & \uparrow & & \uparrow & \\
 \boxed{\text{def. di } N(f)} & & & & \boxed{\text{applicando } g}
 \end{array}$$

Quindi

$$\begin{array}{ccccccc}
 (g \circ f)(\underline{v}) & = & g(f(\underline{v})) & = & g(\underline{0}) & = & \underline{0} \\
 & \uparrow & & \uparrow & \uparrow & & \\
 \boxed{\text{def. di } g \circ f} & & \boxed{f(\underline{v}) = \underline{0}} & & \boxed{g \text{ transf. lineare}} & & 
 \end{array}$$

da cui, per definizione di  $N(g \circ f)$ , si ottiene che  $\underline{v} \in N(g \circ f)$ .

(3) Applicando ripetutamente (2) con  $g = f$  si ottiene

$$(\bullet) \quad N(f) \subseteq N(f^2) \subseteq N(f^3) \subseteq \dots \subseteq N(f^k) \subseteq \dots$$

Per ogni intero  $k$ , si ha che  $N(f^k)$  è un sottospazio di  $V$ . Da  $(\bullet)$  segue in particolare

$$(\bullet\bullet) \quad N(f) \subseteq N(f^2) \subseteq N(f^3) \subseteq \dots \subseteq N(f^n) \subseteq N(f^{n+1}) \subseteq N(f^{n+2}) \subseteq V$$

dove  $n = \dim(V)$ . Se fosse

$$N(f) < N(f^2) < N(f^3) < \dots < N(f^n) < N(f^{n+1}) < N(f^{n+2}),$$

si avrebbe

$$(\bullet\bullet\bullet) \quad \dim(N(f)) < \dim(N(f^2)) < \dim(N(f^3)) < \dots < \dim(N(f^{n+1})) < \dim(N(f^{n+2})).$$

Poichè  $\dim(U) \leq \dim(V) = n$  per ogni sottospazio  $U$  di  $V$ , per ogni intero  $k \leq n + 2$  si ha che  $\dim(N(f^k))$  è un numero minore od uguale ad  $n$ .  $(\bullet\bullet\bullet)$  sarebbe quindi una successione strettamente crescente di  $n + 2$  numeri minori od uguali ad  $n$ , e una tale successione non esiste.

L'assurdo deriva dall'aver supposto che in  $(\bullet\bullet)$  la catena dei sottospazi  $N(f^k)$  di  $V$ , per  $k \leq n + 2$ , sia strettamente crescente.

Allora esiste un intero  $m \leq n + 2$  tale che  $N(f^m) = N(f^{m+1})$ .

**ESERCIZIO TEORICO 4**

Sia  $P$  una matrice complessa  $n \times n$  tale che  $P^2 = P$ . Si provi che  $\mathbb{C}^n = C(P) \oplus N(P)$ .

Ricordiamo innanzitutto che

$$N(P) = \{ \underline{z} \in \mathbb{C}^n \mid P\underline{z} = \underline{0} \},$$

e che  $C(P)$  è lo spazio generato dalle colonne di  $P$ , per cui se  $P = (\underline{a}_1 \quad \underline{a}_2 \quad \dots \quad \underline{a}_n)$ , si ha

$$C(P) = \{ \alpha_1 \underline{a}_1 + \alpha_2 \underline{a}_2 + \dots + \alpha_n \underline{a}_n \mid \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n \in \mathbb{C} \}.$$

Poichè

$$\alpha_1 \underline{a}_1 + \alpha_2 \underline{a}_2 + \dots + \alpha_n \underline{a}_n = (\underline{a}_1 \quad \underline{a}_2 \quad \dots \quad \underline{a}_n) \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} = P \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix},$$

allora

$$C(P) = \left\{ P \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} \mid \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n \in \mathbb{C} \right\} = \{ P\underline{u} \mid \underline{u} \in \mathbb{C}^n \}.$$

Per la definizione di  $\oplus$ , dobbiamo provare i due seguenti fatti:

- (a)  $\mathbb{C}^n = C(P) + N(P)$ ,
- (b)  $C(P) \cap N(P) = \{ \underline{0} \}$ .

