

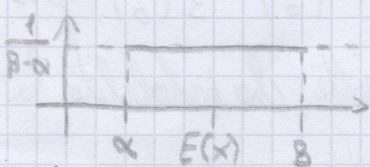
VARIABILI CONTINUE UNIFORMI

Le variabili uniformi sono variabili con densità uniforme nell'intervallo $[\alpha, \beta]$



$$P(\alpha \leq X \leq \beta) = \int_{\alpha}^{\beta} f_X(x) dx$$

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{\beta - \alpha} & x \in [\alpha, \beta] \\ 0 & \text{altrimenti} \end{cases}$$



esse si indicano con $X \sim U[\alpha, \beta]$

Il valore atteso sarà dato da:

$$E(X) = \int_{\alpha}^{\beta} t \frac{1}{\beta - \alpha} dt = \frac{1}{\beta - \alpha} \int_{\alpha}^{\beta} t dt = \frac{1}{\beta - \alpha} \left[\frac{1}{2} t^2 \right]_{\alpha}^{\beta} = \frac{\frac{1}{2} \beta^2 - \frac{1}{2} \alpha^2}{\beta - \alpha} = \frac{1}{2} \frac{(\beta + \alpha)(\beta - \alpha)}{\beta - \alpha} = \frac{\beta + \alpha}{2}$$

La varianza sarà: $V(X) = \frac{(\beta - \alpha)^2}{12}$

Esempio:

$$X \sim U[-2, 2]$$

$$-P(X < 1) = \int_{-2}^1 \frac{1}{2+2} dx = \frac{1}{4} \int_{-2}^1 dx = \frac{1}{4} [x]_{-2}^1 = \frac{1}{4} (1 + 2) = \frac{3}{4}$$

$$-E(X) = \frac{2 - 2}{2} = 0 \quad V(X) = \frac{4^2}{12} = \frac{4}{3}$$

$$-F_X(-1) = P(X \leq -1) = \int_{-2}^{-1} \frac{1}{2+2} dx = \frac{1}{4} [x]_{-2}^{-1} = \frac{1}{4} (-1 + 2) = \frac{1}{4}$$

VARIABILI NORMALI (GAUSSIANE)

Una variabile è normale quando la sua densità è

$$f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi} \sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} \quad \text{per } x \in \mathbb{R}$$



Si può spostare la curva e integrarla o allargarla a piacimento.

NOTA: Questa v.a. non ammette primitive, per trovare le probabilità si utilizzano tabelle apposite

$$E(X) = \mu \quad V(X) = \sigma^2 \quad \text{si scrive } X \sim N(\mu, \sigma^2)$$

PROPRIETÀ DELLA NORMALE

Dati 2 v.a. $X \sim N(\mu_X, \sigma_X^2)$ e $Y \sim N(\mu_Y, \sigma_Y^2)$:

$$1) X + Y \sim N(\mu_X + \mu_Y, \sigma_X^2 + \sigma_Y^2)$$

$$2) Z = aX + b \rightarrow Z \sim N(a\mu_X + b, a^2\sigma_X^2)$$

$$3) \bar{Z} = \frac{X - \mu}{\sigma} = \frac{1}{\sigma} X - \frac{\mu}{\sigma} \rightarrow E(\bar{Z}) = \frac{\mu}{\sigma} - \frac{\mu}{\sigma} = 0$$

$$\rightarrow V(\bar{Z}) = \frac{\sigma^2}{\sigma^2} = 1$$

\bar{Z} ha quindi densità normale $\bar{Z} \sim N(0, 1)$, essa è detta v.a. normale standardizzata mentre la funzione $\frac{X - \mu}{\sigma}$ è detta standardizzazione.

Esempio: Il contenuto di un toner è $X \sim N(500, 50^2)$ calcolare $P(X > 420)$ e, se ho 10 cartucce, che tutte abbiano più di 420 g.

$$P(X > 420) = P(\bar{Z} > \frac{420 - 500}{50}) = P(\bar{Z} > -\frac{8}{5}) = 1 - P(\bar{Z} < -\frac{8}{5}) = 1 - P(\bar{Z} < \frac{8}{5}) = 1 - 0,9452 = 0,0548$$

$$Y \sim B(10, 0,0548)$$

$$P(Y = 10) = \binom{10}{10} 0,0548^{10} (1 - 0,0548)^0 = 0,0000000005$$

DENSITÀ ESPONENZIALE

La densità esponenziale di parametro $\lambda > 0$ è la densità $f_X(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x} & x \geq 0 \\ 0 & \text{altrimenti} \end{cases}$ si scrive $X \sim E(\lambda)$

PROPRIETÀ

$$-E(X) = \frac{1}{\lambda} \quad -V(X) = \frac{1}{\lambda^2}$$

ASSENZA DI MEMORIA

$$\forall n, t, P(X > t+n | X > n) = P(X > t) \quad \frac{1 - e^{-\lambda(t+n)}}{1 - e^{-\lambda n}} = \frac{1 - e^{-\lambda t} e^{-\lambda n}}{1 - e^{-\lambda n}} = \frac{1 - e^{-\lambda t} e^{-\lambda n}}{1 - e^{-\lambda n}} = e^{-\lambda t}$$

FUNZIONE DI RIPARTIZIONE

$$F_X(x) = \begin{cases} 0 & x < 0 \end{cases}$$

$$\int_0^x \lambda e^{-\lambda t} dt = -[e^{-\lambda t}]_0^x = -e^{-\lambda x} + 1 \quad x > 0$$