

Statistica - 6^a lezione

18 marzo 2021

Densità di Poisson

1 anno



Y = numero di terremoti in un anno

$$\underbrace{\mathbb{E}[Y] = 3.72}_{\text{fissato}}$$

Densità di Poisson



X_i = numero di terremoti nell' i -esimo semestre, $i = 1, 2$

Y = numero di terremoti in un anno = $X_1 + X_2$

$$\underbrace{\mathbb{E}[Y] = 3.72}_{\text{fissato}} = \mathbb{E}[X_1] + \mathbb{E}[X_2]$$

Densità di Poisson



X_i = numero di terremoti nell' i -esimo semestre, $i = 1, 2$

Y = numero di terremoti in un anno = $X_1 + X_2$

$$\underbrace{\mathbb{E}[Y] = 3.72}_{\text{fissato}} = \mathbb{E}[X_1] + \mathbb{E}[X_2]$$

- istanti diversi hanno andamento simile senza influenzarsi tra loro

\Rightarrow X_1, X_2 sono i.i.d.

Densità di Poisson



X_i = numero di terremoti nell' i -esimo semestre, $i = 1, 2$

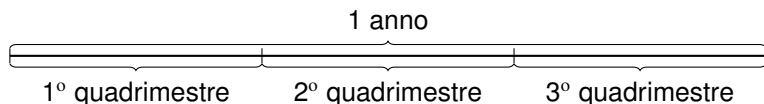
Y = numero di terremoti in un anno = $X_1 + X_2$

$$\underbrace{\mathbb{E}[Y] = 3.72}_{\text{fissato}} = \underbrace{\mathbb{E}[X_1] + \mathbb{E}[X_2]}_{\text{tutti uguali}} \Rightarrow \mathbb{E}[X_i] = \frac{3.72}{2}$$

- istanti diversi hanno andamento simile senza influenzarsi tra loro

\Rightarrow X_1, X_2 sono i.i.d.

Densità di Poisson



X_i = numero di terremoti nell' i -esimo quadrimestre, $i = 1, 2, 3$

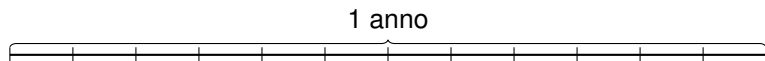
Y = numero di terremoti in un anno $= X_1 + X_2 + X_3$

$$\underbrace{\mathbb{E}[Y] = 3.72}_{\text{fissato}} = \underbrace{\mathbb{E}[X_1] + \mathbb{E}[X_2] + \mathbb{E}[X_3]}_{\text{tutti uguali}} \Rightarrow \mathbb{E}[X_i] = \frac{3.72}{3}$$

- istanti diversi hanno andamento simile senza influenzarsi tra loro

$\Rightarrow X_1, X_2, X_3$ sono i.i.d.

Densità di Poisson



X_i = numero di terremoti nell' i -esimo mese, $i = 1, \dots, 12$

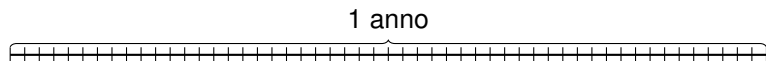
Y = numero di terremoti in un anno $= X_1 + \dots + X_{12}$

$$\underbrace{\mathbb{E}[Y] = 3.72}_{\text{fissato}} = \underbrace{\mathbb{E}[X_1] + \dots + \mathbb{E}[X_{12}]}_{\text{tutti uguali}} \Rightarrow \mathbb{E}[X_i] = \frac{3.72}{12}$$

- istanti diversi hanno andamento simile senza influenzarsi tra loro

$\Rightarrow X_1, \dots, X_{12}$ sono i.i.d.

Densità di Poisson



X_i = numero di terremoti nell' i -esima settimana, $i = 1, \dots, 52$

Y = numero di terremoti in un anno $= X_1 + \dots + X_{52}$

$$\underbrace{\mathbb{E}[Y] = 3.72}_{\text{fissato}} = \underbrace{\mathbb{E}[X_1] + \dots + \mathbb{E}[X_{52}]}_{\text{tutti uguali}} \Rightarrow \mathbb{E}[X_i] = \frac{3.72}{52}$$

- istanti diversi hanno andamento simile senza influenzarsi tra loro

$\Rightarrow X_1, \dots, X_{52}$ sono i.i.d.