(a) Poichè  $C(P) \leq \mathbb{C}^n$  ed  $N(P) \leq \mathbb{C}^n$  ( $P$  è  $n \times n$ ) allora  $C(P) + N(P) \leq \mathbb{C}^n$ .

Ciò che occorre provare è l'inclusione  $\mathbb{C}^n \leq C(P) + N(P)$ . Per farlo, occorre provare che dato comunque  $\underline{v} \in \mathbb{C}^n$  si ha che  $\underline{v} \in C(P) + N(P)$ , ossia esistono  $\underline{v}_1 \in C(P)$  e  $\underline{v}_2 \in N(P)$  tali che  $\underline{v} = \underline{v}_1 + \underline{v}_2$ .

Sia dunque  $\underline{v} \in \mathbb{C}^n$ .

Poichè  $P = P^2$  allora  $P\underline{v} = P^2\underline{v} = P(P\underline{v})$ , da cui segue

$$\underline{0} = P\underline{v} - P(P\underline{v}) = P(\underline{v} - P\underline{v}).$$

Dunque  $(\underline{v} - P\underline{v}) \in N(P)$ . Poniamo  $\underline{v} - P\underline{v} = \underline{v}_2$ . Poichè  $\underline{v} = P\underline{v} + \underline{v}_2$  e poichè  $P\underline{v} \in C(P)$ , poniamo  $\underline{v}_1 = P\underline{v}$ . Abbiamo trovato  $\underline{v}_1 \in C(P)$  e  $\underline{v}_2 \in N(P)$  tali che  $\underline{v} = \underline{v}_1 + \underline{v}_2$ .

Questo conclude la dimostrazione di (a).

(b) Per provare che  $C(P) \cap N(P) = \{ \underline{0} \}$ , proviamo che se  $\underline{w} \in C(P) \cap N(P)$  allora  $\underline{w} = \underline{0}$ .

Sia dunque  $\underline{w} \in C(P) \cap N(P)$ .



Poichè  $\underline{w} \in C(P)$ , allora esistono  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n \in \mathbb{C}$  tali che

$$\underline{w} = \alpha_1 \underline{a}_1 + \alpha_2 \underline{a}_2 + \dots + \alpha_n \underline{a}_n = (\underline{a}_1 \quad \underline{a}_2 \quad \dots \quad \underline{a}_n) \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} = P \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix},$$

ossia esiste  $\underline{v} \in \mathbb{C}^n$  tale che  $\underline{w} = P\underline{v}$  (si prende  $\underline{v} = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix}$ ).

Poichè  $\underline{w} \in N(P)$ , allora  $P\underline{w} = \underline{0}$ .

Quindi

$$\begin{array}{ccccccc} P\underline{v} & = & P^2\underline{v} = P(P\underline{v}) & = & P\underline{w} & = & \underline{0} \\ & \uparrow & & \uparrow & & \uparrow & \\ & \boxed{P = P^2} & & \boxed{P\underline{v} = \underline{w}} & & \boxed{\underline{w} \in N(P)} & \end{array}$$

per cui  $\underline{w} = P\underline{v} = \underline{0}$ .

Questo conclude la dimostrazione di (b).

**N.B.** Sappiamo che se  $A$  è una matrice  $n \times m$  qualunque, allora in  $\mathbb{C}^n$  si ha che  $C(A)^\perp = N(A^H)$ , e quindi in particolare  $\mathbb{C}^n = C(A) \oplus N(A^H)$ .

In questo esercizio abbiamo due ipotesi sulla matrice  $A$  (che qui si chiama  $P$ ):

1. è quadrata (ossia  $m = n$ ),
2. coincide con il suo quadrato:  $P^2 = P$  (le matrici che coincidono con il proprio quadrato si chiamano idempotenti).

