

**ESERCIZIO 1.** Sia  $(\Omega, P)$  uno spazio di probabilità, e  $B$  un evento tale che  $P(B) > 0$ . Si dimostri che la mappa

$$\begin{aligned}\mathcal{P}(\Omega) &\rightarrow [0, 1] \\ A &\mapsto P(A|B)\end{aligned}$$

è una probabilità.

**SOLUZIONE.** Basta osservare che:

$$P(\Omega|B) = \frac{P(B)}{P(B)} = 1$$

e, per una successione di eventi disgiunti  $(A_n)$

$$P(\bigcup_n A_n|B) = \frac{P(\bigcup_n (A_n \cap B))}{P(B)} = \sum_n \frac{P(A_n \cap B)}{P(B)} = \sum_n P(A_n|B),$$

dove abbiamo usato che anche gli eventi  $(A_n \cap B)$  sono disgiunti.

**ESERCIZIO 2.** Siano  $X, Z$  due variabili casuali definite nello stesso spazio di probabilità, e a valori in  $[0, +\infty)$ . Si dimostri che, per ogni  $c > 0$ ,

$$E[Z \mathbf{1}_{\{X \geq c\}}] \leq \frac{E(ZX)}{c}.$$

**SOLUZIONE.** Vale la diseguaglianza

$$c \mathbf{1}_{\{X \geq c\}} \leq X,$$

e quindi anche

$$cZ \mathbf{1}_{\{X \geq c\}} \leq ZX \leq ZX.$$

Passando al valor medio nella precedente diseguaglianza, per la monotonia del valor medio, si conclude.

**ESERCIZIO 3.** Siano  $X$  e  $Y$  due variabili casuali indipendenti, assolutamente continue, con densità rispettivamente

$$\begin{aligned}f_X(x) &= \frac{c_\alpha}{x^2} e^{-\alpha/x} \mathbf{1}_{(0,+\infty)}(x), \\ f_Y(x) &= \frac{c_\beta}{x^2} e^{-\beta/x} \mathbf{1}_{(0,+\infty)}(x),\end{aligned}$$

dove  $c_\alpha$  e  $c_\beta$  sono due opportune costanti.

- (a) Si determinino i valori delle costanti  $c_\alpha$  e  $c_\beta$ .
- (b) Si determinino le densità delle seguenti variabili casuali:  $\max(X, Y)$ ,  $\frac{1}{X}$ ,  $\frac{1}{X} + \frac{1}{Y}$ .

**SOLUZIONE.**

(a) Si ha

$$c_\alpha^{-1} = \int_0^{+\infty} \frac{1}{x^2} e^{-\alpha/x} dx = \int_0^{+\infty} e^{-ay} dy = \frac{1}{a},$$

cioè  $c_\alpha = \alpha$ .

(b) Anzitutto notiamo che, per  $t > 0$

$$F_X(t) = \int_0^t \frac{\alpha}{x^2} e^{-\alpha/x} dx = \alpha \int_0^{1/t} e^{-ay} dy = e^{-\alpha/t}.$$

Perciò, posto  $Z := \max(X, Y)$ ,

$$F_Z(t) = F_X(t)F_Y(t) = e^{-\alpha/t}e^{-\beta/t} = e^{-(\alpha+\beta)/t}.$$

Perciò

$$f_Z(t) = F'_Z(t) = \frac{(\alpha + \beta)}{x^2} e^{-(\alpha+\beta)/x}.$$

Posto poi  $U := 1/X$ , si ha, per  $t > 0$

$$F_U(t) = P(X < 1/t) = e^{-\alpha t}.$$

Perciò  $1/X \sim Exp(\alpha)$  e, analogamente,  $1/Y \sim Exp(\beta)$ . La densità  $g$  di  $1/X + 1/Y$  è data dalla convoluzione (ci restringiamo a  $z > 0$ ):

$$\begin{aligned} g(z) &= \int_0^{+\infty} f_{1/X}(x)f_{1/Y}(z-x)dx = \alpha\beta e^{-\beta z} \int_0^z e^{(\beta-\alpha)x} dx \\ &= \begin{cases} \alpha\beta \frac{e^{-\alpha z} - e^{-\beta z}}{\beta - \alpha} & \text{per } \alpha \neq \beta \\ \alpha^2 z e^{-\alpha z} & \text{per } \alpha = \beta \end{cases} \end{aligned}$$

**ESERCIZIO 4.** Siano  $X \sim U(0, 1)$  e  $Y \sim Be(1/2)$  variabili casuali indipendenti, e sia  $Z := XY$ .

(a) Si calcoli la funzione di ripartizione  $F_Z$  di  $Z$ .

(b) Mostrare che  $Z$  non è né una variabile casuale discreta né una variabile casuale assolutamente continua.

