

**Esercizi di Calcolo delle Probabilità della 8<sup>a</sup> settimana (Corso di Laurea in Matematica, Università degli Studi di Padova).**

**Esercizio 1.** Un vettore aleatorio  $X$  a valori in  $\mathbb{R}^d$  si dice **gaussiano** se, per ogni  $y \in \mathbb{R}^d$ , si ha che  $\langle y, X \rangle$  è una variabile aleatoria gaussiana.

1. Dimostrare che ogni componente  $X_i, i = 1, \dots, d$ , è una variabile aleatoria reale di legge  $N(m_i, \sigma_{ii})$ , dove indichiamo  $m = (m_1, \dots, m_d)$  il vettore delle medie di  $X$  e  $\Sigma = (\sigma_{ij})_{ij}$  la matrice delle covarianze (si indica allora  $X \sim N(m, \Sigma)$ ).
2. Dimostrare che la funzione caratteristica di  $X$  è

$$\varphi_X(t) = \mathbb{E}[e^{i\langle t, X \rangle}] = \exp\left(i\langle t, m \rangle - \frac{1}{2}\langle \Sigma t, t \rangle\right)$$

3. Se due vettori aleatori gaussiani  $X$  e  $Y$  sono tali che  $m_X = m_Y$  e  $\Sigma_X = \Sigma_Y$ , allora hanno la stessa legge.

**Esercizio 2.** Siano date variabili aleatorie indipendenti gaussiane  $X_i \sim N(m_i, \sigma_i^2), i = 1, \dots, d$ .

1. Dimostrare che il vettore aleatorio  $X = (X_1, \dots, X_d)$  è gaussiano, e calcolarne vettore delle medie e matrice delle covarianze.
2. Dimostrare che, se  $Y$  è un vettore aleatorio gaussiano con componenti scorrelate, allora le componenti sono indipendenti.

**Esercizio 3.** Sia  $X \sim N(0, 1)$ .

1. Dimostrare che esiste  $a > 0$  tale che  $\mathbb{P}\{|X| > a\} = \frac{1}{2}$ .
2. Definita

$$Y := X\mathbf{1}_{\{|X| \leq a\}} - X\mathbf{1}_{\{|X| > a\}}$$

dimostrare che  $Y \sim N(0, 1)$ .

3. Dimostrare che  $X$  e  $Y$  non sono indipendenti, ma  $\text{Cov}(X, Y) = 0$ .

ERRATA: il punto 1. è da sostituire con: dimostrare che esiste  $a > 0$  tale che  $\mathbb{E}[X^2\mathbf{1}_{\{|X| > a\}}] = \frac{1}{2}$ .

**Esercizio 4.** Siano  $X, Y \sim Ca(1)$  indipendenti.

1. Calcolare la legge di  $2X$ .
2. Calcolare la legge di  $X + Y$ .
3. Fornire un controesempio all'affermazione (falsa): *se due variabili aleatorie  $X$  e  $Y$  sono tali che  $\varphi_X\varphi_Y = \varphi_{X+Y}$ , allora sono indipendenti.*

NOTA: se  $X \sim Ca(a)$ , allora ha densità  $f_X(x) = \frac{a}{\pi(a^2+x^2)}$ .

**Soluzioni su** <http://www.math.unipd.it/~vargiolu/CalPro/>

## Soluzioni

### Esercizio 1.

1. Basta notare che  $X_i = \langle e_i, X \rangle$ , con  $(e_i)_{i=1, \dots, d}$  componenti della base canonica di  $\mathbb{R}^d$ . Allora  $X_i$  è gaussiano per definizione di vettore aleatorio gaussiano, e si ha  $\mathbb{E}[X_i] = m_i$  per definizione di vettore delle medie e  $\text{Var}[X_i] = \text{Cov}(X_i, X_i) = \sigma_{ii}$  per definizione di matrice delle covarianze.
2. Per ogni  $t \in \mathbb{R}^d$ , la variabile aleatoria  $Y := \langle t, X \rangle$  è gaussiana con media e varianza date da

$$\mathbb{E}[Y] = \mathbb{E}\left[\sum_{i=1}^d t_i X_i\right] = \sum_{i=1}^d t_i \mathbb{E}[X_i] = \sum_{i=1}^d t_i m_i = \langle t, m \rangle, \quad \text{Var}[Y] = \text{Var}[\langle t, X \rangle] = \langle \Sigma t, t \rangle$$

Allora

$$\varphi_X(t) = \mathbb{E}[e^{i\langle t, X \rangle}] = \varphi_Y(1) = e^{i\mathbb{E}[Y] - \frac{1}{2}\text{Var}[Y]} = \exp\left(i\langle t, m \rangle - \frac{1}{2}\langle \Sigma t, t \rangle\right)$$

3. Se  $m_X = m_Y$  e  $\Sigma_X = \Sigma_Y$ , allora anche  $\varphi_X = \varphi_Y$ : siccome la funzione caratteristica caratterizza la legge, allora  $X$  e  $Y$  hanno la stessa legge.