Densità di Poisson

1 anno



X_i = numero di terremoti nell' i -esimo giorno, $i = 1, \dots, 365$

Y = numero di terremoti in un anno = $X_1 + \dots + X_{365}$

$$\underbrace{\mathbb{E}[Y] = 3.72}_{\text{fissato}} = \underbrace{\mathbb{E}[X_1] + \dots + \mathbb{E}[X_{365}]}_{\text{tutti uguali}} \Rightarrow \mathbb{E}[X_i] = \frac{3.72}{365}$$

- istanti diversi hanno andamento simile senza influenzarsi tra loro

$\Rightarrow X_1, \dots, X_{365}$ sono i.i.d.

Densità di Poisson

1 anno



X_i = numero di terremoti nell' i -esimo istante, $i = 1, \dots, n$

Y = numero di terremoti in un anno = $X_1 + \dots + X_n$

$$\underbrace{\mathbb{E}[Y] = \lambda}_{\text{fissato}} = \underbrace{\mathbb{E}[X_1] + \dots + \mathbb{E}[X_n]}_{\text{tutti uguali}} \Rightarrow \mathbb{E}[X_i] = \frac{\lambda}{n}$$

- istanti diversi hanno andamento simile senza influenzarsi tra loro

$\Rightarrow X_1, \dots, X_n$ sono i.i.d.

Densità di Poisson

1 anno



X_i = numero di terremoti nell' i -esimo istante, $i = 1, \dots, n$

Y = numero di terremoti in un anno $= X_1 + \dots + X_n$

$$\underbrace{\mathbb{E}[Y] = \lambda}_{\text{fissato}} = \underbrace{\mathbb{E}[X_1] + \dots + \mathbb{E}[X_n]}_{\text{tutti uguali}} \Rightarrow \mathbb{E}[X_i] = \frac{\lambda}{n}$$

- istanti diversi hanno andamento simile senza influenzarsi tra loro

$\Rightarrow X_1, \dots, X_n$ sono i.i.d.

- n grande \Rightarrow le X_i possono prendere solo valori $\{0, 1\}$

$\Rightarrow X_i \sim B(1, q)$ con $q = \mathbb{E}[X_i] = \frac{\lambda}{n}$ piccolo

$$Y \sim B(n, q) \quad \text{con} \quad n \rightarrow \infty, \quad q \rightarrow 0, \quad nq = \lambda \approx 1$$

\Uparrow

X_i = numero di terremoti nell' i -esimo istante, $i = 1, \dots, n$

Y = numero di terremoti in un anno $= X_1 + \dots + X_n$

$$\underbrace{\mathbb{E}[Y] = \lambda}_{\text{fissato}} = \underbrace{\mathbb{E}[X_1] + \dots + \mathbb{E}[X_n]}_{\text{tutti uguali}} \Rightarrow \mathbb{E}[X_i] = \frac{\lambda}{n}$$

- istanti diversi hanno andamento simile senza influenzarsi tra loro

$\Rightarrow X_1, \dots, X_n$ sono i.i.d.

- n grande \Rightarrow le X_i possono prendere solo valori $\{0, 1\}$

$\Rightarrow X_i \sim B(1, q)$ con $q = \mathbb{E}[X_i] = \frac{\lambda}{n}$ piccolo

$Y \sim B(n, q)$ con $n \rightarrow \infty$, $q \rightarrow 0$, $nq = \lambda \approx 1$



$$p_Y(k) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!} \quad \text{con} \quad k \in S = \{0, 1, 2, \dots\}$$

Y ha (circa!) densità *di Poisson* (o *poissoniana*) di parametro λ

$$Y \approx \mathcal{P}(\lambda)$$

$Y \sim B(n, q)$ con $n \rightarrow \infty$, $q \rightarrow 0$, $nq = \lambda \approx 1$



$$p_Y(k) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!} \quad \text{con} \quad k \in S = \{0, 1, 2, \dots\}$$

DIMOSTRAZIONE:

$$p_Y(k) = \binom{n}{k} q^k (1-q)^{n-k}$$

$Y \sim B(n, q)$ con $n \rightarrow \infty$, $q \rightarrow 0$, $nq = \lambda \approx 1$



$$p_Y(k) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!} \quad \text{con} \quad k \in S = \{0, 1, 2, \dots\}$$

