$\mathbb{P}(F) > 0$ . La probabilità di E condizionata a F (o probabilità di E sapendo F) è il numero reale  $\mathbb{P}(E \mid F) := \frac{\mathbb{P}(E \cap F)}{\mathbb{P}(F)}.$ 

**Definizione 2.** Sia  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$  uno spazio di probabilità e siano  $E, F \in \mathcal{F}$  due eventi. Supponiamo

Dal fatto che 
$$E \cap F \subseteq F$$
 segue  $\mathbb{P}(E \cap F) \leq \mathbb{P}(F)$ , e dunque  $\mathbb{P}(E \mid F) \in [0, 1]$ . Inoltre, è facile

verificare che la funzione  $\mathbb{P}_F: \mathcal{F} \to \mathbb{R}$  data da

verificare che la funzione 
$$\mathbb{P}_F:\mathcal{F} \to \mathbb{R}$$
 data da $\mathbb{P}_F(E) = \mathbb{P}\left(E \mid F\right) \qquad \mathrm{per \ ogni} \ E \in \mathcal{F}$ 

**Definizione 1.** Sia  $\Omega$  un insieme e sia  $\mathcal{P}(\Omega)$  il suo insieme delle parti. Una probabilità su  $\Omega$  è una funzione  $\mathbb{P}: \mathcal{P}(\Omega) \to \mathbb{R}$  con le seguenti proprietà:

(1)  $\mathbb{P}(E) \geq 0$  per ogni evento  $E \in \mathcal{P}(\Omega)$ ;

- (2) P(Ω) = 1;
  (3) per ogni famiglia {E<sub>i</sub>}<sub>i∈I</sub> finita o numerabile di eventi E<sub>i</sub> ∈ P(Ω) tali che E<sub>i</sub> ∩ E<sub>j</sub> = Ø se i ≠ j,
  - B) per ogni famiglia  $\{E_i\}_{i\in I}$  finita o numerabile di eventi  $E_i \in \mathcal{P}(\Omega)$  tali che  $E_i \cap E_j = \emptyset$  se  $i \neq j$ , si ha l'uguaglianza  $\mathbb{P}\left(\bigcup_{i\in I} E_i\right) = \sum_{i\in I} \mathbb{P}\left(E_i\right)$ .

**Definizione 3.** Sia  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$  uno spazio di probabilità. Due eventi  $E, F \in \mathcal{F}$  si dicono indipendenti se  $\mathbb{P}(E \cap F) = \mathbb{P}(E) \mathbb{P}(F)$ .

**Definizione 4.** Sia  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$  uno spazio di probabilità. Una collezione di n eventi  $E_1, E_2, \dots, E_n \in \mathcal{F}$  si dicono *indipendenti* se

 $\mathbb{P}\left(E_{i_1} \cap E_{i_2} \cap \ldots \cap E_{i_k}\right) = \mathbb{P}\left(E_{i_1}\right) \mathbb{P}\left(E_{i_2}\right) \ldots \mathbb{P}\left(E_{i_k}\right)$ (1.5)

per ogni  $k \leq n$  e per ogni sottoinsieme di indici  $\{i_1, i_2, \dots, i_k\} \subseteq \{1, 2, \dots, n\}$ .

**Definizione 5.** Supponendo per semplicità che  $\mathcal{F} \equiv \mathcal{P}(\Omega)$ , una qualunque funzione  $X : \Omega \to \mathbb{R}$  si dice *variabile aleatoria*.

Notiamo che la controimmagine di un insieme  $A \subseteq \mathbb{R}$  rispetto a una variabile aleatoria  $X \in un$  evento:  $X^{-1}(A) := \{ \omega \in \Omega \mid X(\omega) \in A \} \in \mathcal{P}(\Omega) \text{ per ogni } A \subseteq \mathbb{R}.$ 

## definito come segue: - se X è discreta con densità $p_X: S \to [0,1],$

**Definizione 6.** Sia X una variabile aleatoria. La media (o speranza) di X è il numero reale  $\mathbb{E}[X]$ 

$$\mathbb{E}\left[X\right] = \sum_{x \in S} x p_X(x);$$

(1.10)