Ma non è possibile dedurre da  $\mathbb{C}^n = C(P) \oplus N(P^H)$  (che è ciò che sappiamo in generale) la tesi di questo esercizio. Si consideri ad esempio la matrice  $P = \begin{pmatrix} 2 & 2 \\ -1 & -1 \end{pmatrix}$ .  
 $P$  è quadrata e

$$P^2 = \begin{pmatrix} 2 & 2 \\ -1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 2 \\ -1 & -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 2 \\ -1 & -1 \end{pmatrix} = P.$$

Ma  $N(P) \neq N(P^H)$ : da

$$P = \begin{pmatrix} 2 & 2 \\ -1 & -1 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{21}(1)E_1(\frac{1}{2})} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = U$$

segue che

$$N(P) = N(U) = \left\{ \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} \in \mathbb{C}^2 \mid x_1 + x_2 = 0 \right\} = \left\{ \begin{pmatrix} -h \\ h \end{pmatrix} \mid h \in \mathbb{C} \right\};$$

e da

$$P^H = \begin{pmatrix} 2 & -1 \\ 2 & -1 \end{pmatrix} \xrightarrow{E_{21}(-2)E_1(\frac{1}{2})} \begin{pmatrix} 1 & -\frac{1}{2} \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = U_1$$

segue che

$$N(P^H) = N(U_1) = \left\{ \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} \in \mathbb{C}^2 \mid x_1 - \frac{1}{2}x_2 = 0 \right\} = \left\{ \begin{pmatrix} h/2 \\ h \end{pmatrix} \mid h \in \mathbb{C} \right\}.$$

**ESERCIZIO TEORICO 5**

Sia  $A$  una matrice complessa  $m \times n$ . Si provi che  $N(AA^H) = N(A^H)$ .

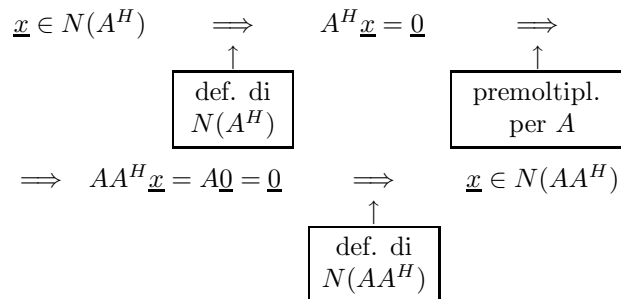
Osserviamo innanzitutto che  $A^H$  è una matrice complessa  $n \times m$  e che  $AA^H$  è una matrice complessa  $m \times m$ .

Ricordiamo che

$$N(A^H) = \{ \underline{x} \in \mathbb{C}^m \mid A^H \underline{x} = \underline{0} \in \mathbb{C}^n \} \quad \text{e}$$

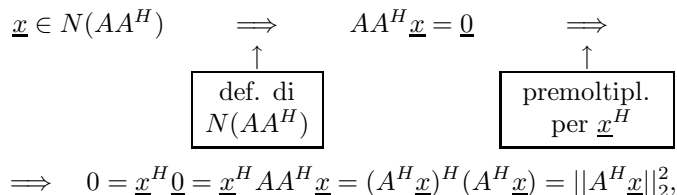
$$N(AA^H) = \{ \underline{x} \in \mathbb{C}^m \mid AA^H \underline{x} = \underline{0} \in \mathbb{C}^m \}.$$

Poichè



allora  $N(A^H) \subseteq N(AA^H)$ .

Viceversa



da cui segue che  $\|A^H \underline{x}\|_2 = 0$ . Dalla proprietà (1) delle norme (in questo caso di  $\|\cdot\|_2$ ) si deduce che  $A^H \underline{x} = \underline{0}$ , ossia, per definizione di  $N(A^H)$ , che  $\underline{x} \in N(A^H)$ .

Dunque anche  $N(AA^H) \subseteq N(A^H)$ , e per l'inclusione precedentemente provata si ha che  $N(AA^H) = N(A^H)$ .

**N.B.**  $A$  potrebbe non avere inversa sinistra, quindi non si può premoltiplicare  $AA^H \underline{x} = \underline{0}$  per un'inversa sinistra di  $A$ , che potrebbe non esistere, per ottenere  $A^H \underline{x} = \underline{0}$ .