DIMOSTRAZIONE:

$$p_Y(k) = \binom{n}{k} q^k (1-q)^{n-k} = \frac{n!}{k!(n-k)!} \left(\frac{\lambda}{n}\right)^k \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n-k}$$

$Y \sim B(n, q)$ con $n \rightarrow \infty$, $q \rightarrow 0$, $nq = \lambda \approx 1$



$$p_Y(k) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!} \quad \text{con} \quad k \in S = \{0, 1, 2, \dots\}$$

DIMOSTRAZIONE:

$$\begin{aligned} p_Y(k) &= \binom{n}{k} q^k (1-q)^{n-k} = \frac{n!}{k!(n-k)!} \left(\frac{\lambda}{n}\right)^k \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n-k} \\ &= \frac{\lambda^k}{k!} \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{-k} \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^n \frac{n!}{n^k (n-k)!} \end{aligned}$$

$Y \sim B(n, q)$ con $n \rightarrow \infty$, $q \rightarrow 0$, $nq = \lambda \approx 1$



$$p_Y(k) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!} \quad \text{con} \quad k \in S = \{0, 1, 2, \dots\}$$

DIMOSTRAZIONE:

$$\begin{aligned} p_Y(k) &= \binom{n}{k} q^k (1-q)^{n-k} = \frac{n!}{k!(n-k)!} \left(\frac{\lambda}{n}\right)^k \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n-k} \\ &= \frac{\lambda^k}{k!} \underbrace{\left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{-k}}_{\rightarrow 1} \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^n \frac{n!}{n^k (n-k)!} \end{aligned}$$

$$\left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{-k} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 1$$

$Y \sim B(n, q)$ con $n \rightarrow \infty$, $q \rightarrow 0$, $nq = \lambda \approx 1$



$$p_Y(k) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!} \quad \text{con} \quad k \in S = \{0, 1, 2, \dots\}$$

DIMOSTRAZIONE:

$$\begin{aligned} p_Y(k) &= \binom{n}{k} q^k (1-q)^{n-k} = \frac{n!}{k!(n-k)!} \left(\frac{\lambda}{n}\right)^k \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n-k} \\ &= \frac{\lambda^k}{k!} \underbrace{\left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{-k}}_{\rightarrow 1} \underbrace{\left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^n}_{\rightarrow e^{-\lambda}} \frac{n!}{n^k (n-k)!} \\ &\quad \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^n \xrightarrow{n \rightarrow \infty} e^{-\lambda} \end{aligned}$$

$Y \sim B(n, q)$ con $n \rightarrow \infty$, $q \rightarrow 0$, $nq = \lambda \approx 1$



$$p_Y(k) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!} \quad \text{con} \quad k \in S = \{0, 1, 2, \dots\}$$

DIMOSTRAZIONE:

$$\begin{aligned} p_Y(k) &= \binom{n}{k} q^k (1-q)^{n-k} = \frac{n!}{k!(n-k)!} \left(\frac{\lambda}{n}\right)^k \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n-k} \\ &= \frac{\lambda^k}{k!} \underbrace{\left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{-k}}_{\rightarrow 1} \underbrace{\left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^n}_{\rightarrow e^{-\lambda}} \frac{n!}{n^k (n-k)!} \\ \frac{n!}{n^k (n-k)!} &= \frac{n(n-1) \cdots (n-k+1)}{n^k} \end{aligned}$$

$Y \sim B(n, q)$ con $n \rightarrow \infty$, $q \rightarrow 0$, $nq = \lambda \approx 1$



$$p_Y(k) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!} \quad \text{con} \quad k \in S = \{0, 1, 2, \dots\}$$

DIMOSTRAZIONE:

$$\begin{aligned} p_Y(k) &= \binom{n}{k} q^k (1-q)^{n-k} = \frac{n!}{k!(n-k)!} \left(\frac{\lambda}{n}\right)^k \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n-k} \\ &= \frac{\lambda^k}{k!} \underbrace{\left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{-k}}_{\rightarrow 1} \underbrace{\left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^n}_{\rightarrow e^{-\lambda}} \frac{n!}{n^k (n-k)!} \\ \frac{n!}{n^k (n-k)!} &= \frac{n(n-1) \cdots (n-k+1)}{n^k} = \frac{n^k + O(n^{k-1})}{n^k} \end{aligned}$$