- se 
$$X$$
 è assolutamente continua

$$\hat{a} f_X$$
,

- se 
$$X$$
 è assolutamente continua con densità  $f_X$ ,
$$f^{+\infty}$$

$$\mathbb{E}[X] = \int_{-\infty}^{+\infty} r f_{\mathbf{Y}}(x) \, \mathrm{d}x \tag{2}$$

$$\mathbb{E}\left[X\right] = \int_{-\infty}^{+\infty} x f_X(x) \, \mathrm{d}x. \tag{1}$$

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

come segue

**Definizione 7.** La covarianza di due variabili aleatorie X e Y è il numero reale Cov (X,Y) definito

 $\operatorname{Cov}(X, Y) = \mathbb{E}\left[ (X - \mathbb{E}[X])(Y - \mathbb{E}[Y]) \right].$ 

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

Da notare che, al contrario della media, la covarianza ha come argomento due variabili aleatorie,

oppure assolutamente continuo 
$$r^{+\infty} \quad r^{+\infty}$$

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

La proposizione seguente riassume le principali proprietà della covarianza.

L'espressione esplicita di  $\mathrm{Var}\,(X)$  nei due casi in cui X è discreta o assolutamente continua può ancora essere ricavata tramite la Proposizione 4, ottenendo

 $\operatorname{Var}(X) = \mathbb{E}\left[(X - \mathbb{E}[X])^2\right] = \begin{cases} \sum_{x} (x - \mathbb{E}[X])^2 p_X(x) & \text{se } X \text{ è discreta} \\ \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mathbb{E}[X])^2 f_X(x) \, \mathrm{d}x & \text{se } X \text{ è assolutamente continua} \end{cases}$ 

 $\operatorname{Var}(X) = \operatorname{Cov}(X, X) = \mathbb{E}\left[ (X - \mathbb{E}[X])^2 \right].$ 

**Definizione 8.** La varianza di una variabile aleatoria X è il numero reale Var(X) dato da

Notiamo in particolare che in entrambi i casi Var(X) è sempre un numero positivo, in quanto somma o integrale di quantità positive. Possiamo prenderne pertanto la radice quadrata: la quantità  $\sqrt{Var(X)}$  si chiama deviazione standard di X.

La varianza gode delle seguenti proprietà fondamentali, che vanno confrontate con le analoghe proprietà della media.

**Definizione 9.** Un campione aleatorio di numerosità n è una successione di variabili aleatorie  $X_1, X_2, \ldots, X_n$  tali che

(a) le variabili aleatorie  $X_1, X_2, \ldots, X_n$  sono indipendenti;

(b) tutte le variabili aleatorie  $X_1, X_2, \dots, X_n$  hanno la stessa densità.

Un campione aleatorio è pertanto una successione di variabili aleatorie indipendenti e identicamente distribuite (i.i.d.). In particolare, per l'uguaglianza delle loro densità, tutte le  $X_i$  hanno la stessa media e la stessa varianza:  $\mathbb{E}[X_i] = \mathbb{E}[X_j]$  e  $\text{Var}(X_i) = \text{Var}(X_j)$  per ogni  $i \neq j$ , in quanto sia la media che la varianza dipendono solo dalla densità.

Per chiarire ancora meglio la definizione, supponiamo per fissare le idee che le  $X_i$  siano tutte assolutamente continue e ciascuna abbia densità  $f_{X_i}$ . Allora il punto (b) richiede che  $f_{X_i} = f_{X_j} =: f$  per ogni  $i \neq j$ , dove f è la densità comune. Il punto (a) significa invece che la densità congiunta è

$$f_{(X_1,X_2,\ldots,X_n)}(x_1,x_2,\ldots,x_n) = f_{X_1}(x_1)f_{X_2}(x_2)\ldots f_{X_n}(x_n) = f(x_1)f(x_2)\ldots f(x_n).$$

**Definizione 10.** Sia  $X_1, \ldots, X_n$  un campione aleatorio. Una statistica  $T_n = t_n(X_1, \ldots, X_n)$  è una funzione del vettore aleatorio  $\vec{X} = (X_1, \ldots, X_n)$ .

Sono esempi di statistiche:

(i) la media campionaria

$$\bar{X}_n := \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$$

in cui la funzione  $t_n$  è

$$t_n(x_1, \dots, x_n) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i;$$

(ii) la varianza campionaria

$$S_n^2 := \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2$$

in cui la funzione  $t_n$  è

$$t_n(x_1,\ldots,x_n) = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n \left( x_i - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i \right)^2;$$

(iii) la deviazione standard campionaria  $S_n := \sqrt{S_n^2}$ .