### SOLUZIONE.

(a) Per  $t \in (0, 1)$

$$F_Z(t) = P(Z \leq t) = P(Y = 1, X \leq t) + P(Y = 0) = \frac{1}{2}t + \frac{1}{2}.$$

Perciò

$$F_Z(t) = \begin{cases} 0 & \text{se } t < 0 \\ \frac{1}{2}t + \frac{1}{2} & \text{se } 0 \leq t < 1 \\ 1 & \text{se } t \geq 1. \end{cases}$$

(b) Si noti che

$$\sum_x P(Z = x) = \sum_x [F_Z(x) - F_Z(x^-)] = 1/2,$$

quindi  $Z$  non può essere discreta. Inoltre non può essere assolutamente continua, poiché  $F_Z$  non è continua.

**ESERCIZIO 5.** Si dimostri che in uno spazio di probabilità discreto  $(\Omega, P)$ , le seguenti affermazioni sono equivalenti:

- gli eventi  $A_1, A_2, \dots, A_n$  sono indipendenti;
- le variabili casuali  $\mathbf{1}_{A_1}, \mathbf{1}_{A_2}, \dots, \mathbf{1}_{A_n}$  sono indipendenti.

(Nota: tutte le proprietà note sull'indipendenza possono essere usate)

**SOLUZIONE.** Per note proprietà dell'indipendenza sappiamo che  $A_1, A_2, \dots, A_n$  sono indipendenti se e solo se per ogni scelta di eventi  $B_1, B_2, \dots, B_n$  con  $B_i \in \{A_i, A_i^c, \Omega, \emptyset\}$  si ha

$$P(B_1 \cap B_2 \cap \dots \cap B_n) = P(B_1)P(B_2) \cdots P(B_n). \quad (1)$$

Il fatto che

$$\mathbf{1}_{A_i}^{-1}(C) = \begin{cases} A_i & \text{se } 1 \in C, 0 \notin C \\ A_i^c & \text{se } 0 \in C, 1 \notin C \\ \Omega & \text{se } 1 \in C, 0 \in C \\ \emptyset & \text{se } 1 \notin C, 0 \notin C \end{cases}$$

mostra che (1) è equivalente all'affermazione: per ogni  $C_1, C_2, \dots, C_n$

$$P(\mathbf{1}_{A_1} \in C_1, \dots, \mathbf{1}_{A_n} \in C_n) = \prod_{k=1}^n P(\mathbf{1}_{A_k} \in C_k),$$

che a sua volta è proprio la definizione di indipendenza delle variabili casuali  $\mathbf{1}_{A_1}, \mathbf{1}_{A_2}, \dots, \mathbf{1}_{A_n}$ .

**ESERCIZIO 6.** Si estraggano a caso 5 carte in un mazzo di 52 carte da Poker. Si calcolino le seguenti probabilità:

- (a) di avere esattamente un tris (tre carte dello stesso numero o figura, le altre due di numero o figura diversi dalle tre e tra loro);
- (b) di avere *almeno* un tris;
- (c) di avere almeno un tris sapendo che non si ha un poker (quattro carte dello stesso numero o figura);
- (d) di avere almeno un tris sapendo che si ha almeno una coppia.

**SOLUZIONE.**

- (a) Si tratta di scegliere: il numero per il tris (13 scelte), le tre carte per formare il tris ( $\binom{4}{3} = 4$  scelte), i due numeri per le rimanenti due carte ( $\binom{12}{2}$  scelte) da cui poi scegliere le due carte  $4^2 = 16$  scelte. La probabilità richiesta è dunque

$$\frac{13 \cdot 4 \cdot \binom{12}{2} \cdot 16}{\binom{52}{5}} = \frac{88}{4165}$$

- (b) La probabilità richiesta è la somma delle probabilità di fare esattamente un tris, di fare un full e di fare un poker. Con ragionamenti analogi al precedente, la probabilità di fare un full è

$$\frac{13 \cdot 4 \cdot 12 \cdot \binom{4}{2}}{\binom{52}{5}} = \frac{6}{4165}$$

e quella di fare un Poker

$$\frac{13 \cdot 48}{\binom{52}{5}} = \frac{1}{4165}.$$

Quindi la probabilità richiesta è  $\frac{95}{4165} = \frac{19}{833}$ .

- (c) Sia  $A$  = “ho esattamente un tris”,  $B$  = “ ho un full”,  $C$  = “ho un Poker”. Dobbiamo calcolare

$$P(A \cup B \cup C | C^c) = \frac{P(A \cup B)}{1 - P(C)} = \frac{P(A) + P(B)}{1 - P(C)} = \frac{94}{4164} = \frac{47}{2082}.$$

- (d) Sia  $D$  = “ ho almeno una coppia”. Il numero di elementi di  $D^c$  è il numero di modi di scegliere 5 carte di numeri diversi. Quindi

$$P(D^c) = \frac{\binom{13}{5} 4^5}{\binom{52}{5}} = \frac{2112}{4165}.$$

Allora

$$P(A \cup B \cup C | D) = \frac{P(A \cup B \cup C)}{P(D)} = \frac{95}{2112}.$$

**ESERCIZIO 7.** Siano  $X \sim Ge(p)$  e  $Y \sim Ge(q)$  variabili casuali indipendenti.

- (a) Calcolare la probabilità  $P(X < Y)$ .

