

Esercizio

Sia assegnato

$$A = \{(1, 1), (1, 2), (2, 1), (2, 3), (2, 4), (3, 2), (3, 3)\}.$$

- (i) Calcolare il valore di
- $\alpha \in \mathbb{R}$
- per cui la funzione
- $p : \mathbb{R}^2 \rightarrow [0, 1]$
- ,

$$p(i, j) = \begin{cases} \frac{\alpha}{i+j}, & (i, j) \in A \\ 0, & (i, j) \in \mathbb{R}^2 \setminus A, \end{cases} \quad (1)$$

è una densità di probabilità.

R.

$$1 = \sum_{(i,j) \in A} p(i, j) = \alpha \sum_{(i,j) \in A} \frac{1}{i+j} = \alpha \frac{19}{10}.$$

Quindi

$$\alpha = \frac{10}{19}.$$

- (ii) Siano
- X
- e
- Y
- sono due variabili aleatorie di densità discreta congiunta
- p
- , come assegnata al punto (i) di questo esercizio. Calcolare

$$E[X + Y].$$

R.

$$E[X+Y] = \sum_{(i,j) \in A} (i+j)p(i, j) = \alpha \sum_{(i,j) \in A} (i+j) \frac{1}{i+j} = \alpha \sum_{(i,j) \in A} 1 = \alpha 7 = \frac{70}{19}$$

- (iii) Calcolare le densità marginali
- p_X
- e
- p_Y
- della variabile aleatoria 2-dimensionale
- (X, Y)
- definita al punto (ii). Calcolare
- $E[X]$
- e
- $E[Y]$
- .

R. Se $i = 1, 2, 3$ allora

$$p_X(i) = \alpha \sum_{(i,j) \in A} p(i, j) = \alpha \sum_{(i,j) \in A} \frac{1}{i+j}$$

altrimenti $p_X(i) = 0$. Se $j = 1, 2, 3, 4$, allora

$$p_Y(j) = \alpha \sum_{(i,j) \in A} p(i, j) = \alpha \sum_{(i,j) \in A} \frac{1}{i+j}$$

altrimenti $p_Y(j) = 0$.

Per quanto riguarda $E[X]$ e $E[Y]$ abbiamo:

$$E[X] = \sum_{i=1}^3 ip_X(i) = \alpha \frac{10}{3},$$

mentre

$$E[Y] = \sum_{j=1}^4 jp_Y(j) = \alpha \frac{11}{3}.$$

In particolare

$$E[X + Y] = \frac{\alpha}{7} = E[X] + E[Y] = \alpha \frac{10}{3} + \alpha \frac{11}{3}.$$

(iv) Calcolare $\text{Var}(X)$, e $\text{Cov}(X, Y)$.

Poiché

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

iniziamo con il calcolare

$$E[XY] = \sum_{(i,j) \in A} ij p(i, j) = \alpha \frac{36}{5}.$$

Quindi

$$\text{Cov}(X, Y) = \alpha \frac{36}{5} - \alpha^2 \frac{210}{9} = -\frac{43440}{16245} \approx -2,674.$$

Inoltre

$$\text{Var}(X) = E[X^2] - (E[X])^2 = \frac{208 - \alpha 100}{9} \alpha = \frac{29520}{3249} \approx 9,08$$

(v) Determinare la retta di regressione.

R.

$$a = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\text{Var}(X)} = -\frac{4344}{14760} \approx -0,2943;$$

$$b = E[Y] - \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\text{Var}(X)} E[X] = \frac{\alpha}{3} \left(11 + \frac{4344}{14760} \right) \approx 1,981.$$

Pertanto l'equazione della retta di regressione è

$$y = -\frac{4344}{14760}x + \frac{10}{57} \left(11 + \frac{4344}{14760} \right)$$

Esercizio

Sia X una variabile aleatoria di densità normale $N(0, 1)$. Determinare la densità della variabile aleatoria $\exp(X)$. Disegnare un grafico qualitativo di tale densità.

R. La variabile aleatoria $Z = \exp(X)$ ha funzione di ripartizione

$$F_Z(t) = P(\exp(X) \leq t).$$

Quindi se $t \leq 0$ allora $F_Z(t) = 0$. Mentre se $t > 0$

$$F_Z(t) = P(\exp(X) \leq t) = P(X \leq \log t) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\log t} e^{-\frac{s^2}{2}} ds.$$

Pertanto una densità di F_Z si ottiene derivando F_Z . In particolare se $t > 0$

$$F'_Z(t) = \frac{1}{t\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(\log t)^2}{2}},$$

mentre se $t \leq 0$ tale densità è nulla.