$Y \sim B(n, q)$ con $n \rightarrow \infty$, $q \rightarrow 0$, $nq = \lambda \approx 1$



$$p_Y(k) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!} \quad \text{con} \quad k \in S = \{0, 1, 2, \dots\}$$

DIMOSTRAZIONE:

$$\begin{aligned} p_Y(k) &= \binom{n}{k} q^k (1-q)^{n-k} = \frac{n!}{k!(n-k)!} \left(\frac{\lambda}{n}\right)^k \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n-k} \\ &= \frac{\lambda^k}{k!} \underbrace{\left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{-k}}_{\rightarrow 1} \underbrace{\left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^n}_{\rightarrow e^{-\lambda}} \underbrace{\frac{n!}{n^k (n-k)!}}_{\rightarrow 1} \\ \frac{n!}{n^k (n-k)!} &= \frac{n(n-1) \cdots (n-k+1)}{n^k} = \frac{n^k + O(n^{k-1})}{n^k} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 1 \end{aligned}$$

$Y \sim B(n, q)$ con $n \rightarrow \infty$, $q \rightarrow 0$, $nq = \lambda \approx 1$



$$p_Y(k) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!} \quad \text{con} \quad k \in S = \{0, 1, 2, \dots\}$$

DIMOSTRAZIONE:

$$\begin{aligned} p_Y(k) &= \binom{n}{k} q^k (1-q)^{n-k} = \frac{n!}{k!(n-k)!} \left(\frac{\lambda}{n}\right)^k \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n-k} \\ &= \frac{\lambda^k}{k!} \underbrace{\left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{-k}}_{\rightarrow 1} \underbrace{\left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^n}_{\rightarrow e^{-\lambda}} \underbrace{\frac{n!}{n^k (n-k)!}}_{\rightarrow 1} \\ &= \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} \end{aligned}$$

$Y \sim B(n, q)$ con $n \rightarrow \infty$, $q \rightarrow 0$, $nq = \lambda \approx 1$



$$p_Y(k) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!} \quad \text{con} \quad k \in S = \{0, 1, 2, \dots\}$$

- $\mathbb{E}[Y] = nq$ perché $Y \sim B(n, q)$

$Y \sim B(n, q)$ con $n \rightarrow \infty$, $q \rightarrow 0$, $nq = \lambda \approx 1$



$$p_Y(k) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!} \quad \text{con} \quad k \in S = \{0, 1, 2, \dots\}$$

- $\mathbb{E}[Y] = nq \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\substack{q \rightarrow 0 \\ nq = \lambda}} \lambda$

$Y \sim B(n, q)$ con $n \rightarrow \infty$, $q \rightarrow 0$, $nq = \lambda \approx 1$



$$p_Y(k) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!} \quad \text{con} \quad k \in S = \{0, 1, 2, \dots\}$$

- $\mathbb{E}[Y] = \lambda$
- $\text{var}[Y] = nq(1 - q)$ perché $Y \sim B(n, q)$

$Y \sim B(n, q)$ con $n \rightarrow \infty$, $q \rightarrow 0$, $nq = \lambda \approx 1$



$$p_Y(k) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!} \quad \text{con} \quad k \in S = \{0, 1, 2, \dots\}$$

- $\mathbb{E}[Y] = \lambda$
- $\text{var}[Y] = nq(1 - q) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\substack{q \rightarrow 0 \\ nq = \lambda}} \lambda \cdot 1$

$Y \sim B(n, q)$ con $n \rightarrow \infty$, $q \rightarrow 0$, $nq = \lambda \approx 1$



$$p_Y(k) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!} \quad \text{con} \quad k \in S = \{0, 1, 2, \dots\}$$

- $\mathbb{E}[Y] = \lambda$
- $\text{var}[Y] = \lambda$

Qual è la densità di $X + Y$ se conosco la densità di X e quella di Y ?

