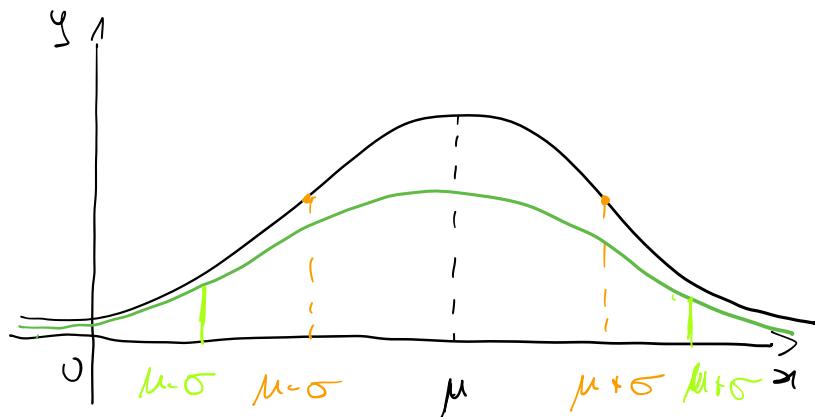


## Distribuzione di Gauss o Normale, $N(\mu, \sigma)$

### Definizione

Una variabile aleatoria  $X$  è detta distribuita secondo una normale (o gaussiana) di parametri  $\mu \in \mathbb{R}$ ,  $\sigma \in \mathbb{R}^+$  ( $X \sim N(\mu, \sigma)$ ) se la densità di probabilità

$$f_X(x) = \frac{1}{\sigma \sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$$



### Proprietà:

- 1)  $f_X(x)$  è simmetrica rispetto alla retta  $x=\mu$
- 2) ha un massimo assoluto in  $(\mu, \frac{1}{\sigma \sqrt{2\pi}})$
- 3) ha asintoti orizzontali  $y=0$
- 4) ha due flexi in  $(\mu-\sigma, \frac{1}{\sigma \sqrt{2\pi}})$ ,  $(\mu+\sigma, \frac{1}{\sigma \sqrt{2\pi}})$

$$\left(\mu-\sigma, \frac{1}{\sigma \sqrt{2\pi}}\right), \left(\mu+\sigma, \frac{1}{\sigma \sqrt{2\pi}}\right)$$

$$5) \int_{-\infty}^{+\infty} f_x(x) dx = 1$$

6) all'aumentare di  $\sigma$  il max diminuisce

7) se  $\mu=0$  è simmetrica rispetto all'origine

$$8) E[X] = \mu, \quad V[X] = \sigma^2$$

La funzione di ripartizione associa a

$$F_x(t) = P[X \leq t] = \int_{-\infty}^t \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)^2} dx$$

Definizione

Distribuzione normale standardizzata

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}x^2}$$

$$f_x(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)^2}$$

$$z = \frac{x-\mu}{\sigma}$$

$$x = \sigma z + \mu$$

$$dx = \sigma dz$$

$$\frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)^2} dx =$$

$$= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{1}{2} z^2} dz = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{1}{2} z^2} dz$$

$$f(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2} z^2}$$

Vettori aleatori

Definizione

È detto vettore aleatorio, o variabile aleatoria multidimensionale, un vettore le cui componenti sono variabili aleatorie

$$X = (X_1, X_2, \dots, X_n)$$

$$P[X_1 = x_1 \wedge X_2 = x_2 \wedge \dots] \equiv P[X_1, X_2, \dots]$$

Se abbiamo le variabili aleatorie  $X, Y$  si deve

- $\sum_i \sum_j P[X=i, Y=j] = 1$ ,  $\sum_i P[X=i] = 1$   
 $\sum_j P[Y=j] = 1$
- g valori  $P[X=i, Y=j]$  formano la densità

o: sottorev. congiunta del vettore  $(X, Y)$

- Le densità  $P[X=i]$ ,  $P[Y=j]$  sono dette densità marginali

Oss: è sempre possibile ricavare le prob. marginali dalle prob. congiunte, ma non è vero il viceversa.

Definizione (Funzione di ripartizione congiunta)

Deve un vettore aleatorio  $(X, Y)$ , è detta funzione di ripartizione congiunta la funzione

$$F_{X,Y}(x, y) = P[X \leq x, Y \leq y] \\ (P[(X \leq x) \cap (Y \leq y)])$$

Definizione (Funzione di ripartizione marginale)

Deve una funzione di ripartizione congiunta  $F_{X,Y}$ , è definita la funzione di ripartizione marginale come

$$F_X(x) = P[X \leq x] = P[X \leq x, Y < +\infty] =$$

$$= \lim_{y \rightarrow +\infty} F_{X,Y}(x, y)$$

Proprietà

$$\forall y \in \mathbb{R} \quad \lim_{x \rightarrow -\infty} F_{xy}(x, y) = 0, \quad \lim_{x \rightarrow +\infty} F_{xy}(x, y) = F_y(y)$$

$$\forall x \in \mathbb{R} \quad \lim_{y \rightarrow -\infty} F_{xy}(x, y) = 0, \quad \lim_{y \rightarrow +\infty} F_{xy}(x, y) = F_x(x)$$

- Densità condizionata (caso discreto)

Def.

Si dice densità condizionata del vettore aleatorio discreto  $(X, Y)$ , e si indica con  $P_{XY}$ , l'insieme dei

valori

$$P_{XY}(x_i, y_j) = P[X=x_i, Y=y_j]$$

Definizione (densità marginale)

$$P_X(x_i) = \sum_{j} P_{XY}(x_i, y_j)$$

$$P_Y(y_j) = \sum_{i} P_{XY}(x_i, y_j)$$

- Densità condizionata per il caso continuo

Def.