**[6]** Sia  $A$  una matrice  $m \times n$ . Si supponga che esista una inversa destra  $R$  di  $A$  tale che  $RA$  sia hermitiana.

Si provi che allora  $R = A^H(AA^H)^{-1}$ .

IPOTESI:  $A$   $m \times n$ , esiste  $R$  tale che  $AR = I$  ed  $RA = (RA)^H$ .

TESI:  $R = A^H(AA^H)^{-1}$

DIMOSTRAZIONE:

Occorre innanzitutto provare che  $AA^H$  è non singolare (ossia che esiste  $(AA^H)^{-1}$ ).

Poichè

$$(AA^H)(R^H R) = A(A^H R^H)R = A(RA)^H R \quad = \quad ARAR \quad = \quad I$$

$$\quad \quad \quad \uparrow \quad \quad \quad \uparrow$$

$$\quad \quad \quad \boxed{(RA)^H = RA} \quad \quad \quad \boxed{AR = I}$$

allora  $AA^H$  ha un'inversa destra ( $R^H R$  è un'inversa destra di  $AA^H$ ).

Quindi  $rk(AA^H) =$  numero delle righe di  $AA^H =$  numero delle righe di  $A = m$ .

Poichè  $AA^H$  è  $m \times m$  e  $rk(AA^H) = m$ , allora  $AA^H$  è non singolare, ossia esiste  $(AA^H)^{-1}$ , ed inoltre  $(AA^H)^{-1} = R^H R$ .

Quindi

$$A^H(AA^H)^{-1} \quad = \quad A^H R^H R = (RA)^H R \quad = \quad RAR \quad = \quad R$$

$$\quad \quad \quad \uparrow \quad \quad \quad \uparrow \quad \quad \quad \uparrow$$

$$\quad \quad \quad \boxed{(AA^H)^{-1} = R^H R} \quad \quad \quad \boxed{(RA)^H = RA} \quad \quad \quad \boxed{AR = I}$$

**ESERCITAZIONI\* 1****Testi**

$$\boxed{1} \text{ Siano } A = \begin{pmatrix} 1-2i & 5 \\ 0 & i \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 1+i & 0 & 2 \\ 3 & -2 & i \end{pmatrix}, C = \begin{pmatrix} -18i & -1+9i & -i \\ 0 & -1 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\text{e } D = \begin{pmatrix} 1 & i \\ 1 & -1 \\ 2 & 0 \end{pmatrix}. \text{ Si calcoli } (AB - iC)D + 2A.$$

$$\boxed{2} \text{ Siano } A = \begin{pmatrix} 2-3i & 1+i \\ 0 & i \\ 1-i & 1 \end{pmatrix}, B = (2 \ 1+i), C = \begin{pmatrix} 3+5i \\ 6 \\ 2-2i \end{pmatrix}$$

$$\text{e } D = \begin{pmatrix} 7+i & 2+3i \\ 3-2i & 0 \end{pmatrix}.$$

(a) Di ciascuna delle precedenti matrici si calcolino la trasposta, la coniugata e la H-trasposta.

(b) Si calcoli  $(A^H \overline{C} + iB^T) \overline{B} + (1+3i)D^H$ .

$$\boxed{3} \text{ Si trovino tutte le matrici reali simmetriche } 2 \times 2 \ A = \begin{pmatrix} a & b \\ b & c \end{pmatrix} \text{ tali che } A^2 = I.$$

$$\boxed{4} \text{ Si risolva il sistema lineare } A\underline{x} = \underline{b} \text{ dove}$$