- (b) Si calcoli la densità di

$$(Y - X)^+ := \begin{cases} Y - X & \text{se } Y \geq X \\ 0 & \text{altrimenti.} \end{cases}$$

**SOLUZIONE.**

- (a)

$$\begin{aligned} P(X < Y) &= \sum_{n=0}^{+\infty} \sum_{k=n+1}^{+\infty} P(X = n, Y = k) = pq \sum_{n=0}^{+\infty} \sum_{k=n+1}^{+\infty} (1-p)^n (1-q)^k \\ &= p \sum_{n=0}^{+\infty} (1-p)^n (1-q)^{n+1} = \frac{p(1-q)}{1 - (1-p)(1-q)}. \end{aligned}$$

- (b) Sia  $n > 0$ .

$$\begin{aligned} P((Y - X)^+ = n) &= P(Y - X = n) = \sum_{k=0}^{+\infty} P(X = k, Y = n+k) \\ &= pq \sum_{k=0}^{+\infty} (1-p)^k (1-q)^{n+k} = \frac{pq}{1 - (1-p)(1-q)} (1-q)^n. \end{aligned}$$

Infine

$$\begin{aligned} P((Y - X)^+ = 0) &= 1 - \sum_{n=1}^{+\infty} P((Y - X)^+ = n) = 1 - \frac{pq}{1 - (1-p)(1-q)} \sum_{n=1}^{+\infty} (1-q)^n \\ &= 1 - \frac{pq}{1 - (1-p)(1-q)} \frac{1-q}{q} = 1 - \frac{p(1-q)}{1 - (1-p)(1-q)} \end{aligned}$$

**ESERCIZIO 8.** Siano  $X$  e  $Y$  due variabili casuali scalari, discrete, indipendenti, le cui funzioni generatrici dei momenti  $\gamma_X$  e  $\gamma_Y$  sono finite ovunque, cioè  $\gamma_X(t) < +\infty$ ,  $\gamma_Y(t) < +\infty$  per ogni  $t \in \mathbb{R}$ . Mostrare che la funzione generatrice  $\gamma_{XY}$  del prodotto  $XY$ , pur non essendo necessariamente finita, soddisfa le identità

$$\gamma_{XY}(t) = E[\gamma_X(tY)] = E[\gamma_Y(tX)].$$

**SOLUZIONE.** Usando il fatto che nelle somme infinite a termini positivi è lecito scambiare l'ordine di sommatoria:

$$\begin{aligned}\gamma_{XY}(t) &= E[e^{tXY}] = \sum_{x,y \in \mathbb{R}} p_X(x)p_Y(y)e^{txy} = \sum_{x \in \mathbb{R}} p_X(x) \left[ \sum_{y \in \mathbb{R}} e^{txy} p_Y(y) \right] \\ &\quad \sum_{x \in \mathbb{R}} p_X(x) E[\gamma_Y(tx)] = E[\gamma_Y(tX)].\end{aligned}$$

Scambiando i ruoli di  $X$  e  $Y$  si ottiene l'altra identità.

**ESERCIZIO 9.** Siano  $(X_n)_{n \geq 1}$  e  $Y$  variabili casuali a valori in  $N$ , definite sullo stesso spazio di probabilità  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$ , e sia  $\pi$  una densità di probabilità su  $\mathbb{N}$  (cioè  $\pi(n) \geq 0$  e  $\sum_n \pi(n) = 1$ ). Si assuma che per ogni  $n, k \in \mathbb{N}$  valga la relazione

$$P(X_n = k | Y \leq n) = \pi(k).$$

(a) Si dimostri l'identità

$$P(X_n = k) - \pi(k) = -[\pi(k) - P(X_n = k | Y > n)] P(Y > n).$$

(b) Dedurre che

$$\frac{1}{2} \sum_{k \in \mathbb{N}} |P(X_n = k) - \pi(k)| \leq P(Y \geq n),$$

e che

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{1}{2} \sum_{k \in \mathbb{N}} |P(X_n = k) - \pi(k)| = 0.$$

**SOLUZIONE.**

(a)

$$\begin{aligned}P(X_n = k) &= P(X_n = k, Y \leq n) + P(X_n = k, Y > n) \\ &= P(X_n = k | Y \leq n) P(Y \leq n) + P(X_n = k | Y > n) P(Y > n) \\ &= \pi(k) P(Y \leq n) + P(X_n = k | Y > n) P(Y > n) \\ &= \pi(k) - \pi(k) P(Y > n) + P(X_n = k | Y > n) P(Y > n),\end{aligned}$$

da cui l'identità voluta segue immediatamente.

(b)

$$\begin{aligned}\frac{1}{2} \sum_{k \in \mathbb{N}} |P(X_n = k) - \pi(k)| &\leq \frac{1}{2} \sum_{k \in \mathbb{N}} |\pi(k) - P(X_n = k | Y > n)| P(Y > n) \\ &\leq \frac{1}{2} \left[ \sum_{k \in \mathbb{N}} \pi(k) + \sum_{k \in \mathbb{N}} P(X_n = k | Y > n) \right] P(Y > n) \\ &= P(Y > n).\end{aligned}$$

Infine, l'ultima affermazione segue dal fatto che

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} P(Y > n) = 0.$$