

**Proposizione 1.** Siano  $E, F \in \mathcal{P}(\Omega)$  due eventi.

(i)  $\mathbb{P}(\emptyset) = 0$ .

(ii) Se  $E \subseteq F$ , allora  $\mathbb{P}(F \setminus E) = \mathbb{P}(F) - \mathbb{P}(E)$  (dove l'insieme  $F \setminus E := F \cap E^c$  è la differenza di  $F$  meno  $E$ ).

(iii) Se  $E \subseteq F$ , allora  $\mathbb{P}(E) \leq \mathbb{P}(F)$ .

(iv)  $\mathbb{P}(E^c) = 1 - \mathbb{P}(E)$ .

(v)  $\mathbb{P}(E) \leq 1$ .

(vi)  $\mathbb{P}(E \cup F) = \mathbb{P}(E) + \mathbb{P}(F) - \mathbb{P}(E \cap F)$ .

**Proposizione 2.** *Siano  $X$  e  $Y$  due variabili aleatorie assolutamente continue e indipendenti, con densità  $f_X$  e  $f_Y$ , rispettivamente. Sia  $Z = X + Y$  la loro somma. Allora  $Z$  è una variabile aleatoria assolutamente continua con densità*

$$f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(z - y) f_Y(y) \, dy. \quad (1.9)$$

**Proposizione 3.** *Siano  $X$  e  $Y$  due variabili aleatorie assolutamente continue e indipendenti. Supponiamo che sia  $X$  sia  $Y$  abbiano densità normale. Allora la loro somma  $Z = X + Y$  ha anch'essa densità normale.*

**Proposizione** 4. Se  $\vec{X} = (X_1, X_2, \dots, X_n)$  è un vettore aleatorio discreto con densità  $p_{\vec{X}}$  [rispettivamente, assolutamente continuo con densità  $f_X$ ] e  $g : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  è una funzione qualunque, allora

$$\mathbb{E}[g(X_1, X_2, \dots, X_n)] = \sum_{x_1} \sum_{x_2} \dots \sum_{x_n} g(x_1, x_2, \dots, x_n) p_{\vec{X}}(x_1, x_2, \dots, x_n)$$

[resp.,

$$\mathbb{E}[g(X_1, X_2, \dots, X_n)] = \int_{-\infty}^{+\infty} dx_1 \int_{-\infty}^{+\infty} dx_2 \dots \int_{-\infty}^{+\infty} dx_n g(x_1, x_2, \dots, x_n) f_{\vec{X}}(x_1, x_2, \dots, x_n)$$

]

**Proposizione 5** (Proprietà della media). (i) Se  $c \in \mathbb{R}$  e  $X \equiv c$  è la variabile aleatoria identicamente uguale a  $c$  (cioè  $X(\omega) = c$  per ogni  $\omega \in \Omega$ ), allora  $\mathbb{E}[X] = c$ .

(ii) Se  $X$  e  $Y$  sono due variabili aleatorie e  $a, b$  sono numeri reali, allora  $\mathbb{E}[aX + bY] = a\mathbb{E}[X] + b\mathbb{E}[Y]$ . In particolare,  $\mathbb{E}[aX + b] = a\mathbb{E}[X] + b$ .

---

## CAPITOLO 1. CALCOLO DELLE PROBABILITÀ

(iii) Se  $X$  e  $Y$  sono due variabili aleatorie indipendenti, allora  $\mathbb{E}[XY] = \mathbb{E}[X] \mathbb{E}[Y]$ .

Dalla Proposizione 4 possiamo ricavare l'espressione esplicita di  $\text{Cov}(X, Y)$  nei due casi in cui  $(X, Y)$  è un vettore aleatorio discreto

$$\text{Cov}(X, Y) = \sum_{x, y} (x - \mathbb{E}[X])(y - \mathbb{E}[Y])p_{(X, Y)}(x, y)$$

oppure assolutamente continuo

$$\text{Cov}(X, Y) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mathbb{E}[X])(y - \mathbb{E}[Y])f_{(X, Y)}(x, y) \, dx \, dy.$$

La proposizione seguente riassume le principali proprietà della covarianza.

**Proposizione 6** (Proprietà della covarianza). *(i)  $\text{Cov}(X, Y) = \mathbb{E}[XY] - \mathbb{E}[X]\mathbb{E}[Y]$  (formula alternativa della covarianza).*

*(ii)  $\text{Cov}(X, Y) = \text{Cov}(Y, X)$  per ogni coppia di variabili aleatorie  $X, Y$  (simmetria).*

*(iii) Se  $X$  è una variabile aleatoria costante, allora  $\text{Cov}(X, Y) = 0$ .*

*(iv)  $\text{Cov}(aX + bY, Z) = a\text{Cov}(X, Z) + b\text{Cov}(Y, Z)$  per ogni tripla di variabili aleatorie  $X, Y, Z$  e coppia di numeri reali  $a, b$ ; la stessa proprietà vale anche per il secondo argomento (bilinearità).*

*(v) Se  $X$  e  $Y$  sono indipendenti, allora  $\text{Cov}(X, Y) = 0$ .*



**Proposizione 7** (Proprietà della varianza). (i)  $\text{Var}(X) = \mathbb{E}[X^2] - \mathbb{E}[X]^2$  (formula alternativa della varianza).

(ii) Se  $X$  è una variabile aleatoria costante, allora  $\text{Var}(X) = 0$ .

(iii) Se  $a, b$  sono numeri reali, allora  $\text{Var}(aX + b) = a^2 \text{Var}(X)$ .

(iv) Se  $X_1, X_2, \dots, X_n$  sono  $n$  variabili aleatorie, la varianza della loro somma è

$$\text{Var}\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) = \sum_{i=1}^n \text{Var}(X_i) + 2 \sum_{\substack{i,j=1 \\ i < j}}^n \text{Cov}(X_i, X_j). \quad (1.12)$$

In particolare, se le variabili aleatorie  $X_1, X_2, \dots, X_n$  sono indipendenti

$$\text{Var}\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) = \sum_{i=1}^n \text{Var}(X_i). \quad (1.13)$$

**Proposizione 8** (Disuguaglianza di Chebyshev). *Sia  $X$  una variabile aleatoria qualsiasi. Allora, per ogni  $k > 0$ ,*

$$\mathbb{P} \left( |X - \mathbb{E}[X]| > k\sqrt{\text{Var}(X)} \right) \leq \frac{1}{k^2}.$$



**Proposizione 9** (Approssimazione normale della binomiale). *Supponiamo  $X \sim B(n, p)$  con  $n$  molto grande e  $p$  non trascurabile. Allora  $X \approx N(np, np(1 - p))$ .*

**Proposizione 10** (Approssimazione di Poisson della binomiale). *Supponiamo  $X \sim B(n, p)$  con  $n$  molto grande e  $p$  infinitesimo, in modo però che il prodotto  $\lambda := np$  sia confrontabile con 1. Allora  $X$  ha approssimativamente densità*

$$p_X(k) \simeq e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!} \quad \text{per ogni } k = 0, 1, 2, \dots$$

**Proposizione 11.** *Sia  $X_1, \dots, X_n$  un campione qualsiasi, e sia  $\sigma^2 := \text{Var}(X_i)$  la sua varianza. Allora  $\mathbb{E}[S_n^2] = \sigma^2$ . In altre parole, la varianza campionaria  $S_n^2$  è uno stimatore non distorto della varianza vera  $\sigma^2$  del campione.*