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 4 & 2 & -2 \\ 3 & 6 & 0 & -6 \\ 1 & 2 & 2 & 0 \\ 1 & 2 & 1 & -1 \end{pmatrix} \text{ e } \underline{b} = \begin{pmatrix} 6 \\ 3 \\ 5 \\ 3 \end{pmatrix}.$$

$$\boxed{5} \text{ Si risolva il sistema lineare dipendente dal parametro reale } \alpha \ A(\alpha)\underline{x} = \underline{b}(\alpha) \text{ dove}$$

$$A(\alpha) = \begin{pmatrix} 2 & 2\alpha & 2 \\ 1 & \alpha+1 & \alpha+1 \\ 1 & \alpha & \alpha \\ 0 & 2 & 2\alpha \end{pmatrix} \text{ e } \underline{b}(\alpha) = \begin{pmatrix} 2\alpha \\ \alpha+1 \\ \alpha \\ \alpha^2+1 \end{pmatrix}.$$

**ESERCITAZIONI\* 2**

**Testi**

1] Siano  $A = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ i & 1 \end{pmatrix}$ . Si calcoli  $A^{-1}$ .

2] Sia  $A(\alpha) = \begin{pmatrix} 1 & \alpha + 2 & \alpha + 3 \\ -1 & 0 & -1 \\ 1 & 0 & \alpha + 4 \end{pmatrix}$ , dove  $\alpha \in \mathbb{R}$ .

Per quegli  $\alpha \in \mathbb{R}$  per cui  $A(\alpha)$  è non singolare, si calcoli  $A(\alpha)^{-1}$ .

3] Si provi che una matrice che abbia un'inversa destra hermitiana è non singolare.

4] Si provi che una matrice quadrata che abbia un'unica inversa destra è non singolare.

5] Si trovino tutte le inverse destre della matrice  $A = \begin{pmatrix} 1 & i & 1 \\ -i & 1 & i \end{pmatrix}$ .

6] Sia  $A(\alpha) = \begin{pmatrix} \alpha + 1 & \alpha^2 + \alpha & -\alpha^2 - \alpha \\ 3 & 4\alpha & -2\alpha + 2 \\ 2\alpha & 2\alpha^2 + 1 & -2\alpha^2 + \alpha \end{pmatrix}$ , dove  $\alpha \in \mathbb{R}$ .

Per quegli  $\alpha \in \mathbb{R}$  per cui è possibile, si trovi una decomposizione  $A(\alpha) = L(\alpha)U(\alpha)$ , scrivendo anche  $L(\alpha)$  come prodotto di matrici elementari.

7] Sia  $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 & 3 \\ 2 & 4 & -2 & 7 \\ 1 & 3 & 0 & 1 \\ 2 & 4 & -2 & 6 \\ 0 & 1 & 3 & -4 \end{pmatrix}$ . Si trovi una decomposizione  $A = P^T LU$ .

**ESERCITAZIONI\* 3****Testi**

1 Si dica quale dei seguenti sottoinsiemi di  $\mathbb{R}^3$  è linearmente indipendente:

$$(1) \left\{ \underline{v}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}, \underline{v}_2 = \begin{pmatrix} 3 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}, \underline{v}_3 = \begin{pmatrix} -1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix} \right\},$$

$$(2) \left\{ \underline{w}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \underline{w}_2 = \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \underline{w}_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 3 \\ 0 \end{pmatrix} \right\}.$$

2 Sia  $V$  uno spazio vettoriale reale (risp. complesso) e sia  $\mathcal{S} = \{\underline{v}_1, \underline{v}_2, \underline{v}_3\}$  un sottoinsieme linearmente indipendente di  $V$ .

Si dica quale dei seguenti sottoinsiemi di  $V$  è linearmente indipendente:

$$(1) \mathcal{S}_1 = \{\underline{v}_1 + \underline{v}_2, \underline{v}_1 + \underline{v}_3, \underline{v}_1 + \underline{v}_2 + \underline{v}_3\},$$

$$(2) \mathcal{S}_2 = \{\underline{v}_1 + \underline{v}_2, \underline{v}_1 + 2\underline{v}_3, \underline{v}_2 - 2\underline{v}_3\}.$$

3 Sia  $W$  l'insieme delle matrici  $2 \times 2$  reali simmetriche.

(a) Si provi che  $W$  è un sottospazio vettoriale dello spazio vettoriale delle matrici  $2 \times 2$  reali.

$$(b) \text{ Sia } \mathcal{B} = \left\{ B_1 = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, B_2 = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}, B_3 = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \right\}.$$

Si provi che  $\mathcal{B}$  è una base di  $W$ .