Dato un vettore aleatorio continuo  $(X, Y)$ , è

della funzione di densità di probabilità della  
funzione  $f_{XY}(x, y)$  per la quale, per ogni  
realtà di  $a, b, c, d \in \mathbb{R}$ ,

$$P[a < X < b, c < Y < d] =$$

$$= \int_a^b \left( \int_c^d f_{XY}(x, y) dy \right) dx =$$

$$= \int_c^d \left( \int_a^b f_{XY}(x, y) dx \right) dy$$

$$\int_a^b \int_c^d f_{XY}(x, y) dx dy$$

Si dimostra che

$$F_{XY}(s, t) = P[X < s, Y < t] = \int_{-\infty}^s \int_{-\infty}^t f_{XY}(x, y) dx dy$$

$$\boxed{f_X(x) = \frac{dF_X(x)}{dx}}$$

$$f_{xy}(x,y) = \frac{\partial^2}{\partial x \partial y} F_{XY}(x,y)$$

Definizione (Funzioni densità marginali)

Sono delle funzioni densità marginali

$$f_x(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_{xy}(x,y) dy, \quad f_y(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_{xy}(x,y) dx$$

$$\left[ \int_{-\infty}^{+\infty} f_x(x) dx = \int_{-\infty}^{+\infty} dx \int_{-\infty}^{+\infty} dy f_{xy}(x,y) = 1 \right]$$

Definizione

Sele m variabili aleatorie  $x_i$ , con  $i=1, \dots, m$ , esse si dicono indipendenti se, per ogni scelta degli intervalli  $A_i$ , si ha che

$$\begin{aligned} P[x_1 \in A_1, x_2 \in A_2, \dots, x_m \in A_m] &= \\ &= P[x_1 \in A_1] \cdot P[x_2 \in A_2] \cdots P[x_m \in A_m] \end{aligned}$$

Si dim. che (nel caso di variabili indipendenti)

$$P_{XY}(x_i, y_j) = P_X(x_i) P_Y(y_j)$$

$$f_{XY}(x_i, y_j) = f_X(x_i) f_Y(y_j)$$

$$F_{XY}(x, y) = F_X(x) F_Y(y)$$

Teorema

Se  $(X, Y)$  è un vettore aleatorio (discreto o continuo)

la somma  $U = X + Y$  delle sue componenti

ha densità

$$P_U(u) = \sum_k P_{XY}(u, u-k) \quad \text{caso discreto}$$

$$f_U(u) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_{XY}(t, u-t) dt \quad \text{caso continuo}$$

Definizione

Se  $(X, Y)$  è un vettore aleatorio e  $g(X, Y)$

una funzione,  $E[g(X, Y)]$ , se esiste, è definito

dal

$$E[g(X, Y)] = \sum_i \sum_j g(x_i, y_j) P_{XY}(x_i, y_j) \quad \text{c. d.}$$

$$E[g(X, Y)] = \int dx \int dy g(x, y) f_{XY}(x, y) \quad \text{c. c.}$$

$$-\infty \vdots \infty$$

### Proprietà

Per ogni coppia di variabili aleatorie  $X, Y$ , il valore atteso della somma è uguale alla somma dei valori attesi:

$$\mathbb{E}[X+Y] = \mathbb{E}[X] + \mathbb{E}[Y]$$

Dim. (esercizio)

### Definizione (covariante)

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

### Proprietà (esercizio)

$$\text{Cov}[X, Y] = \mathbb{E}[XY] - \mathbb{E}[X]\mathbb{E}[Y]$$

### Proprietà:

$X, Y, V, W$  variabili aleatorie

$\alpha, \beta \in \mathbb{R}$

$$1) \text{ Cov}[X, Z] = 0$$

$$2) \text{ Cov}[X, Y] = \text{Cov}[Y, X]$$

$$3) \text{Cov}[X, X] = \text{Var}[X]$$

$$4) \text{Cov}[2X, \beta Y] = 2\beta \text{Cov}[X, Y]$$

$$5) \text{Cov}[X+Y, V+W] =$$

$$= \text{Cov}[X, V] + \text{Cov}[X, W] + \text{Cov}[Y, V] + \text{Cov}[Y, W]$$

Definizione (Matrice di covarianza)

Def.  $X = (X_1, X_2, \dots, X_n)$ , la matrice di

covarianza ( $C_X$ ) è la matrice di elementi:

$$(C_X)_{i,j} = \text{Cov}[X_i, X_j]$$

$$C_X = \begin{bmatrix} \text{Cov}[X_1, X_1] & \text{Cov}[X_1, X_2] & \dots & \text{Cov}[X_1, X_n] \\ \text{Cov}[X_2, X_1] & \text{Cov}[X_2, X_2] & \dots & \text{Cov}[X_2, X_n] \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \text{Cov}[X_n, X_1] & \text{Cov}[X_n, X_2] & \dots & \text{Cov}[X_n, X_n] \end{bmatrix}$$

Definizione (coefficiente di correlazione)

Se le due variabili aleatorie  $X, Y$ , si definisce coefficiente di correlazione ( $\rho_{XY}$ )

$$\rho_{XY} = \frac{\text{Cov}[X, Y]}{\sqrt{\text{Var}[X] \text{Var}[Y]}}$$

Proprietà

1)  $-1 \leq \rho_{XY} \leq 1$

2)  $|\rho_{XY}| = 1$  se e solo se  $X$  e  $Y$

essono un valore deterministico lineare

$$Y = aX + b \quad \text{con } a, b \in \mathbb{R} \quad \text{che hanno lo stesso segno}$$

Definizione

Si dicono in correlate due variabili aleatorie  $X, Y$  per cui  $\text{Cov}[X, Y] = 0$