**Definizione 11.** Sia  $X_1, \ldots, X_n$  un campione aleatorio. Supponiamo di aver fatto una misura di  $X_1,\ldots,X_n$  e aver trovato i valori  $x_1,\ldots,x_n$  ( $x_i\in\mathbb{R}$ ). Allora diremo che  $x_1,\ldots,x_n$  è la realizzazione del campione ottenuta nella nostra miusura.

**Definizione 12.** Sia X una variabile aleatoria continua con densità  $f_X$ . Dato  $\alpha \in (0, 1)$ , il quantile (destro) di ordine  $\alpha$  della densità di X è il numero  $x_{\alpha} \in \mathbb{R}$  t.c.  $\mathbb{P}(X \geq x_{\alpha}) = \alpha.$ 

Equivalentemente, il quantile  $x_{\alpha}$  è il numero reale definito da

$$F_X(x_\alpha) = 1 - \alpha, \qquad \int_{x_\alpha}^{+\infty} f_X(x) \, \mathrm{d}x = \alpha,$$

dove  $F_X$  è la funzione di ripartizione di X. Si osservi che la funzione  $\alpha \mapsto x_{\alpha}$  è decrescente, in quanto al crescere di  $\alpha$  deve aumentare l'area sottesa dalla densità alla destra di  $x_{\alpha}$ , e quindi  $x_{\alpha}$  deve spostarsi a sinistra.

tamente continue con densità  $f_{X_i}(x) \equiv f(x \mid \theta)$  dipendente da un parametro incognito  $\theta$ . Siano  $A_n = a_n(X_1, \dots, X_n)$  e  $B_n = b_n(X_1, \dots, X_n)$  due

**Definizione 13.** Sia  $X_1, \ldots, X_n$  un campione aleatorio, dove le  $X_i$  sono variabili aleatorie assolu-

statistiche per le quali valga sempre  $A_n < B_n$ , e tali che la probabilità dell'evento  $\{A_n \le \theta \le B_n\}$  sia  $\mathbb{P}(A_n \le \theta \le B_n) = 1 - \alpha,$ 

dove  $\alpha \in (0,1)$  è un numero reale che non dipende dal parametro  $\theta$ . Supponiamo di aver fatto una misura di  $X_1, \ldots, X_n$  e aver trovato la realizzazione  $x_1, \ldots, x_n$ . Allora diremo che l'intervallo

 $(a_n(x_1,\ldots,x_n)\,,\,b_n(x_1,\ldots,x_n))$ è un intervallo di confidenza di livello  $1-\alpha$  per il parametro incognito  $\theta$  (scriveremo per brevità  $IC_{\theta}(1-\alpha)$ ). Equivalentemente, si dice che

 $\theta \in (a_n(x_1,\ldots,x_n), b_n(x_1,\ldots,x_n))$ 

con confidenza  $1 - \alpha$ .

**Definizione 14.** Sia  $X_1, \ldots, X_n$  un campione. Un'*ipotesi statistica* è un'affermazione su uno o più parametri incogniti della densità delle  $X_i$ .

**Definizione 15.** Un test d'ipotesi è una regola di decisione tra  $H_0$  e  $H_1$ , e consiste nella seguente procedura:

1. fisso una statistica test  $T = t(X_1, \ldots, X_n)$ ;

- 2. stabilisco una regione di rifiuto (o regione critica)  $C \subset \mathbb{R}$ ;
- 3. rifiuto  $H_0$  se con le mie misure  $x_1, \ldots, x_n$  trovo  $t(x_1, \ldots, x_n) \in C$ ; in caso contrario, la accetto.

Definizione 16. In un test d'ipotesi, commetto un errore:

(a) di I specie, se rifiuto 
$$H_0$$
 quando  $H_0$  in realtà è vera;

(b) di II specie, se accetto  $H_0$  quando  $H_0$  in realtà è falsa.

La definizione dei due tipi di errore è chiarita dalla seguente tabella.

		Accetto $H_0$	Rifiuto $H_0$
$\overline{H}$	o è vera	OK	Errore I specie
$\overline{H}$	o è falsa	Errore II specie	OK

**Definizione 17.** Il livello di significatività  $\alpha$  di un test è la probabilità di commettere l'errore di I specie, cioè

 $\alpha := \mathbb{P}_{H_0} \left( \text{"rifiuto } H_0 \right) = \mathbb{P}_{H_0} \left( T \in C \right).$