(c) Sia

$$\mathcal{S} = \left\{ A_1 = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 0 \end{pmatrix}, A_2 = \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 3 & 0 \end{pmatrix}, A_3 = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}, A_4 = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}, A_5 = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} \right\}.$$

Si provi che  $\mathcal{S}$  è un insieme di generatori di  $W$ .

(d) Si trovi una base di  $W$  contenuta in  $\mathcal{S}$ .

4 Si provi che  $\mathcal{S} = \left\{ \underline{v}_1 = \begin{pmatrix} i \\ i \\ i \end{pmatrix}, \underline{v}_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \underline{v}_3 = \begin{pmatrix} 1+i \\ 1-i \\ i \end{pmatrix}, \underline{v}_4 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1-2i \\ 0 \end{pmatrix} \right\}$  non è un insieme di generatori di  $\mathbb{C}^3$ .

**ESERCITAZIONI\* 4**

**Testi**

1] Sia  $A_\alpha = \begin{pmatrix} 1 & -\alpha^2 & 1 & 1 \\ 1 & 7 & 2 & \alpha + 1 \\ 2 & -2\alpha^2 & 2 & \alpha + 2 \end{pmatrix}$ , dove  $\alpha \in \mathbb{C}$ .

(a) Per ogni  $\alpha \in \mathbb{C}$  si dica qual è  $rk(A_\alpha)$  e si trovino una base  $\mathcal{B}_\alpha$  di  $C(A_\alpha)$  ed una base  $\mathcal{D}_\alpha$  di  $R(A_\alpha)$ .

(b) Sia  $A = A_0$  la matrice che si ottiene ponendo  $\alpha = 0$ . Si trovi una base dello spazio nullo  $N(A)$  di  $A$ .

2] Sia  $V$  il sottospazio di  $\mathbb{R}^4$  generato da  $\mathcal{S} = \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ 2 \\ 4 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 3 \\ 0 \\ 4 \\ 7 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\}$ .

Si calcoli la dimensione di  $V$  e si trovi una base di  $V$  contenuta in  $\mathcal{S}$ .

3] Siano  $\underline{w}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$ ,  $\underline{w}_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}$ ,  $\underline{w}_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$ ,  $\underline{w}_4 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 2 \end{pmatrix}$ ,  $\underline{z}_1 = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$ ,  
 $\underline{z}_2 = \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$ ,  $\underline{z}_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 3 \\ 0 \end{pmatrix}$ ,  $\underline{z}_4 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$ .

(a) Si provi che  $\mathcal{B} = \{\underline{w}_1; \underline{w}_2; \underline{w}_3; \underline{w}_4\}$  e  $\mathcal{B}' = \{\underline{z}_1; \underline{z}_2; \underline{z}_3; \underline{z}_4\}$  sono due basi ordinate di  $\mathbb{R}^4$ .

(b) Si scriva la matrice di passaggio da  $\mathcal{B}'$  a  $\mathcal{B}$ .

4] Sia  $f : M_2(\mathbb{C}) \rightarrow \mathbb{R}^2$  definita da  $f\left(\begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}\right) = \begin{pmatrix} a + b \\ a + c \end{pmatrix}$ .

(a) Si provi che  $f$  è una trasformazione lineare.

(b) Si determini la matrice  $A$  associata ad  $f$  rispetto alle basi ordinate  $\mathcal{B} = \left\{ \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}; \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}; \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}; \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \right\}$  e  $\mathcal{D} = \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}; \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix} \right\}$  su dominio e codominio rispettivamente.