Esercizio

Siano $\{X_i\}_{1 \leq i \leq n}$ variabili aleatorie indipendenti ciascuna di densità di Poisson di parametro $\frac{1}{3}$. Fornire una stima di

$$P\left(\left|\sum_{i=1}^n \frac{X_i}{n} - \frac{1}{3}\right| > \frac{1}{100}\right).$$

R.

Se ogni X_i ha densità di Poisson di parametro $\frac{1}{3}$ allora

$$\begin{aligned} E[X_i] &= \sum_{k=0}^{\infty} e^{-\frac{1}{3}} k \frac{(\frac{1}{3})^k}{k!} = \frac{1}{3} \sum_{k=1}^{\infty} e^{-\frac{1}{3}} \frac{(\frac{1}{3})^{k-1}}{(k-1)!} = \frac{1}{3} \sum_{j=0}^{\infty} e^{-\frac{1}{3}} \frac{(\frac{1}{3})^j}{j!} \\ &= \frac{1}{3} e^{-\frac{1}{3}} \sum_{j=0}^{\infty} \frac{(\frac{1}{3})^j}{j!} = \frac{1}{3}. \end{aligned}$$

D'altra parte

$$\begin{aligned} E[X_i^2] &= \sum_{k=0}^{\infty} e^{-\frac{1}{3}} k^2 \frac{(\frac{1}{3})^k}{k!} = \frac{1}{3} e^{-\frac{1}{3}} \sum_{k=0}^{\infty} k \frac{(\frac{1}{3})^{k-1}}{(k-1)!} = \frac{1}{3} e^{-\frac{1}{3}} \sum_{j=0}^{\infty} (j+1) \frac{(\frac{1}{3})^j}{j!} \\ &= \frac{1}{3} \sum_{j=0}^{\infty} (j+1) e^{-\frac{1}{3}} \frac{(\frac{1}{3})^j}{j!} = \frac{1}{3} E[X+1] = \frac{1}{3} (E[X] + 1) = \frac{1}{3} \left(\frac{1}{3} + 1\right) = \frac{4}{9}. \end{aligned}$$

Quindi

$$\text{Var}[X_i] = E[X_i^2] - (E[X_i])^2 = \frac{4}{9} - \frac{1}{9} = \frac{3}{9} = \frac{1}{3}.$$

Si noti che questo calcolo vale per ogni parametro lambda nel caso di una densità di Poisson. Ovvero per variabili aleatorie con densità di Poisson di parametro λ si ha $E[X] = \lambda = \text{Var}(X)$.

A questo punto abbiamo due opzioni. Se utilizziamo la disuguaglianza di Chebyshev per la legge dei grandi numeri otteniamo che

$$P\left(\left|\sum_{i=1}^n \frac{X_i}{n} - \frac{1}{3}\right| > \frac{1}{100}\right) \leq \frac{\sigma^2}{n \frac{1}{100^2}} = \frac{100^2}{3n}.$$

D'altra parte, poiché vale

$$P\left(\left|\sum_{i=1}^n \frac{X_i}{n} - \frac{1}{3}\right| > \frac{1}{100}\right) = 1 - P\left(\left|\sum_{i=1}^n \frac{X_i}{n} - \frac{1}{3}\right| \leq \frac{1}{100}\right)$$

e in generale si ha

$$\sqrt{n} \frac{\sum_{i=1}^n \frac{X_i}{n} - \mu}{\sigma} = \frac{\sum_{i=1}^n X_i - n\mu}{\sigma \sqrt{n}}$$

allora anche per $\mu = \frac{1}{3}$ avremo

$$P\left(\left|\sum_{i=1}^n \frac{X_i}{n} - \frac{1}{3}\right| \leq \frac{1}{100}\right) = P\left(\left|\sqrt{n} \frac{\sum_{i=1}^n \frac{X_i}{n} - \frac{1}{3}}{\sqrt{3^{-1}}} \right| \leq \frac{\sqrt{n}}{\sqrt{3^{-1}100}}\right).$$