### Esercizio 2.

1. Per ogni  $t \in \mathbb{R}^d$ , la variabile aleatoria  $\langle t, X \rangle$  è gaussiana poichè combinazione lineare di gaussiane indipendenti, e si ha che il vettore delle medie, per sua definizione, è  $m := (m_1, \dots, m_d)$  dove ogni  $m_i$  è la media di  $X_i$ ; inoltre per l'indipendenza delle  $(X_i)_i$  si ha che la matrice delle covarianze  $\Sigma = (\sigma_{ij})_{ij}$  è tale che  $\sigma_{ii} = \text{Var}[X_i] = \sigma_i$  e  $\sigma_{ij} = \text{Cov}(X_i, X_j) = 0$  per  $i \neq j$ , quindi  $\Sigma = \text{diag}(\sigma_1, \dots, \sigma_d)$ .
2. Se  $Y \sim N(m_Y, \Sigma_Y)$  ha componenti scorrelate, allora  $\Sigma_Y = \text{diag}(\sigma_1^2, \dots, \sigma_d^2)$  per opportuni  $\sigma_i \geq 0$ . Allora  $Y$  ha la stessa legge del vettore  $X = (X_1, \dots, X_d)$  costruito con  $X_i \sim N(m_i, \sigma_i^2)$  indipendenti, dove  $(m_1, \dots, m_d) = m_Y$ . Siccome le componenti di  $X$  sono indipendenti ed  $X$  e  $Y$  hanno la stessa legge, allora anche le componenti di  $Y$  sono indipendenti.

### Esercizio 3.

1. Consideriamo la funzione  $f(a) := \mathbb{E}[X^2 \mathbf{1}_{\{|X|>a\}}]$ . Siccome la famiglia di variabili aleatorie  $(X^2 \mathbf{1}_{\{|X|>a\}})_a$  è dominata da  $X^2 \in L^1$  e  $\lim_{a \rightarrow \bar{a}} X^2 \mathbf{1}_{\{|X|>a\}} = X^2 \mathbf{1}_{\{|X|>\bar{a}\}}$  q.c. per ogni  $a \geq 0$ , abbiamo che  $f \in C^0$ . Siccome poi  $f(0) = 0$  e  $\lim_{a \rightarrow +\infty} f(a) = \mathbb{E}[X^2] = 1$ , esisterà un  $\bar{a}$  tale che  $f(\bar{a}) = \frac{1}{2}$ .
2. Calcoliamo  $F_Y$ , distinguendo 3 casi:

- se  $t < -a$ , allora

$$\mathbb{P}\{Y \leq t\} = \mathbb{P}\{-X \leq t\} = \mathbb{P}\{X \leq t\}$$

dove la seconda uguaglianza segue dalla simmetria di  $X$ .

- se  $-a \leq t \leq a$ , allora

$$\begin{aligned}\mathbb{P}\{Y \leq t\} &= \mathbb{P}\{Y < -a\} + \mathbb{P}\{-a \leq Y \leq t\} = \mathbb{P}\{-X < -a\} + \mathbb{P}\{-a \leq X \leq t\} = \\ &= \mathbb{P}\{X < -a\} + \mathbb{P}\{-a \leq X \leq t\} = \mathbb{P}\{X \leq t\}\end{aligned}$$

dove la quarta uguaglianza segue dalla simmetria di  $X$ .

- se  $t > a$ , allora

$$\begin{aligned}\mathbb{P}\{Y \leq t\} &= \mathbb{P}\{Y \leq a\} + \mathbb{P}\{a < Y \leq t\} = \mathbb{P}\{X \leq a\} + \mathbb{P}\{a < -X \leq t\} = \\ &= \mathbb{P}\{X \leq a\} + \mathbb{P}\{a < X \leq t\} = \mathbb{P}\{X \leq t\}\end{aligned}$$

dove abbiamo ancora usato la simmetria di  $X$ .

Quindi abbiamo che  $F_Y = F_X$ , da cui segue  $Y \sim N(0, 1)$ .

3. Ovviamente  $X, Y \in L^2$ , e siccome  $\mathbb{E}[X] = \mathbb{E}[Y] = 0$ , possiamo calcolare

$$\text{Cov}(X, Y) = \mathbb{E}[XY] = \mathbb{E}[X^2 \mathbf{1}_{\{|X| \leq a\}} - X^2 \mathbf{1}_{\{|X| > a\}}] = \mathbb{E}[X^2] - 2\mathbb{E}[X^2 \mathbf{1}_{\{|X| > a\}}]$$

Abbiamo allora  $\mathbb{E}[X^2 \mathbf{1}_{\{|X| > a\}}] = \frac{1}{2}$  per il punto 1., e quindi

$$\text{Cov}(X, Y) = 1 - 2 \cdot \frac{1}{2} = 0$$

Tuttavia,  $Y$  è una funzione deterministica di  $X$  e quindi non è indipendente da  $X$ . Per averne una prova, coi risultati del punto 2. basta calcolare

$$\mathbb{P}\{Y \leq -a, X \leq -a\} = \mathbb{P}\{X \leq -a\} = \frac{1}{2} \neq \frac{1}{4} = \mathbb{P}\{Y \leq -a\} \cdot \mathbb{P}\{X \leq -a\}$$

#### Esercizio 4.

1. È sufficiente calcolare la funzione caratteristica di  $2X$ : siccome  $\varphi_X(t) = e^{-|t|}$ , abbiamo

$$\varphi_{2X}(t) = \varphi_X(2t) = e^{-2|t|}$$

e quindi  $2X \sim Ca(2)$ .

2. È sufficiente calcolare la funzione caratteristica di  $X + Y$ :

$$\varphi_{X+Y}(t) = \varphi_X(t)\varphi_Y(t) = e^{-|t|} \cdot e^{-|t|} = e^{-2|t|}$$

e quindi anche  $X + Y \sim Ca(2)$ .

3. Definiamo  $X_1 = X_2 := X$ , con  $X \sim Ca(1)$ . Allora  $X_1$  e  $X_2$  non sono ovviamente indipendenti, ma  $\varphi_{X_1+X_2}(t) = \varphi_{2X}(t) = e^{-2|t|} = \varphi_{X_1}(t)\varphi_{X_2}(t)$ .