5] Sia  $A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 3 & 0 \end{pmatrix}$  la matrice associata ad una trasformazione lineare  $f : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^2$  rispetto alle basi ordinate  $\mathcal{B} = \{ \underline{v}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}; \underline{v}_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}; \underline{v}_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \}$  e  $\mathcal{D} = \{ \underline{w}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix}; \underline{w}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \}$  su dominio e codominio rispettivamente. Si determini la matrice  $A'$  associata ad  $f$  rispetto alle basi ordinate  $\mathcal{B}' = \{ \underline{v}'_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}; \underline{v}'_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}; \underline{v}'_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \}$



e  $\mathcal{D}' = \{\underline{w}'_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}; \underline{w}'_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}\}$  su dominio e codominio rispettivamente.

**ESERCITAZIONI\* 5**

**Testi**

[1] Si verifichi che  $\phi : \mathbb{C}^3 \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$  definita da  $\phi\left(\begin{pmatrix} a \\ b \\ c \end{pmatrix}\right) = |a - b| + |a - c| + |b + c|$  è una norma.

[2] Sia  $V = \left\{ \begin{pmatrix} a \\ a \end{pmatrix} \mid a \in \mathbb{C} \right\}$ .

(a) Si provi che  $V$  è un sottospazio vettoriale di  $\mathbb{C}^2$ .

(b) Si verifichi che  $(\cdot, \cdot) : V \times V \rightarrow \mathbb{C}$  definito da  $\left(\begin{pmatrix} a \\ a \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} b \\ b \end{pmatrix}\right) = 3\bar{a}b$  è un prodotto scalare.

[3] Sia  $V$  uno spazio vettoriale su  $\mathbb{C}$  e sia  $(\cdot, \cdot) : V \times V \rightarrow \mathbb{C}$  un prodotto scalare su  $V$ . Per quali  $\alpha \in \mathbb{C}$  la funzione

$$(\cdot, \cdot)_\alpha : V \times V \rightarrow \mathbb{C}$$

definita da

$$(\underline{v}, \underline{w})_\alpha = \alpha(\underline{v}, \underline{w}) \quad \text{per ogni } \underline{v}, \underline{w} \in V$$

è un prodotto scalare ?

[4] Sia  $V$  l'insieme delle matrici  $2 \times 2$  reali simmetriche.  $V$  è uno spazio vettoriale su  $\mathbb{R}$  e

$$(\cdot, \cdot) : V \times V \rightarrow \mathbb{R}$$

definita da

$$\left(\begin{pmatrix} a & b \\ b & c \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} a' & b' \\ b' & c' \end{pmatrix}\right) = aa' + 2bb' + cc'$$

è un prodotto scalare su  $V$ .

(a) Si determini l'angolo  $\alpha$  tra  $A = \begin{pmatrix} 1 & 1/\sqrt{2} \\ 1/\sqrt{2} & 0 \end{pmatrix}$  e  $I_2$ .

(b) Sia  $W = \left\langle \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \right\rangle \leq V$ . Si determini  $W^\perp$  in  $V$ .

[5] Siano  $\underline{z} = \begin{pmatrix} 3 \\ 3 \end{pmatrix}$  ed  $S = \{\underline{x} \in \mathbb{R}^2 \mid \|\underline{x} - \underline{z}\|_1 \leq 3\}$ .

Si provi che esiste  $\underline{y} \in S$  tale che  $\|\underline{x}\|_\infty \leq \|\underline{y}\|_\infty$  per ogni  $\underline{x} \in S$  e si calcoli  $\|\underline{y}\|_\infty$ .

**ESERCITAZIONI\* 6****Testi**

1 Si trovi una base ortonormale di

$$V = \left\langle \begin{pmatrix} 1 \\ i \\ 1 \\ i \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} i \\ -1 \\ i \\ -1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\rangle \leq \mathbb{C}^4.$$

2 Si trovi una base di  $V^\perp$  nei seguenti casi:

(a)  $V = \left\langle \begin{pmatrix} i \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix} \right\rangle \leq \mathbb{C}^3,$

(b)  $V = \left\langle \begin{pmatrix} 0 \\ 1-i \\ 0 \\ 2 \end{pmatrix} \right\rangle \leq \mathbb{C}^4,$

(c)  $V = \left\langle \begin{pmatrix} 1 \\ i \\ 1 \\ i \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} i \\ -1 \\ i \\ -1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\rangle \leq \mathbb{C}^4.$

3 Si calcolino la matrice di proiezione su  $V = \left\langle \begin{pmatrix} 1 \\ i \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} i \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\rangle \leq \mathbb{C}^3$  e la

proiezione ortogonale di  $\underline{v} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$  su  $V$ .