D'altra parte per il Teorema del limite centrale

$$\frac{\sum_{i=1}^n X_i - n\mu}{\sigma \sqrt{n}} = S_n^* \sim N(0, 1),$$

per $n \rightarrow +\infty$, si deduce che

$$P\left(\left|\sqrt{n} \frac{\sum_{i=1}^n \frac{X_i}{n} - \frac{1}{3}}{\sqrt{3^{-1}}} \right| \leq \frac{\sqrt{n}}{\sqrt{3^{-1}100}}\right) \approx P\left(-\frac{\sqrt{n}}{\sqrt{3^{-1}100}} \leq Z \leq \frac{\sqrt{n}}{\sqrt{3^{-1}100}}\right),$$

con $Z = \frac{\sum_{i=1}^n X_i - n\mu}{\sigma \sqrt{n}}$ variabile aleatoria che si approssima con la Gaussiana $N(0, 1)$.

Pertanto

$$P\left(\left|\sum_{i=1}^n \frac{X_i}{n} - \frac{1}{3}\right| > \frac{1}{100}\right) \approx 1 - P\left(-\frac{\sqrt{n}}{\sqrt{3^{-1}100}} \leq Z \leq \frac{\sqrt{n}}{\sqrt{3^{-1}100}}\right)$$

dove

$$1 - (P(Z \leq \frac{\sqrt{n}}{\sqrt{3-1}100}) - P(Z \leq -\frac{\sqrt{n}}{\sqrt{3-1}100})) = 2\Phi(\frac{2\sqrt{n}}{\sqrt{3-1}100})$$

e Φ è la funzione di ripartizione con distribuzione normale (Gaussiana) $N(0, 1)$ di Z .

Esercizio

Sia X una variabile aleatoria di densità esponenziale. Calcolare per quale valore reale q è soddisfatta l'equazione

$$F(X \leq q) = \frac{2}{3},$$

dove con F si indica la funzione di ripartizione della variabile aleatoria X .

R.

In questo caso per $t \geq 0$,

$$F_X(t) = \lambda \int_0^t e^{-\lambda s} ds = [-e^{-\lambda s}]_{s=0}^{s=t} = -e^{-\lambda t} + 1,$$

mentre $F_X(t)$ Quindi vogliamo risolvere l'equazione

$$F_X(q) = \frac{2}{3},$$

per cui

$$-e^{-\lambda q} + 1 = \frac{2}{3},$$

da cui

$$\frac{1}{3} = e^{-\lambda q},$$

cioè $-\lambda q = \log \frac{1}{3}$, da cui $q = -\frac{1}{\lambda} \log \frac{1}{3} = \frac{1}{\lambda} \log 3$. Il valore così ottenuto è chiamato quantile di ordine $\frac{2}{3}$.

Esercizio Siano X e Y due variabili aleatorie di densità esponenziali indipendenti rispettivamente di parametri 3 e 5.

Calcolare

$$P(Y < 2X).$$

R. In questo caso, poiché le variabili aleatorie sono indipendenti, la densità congiunta (X, Y) è data dal prodotto delle densità marginali. Più precisamente la densità congiunta per $s \geq 0$ e $t \geq 0$

$$f(s, t) = \lambda \mu e^{-\lambda s} e^{-\mu t}$$

mentre varrà 0 per $s < 0$ o $t < 0$.

Quindi

$$\begin{aligned} P(Y < 2X) &= \int_{\{(s,t) \in \mathbb{R}^2: t < 2s\}} f(s,t) ds dt = \int_{\{(s,t) \in \mathbb{R}^2: t < 2s\}} \lambda \mu e^{-\lambda s} e^{-\mu t} ds dt \\ &= \lambda \mu \int_{\{(s,t) \in \mathbb{R}^2: t < 2s\}} e^{-\lambda s} e^{-\mu t} ds dt \\ &= \lambda \mu \int_0^{+\infty} \left(\int_{\frac{t}{2}}^{+\infty} e^{-\lambda s} ds \right) e^{-\mu t} dt = \mu \int_0^{+\infty} e^{-\lambda \frac{t}{2}} e^{-\mu t} dt = \lim_{M \rightarrow \infty} \left[-\frac{\mu}{\frac{\lambda}{2} + \mu} e^{-(\frac{\lambda}{2} + \mu)t} \right]_{t=0}^{t=M} = \frac{\mu}{\frac{\lambda}{2} + \mu}. \end{aligned}$$