4 Si trovino una decomposizione  $Q_0R_0$ -non-normalizzata ed una decomposizione  $QR$ -normalizzata della matrice

$$A = \begin{pmatrix} 1 & i & 2 & i \\ i & -1 & 2i & -1 \\ 2 & 2i & 1 & 2i \end{pmatrix}.$$

5 Siano  $\underline{0} \neq \underline{v} \in \mathbb{R}^m$  ed  $\alpha \in \mathbb{R}$ . Si trovino una decomposizione  $Q_0R_0$ -non-normalizzata ed una decomposizione  $QR$ -normalizzata della matrice  $A_\alpha = (\underline{v} \quad \alpha \underline{v})$ .

**ESERCITAZIONI\* 7**

**Testi**

1 Si calcoli il determinante delle seguenti matrici:

$$A = \begin{pmatrix} 1-i & 1 & 0 \\ 2 & 1+i & 3 \\ i & 1 & 1 \end{pmatrix}, \quad B = \begin{pmatrix} 1 & 1+i & 1 \\ i & 2 & 1 \\ 1 & 1 & i \end{pmatrix}, \quad C = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 1+i \\ 1 & 1 & 1 & 0 \\ 2 & 1 & 2 & 1 \end{pmatrix}.$$

2 Per quali  $z \in \mathbb{C}$  la matrice  $A(z) = \begin{pmatrix} 5 & 0 & z \\ \bar{z} & 2 & 1 \\ \bar{z} & 1 & 1 \end{pmatrix}$  ha determinante 1 ?

3 Sia  $a \in \mathbb{R}$ . Per ogni  $n \in \mathbb{N}$  sia  $A_n = [a_{ij}]$  la matrice  $n \times n$  definita da:

$$a_{ij} = \begin{cases} a & \text{se } i = j \\ 1 & \text{se } i = 1 \text{ e } j \geq 2 \\ 1 & \text{se } i \geq 2 \text{ e } j = 1 \\ 0 & \text{altrimenti} \end{cases}$$

(i) Si provi per induzione su  $n$  che se  $n \geq 2$  allora  $\text{Det}A_n = a^n - (n-1)a^{n-2}$  (suggerimento: si sviluppi  $\text{Det}A_n$  rispetto all'ultima riga di  $A_n$ ).

(ii) Sia  $a \neq 0$ . Per quali valori di  $a$  si ha che  $A_n$  è singolare ?

4 Per ciascuna delle seguenti matrici si calcolino il polinomio caratteristico, gli autovalori e le loro molteplicità (algebriche):

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 4i & 3 \\ 0 & 3 & 0 \\ 0 & 1 & 3 \end{pmatrix}, \quad B = \begin{pmatrix} 3 & 0 & 8 \\ 0 & 3 & 2 \\ -2 & -2 & 11 \end{pmatrix}, \quad C = \begin{pmatrix} 5 & 1 & -1 \\ 1 & 5 & -1 \\ 1 & 1 & 3 \end{pmatrix}.$$

5 Sia  $A = \left( \begin{array}{c|ccc} a & & & \underline{b}^T \\ \hline - & - & - & - \\ \underline{0} & & & B \end{array} \right)$  una matrice  $n \times n$  a blocchi dove  $a \in \mathbb{C}$ ,  $\underline{b} \in \mathbb{C}^n$  e

$B$  è una matrice  $(n-1) \times (n-1)$  complessa. Si provi che:

(i) se  $X_A$  e  $X_B$  denotano rispettivamente l'insieme degli autovalori di  $A$  e l'insieme degli autovalori di  $B$ , allora si ha  $X_A = \{a\} \cup X_B$ ;

(ii) per ogni  $m \in \mathbb{N}$ ,  $a^m$  è un autovalore di  $A^m$ .