Teorema

Se $X \sim B(m, q)$ e $Y \sim B(n, q)$ (con lo stesso parametro q) sono indipendenti, allora $X + Y \sim B(m + n, q)$

Teorema

Se $X \sim B(m, q)$ e $Y \sim B(n, q)$ (con lo stesso parametro q) sono indipendenti, allora $X + Y \sim B(m + n, q)$

DIMOSTRAZIONE:

$X + Y$ = numero di successi in $m + n$ prove indipendenti e tutte con la stessa probabilità di successo q
 $\sim B(m + n, q)$

Teorema

Se $X \sim B(m, q)$ e $Y \sim B(n, q)$ (con lo stesso parametro q) sono indipendenti, allora $X + Y \sim B(m + n, q)$

Teorema

Se $X \sim \mathcal{P}(\lambda)$ e $Y \sim \mathcal{P}(\mu)$ sono indipendenti, allora $X + Y \sim \mathcal{P}(\lambda + \mu)$

Teorema

Se $X \sim B(m, q)$ e $Y \sim B(n, q)$ (con lo stesso parametro q) sono **indipendenti**, allora $X + Y \sim B(m + n, q)$

Teorema

Se $X \sim \mathcal{P}(\lambda)$ e $Y \sim \mathcal{P}(\mu)$ sono **indipendenti**, allora $X + Y \sim \mathcal{P}(\lambda + \mu)$

Teorema (non dimostrato)

Se $X \sim N(\mu_X, \sigma_X^2)$ e $Y \sim N(\mu_Y, \sigma_Y^2)$ sono **indipendenti**, allora

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

Come si calcola $\mathbb{E}[g(X)]$ o $\mathbb{E}[g(X, Y)]$?

Come si calcola $\mathbb{E}[g(X)]$ o $\mathbb{E}[g(X, Y)]$?

- Se X è continua, sappiamo che

$$\mathbb{E}[g(X)] = \int_{-\infty}^{+\infty} g(z) f_X(z) dz$$

Ma l'integrale potrebbe essere difficile!

Come si calcola $\mathbb{E}[g(X)]$ o $\mathbb{E}[g(X, Y)]$?

- Se X è continua, sappiamo che

$$\mathbb{E}[g(X)] = \int_{-\infty}^{+\infty} g(z) f_X(z) dz$$

Ma l'integrale potrebbe essere difficile!

- Se $g(X, Y) = X + Y$, sappiamo che

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

Ma $g(X, Y)$ potrebbe essere una funzione più complicata!

Teorema

- In prima approssimazione,

$$\mathbb{E}[g(X, Y)] \simeq g(\mu_X, \mu_Y)$$

Teorema

- In prima approssimazione,

$$\mathbb{E}[g(X, Y)] \simeq g(\mu_X, \mu_Y)$$

- In prima approssimazione, **se X e Y sono indipendenti**,

$$\begin{aligned} \text{var}[g(X, Y)] &\simeq [\partial_1 g(\mu_X, \mu_Y)]^2 \text{var}[X] + \\ &\quad + [\partial_2 g(\mu_X, \mu_Y)]^2 \text{var}[Y] \end{aligned}$$

dove

$$\partial_1 g(\mu_X, \mu_Y) = \left. \frac{\partial g(x, y)}{\partial x} \right|_{(\mu_X, \mu_Y)}$$

$$\partial_2 g(\mu_X, \mu_Y) = \left. \frac{\partial g(x, y)}{\partial y} \right|_{(\mu_X, \mu_Y)}$$

DIMOSTRAZIONE:

Sviluppo g in serie di Taylor intorno a (μ_X, μ_Y) :

$$g(x, y) = g(\mu_X, \mu_Y) + \partial_1 g(\mu_X, \mu_Y)(x - \mu_X) + \partial_2 g(\mu_X, \mu_Y)(y - \mu_Y) + \dots$$

DIMOSTRAZIONE:

Sviluppo g in serie di Taylor intorno a (μ_X, μ_Y) :

$$g(\mathbf{x}, \mathbf{y}) \simeq g(\mu_X, \mu_Y) + \partial_1 g(\mu_X, \mu_Y)(\mathbf{x} - \mu_X) + \partial_2 g(\mu_X, \mu_Y)(\mathbf{y} - \mu_Y) +$$


DIMOSTRAZIONE:

Sviluppo g in serie di Taylor intorno a (μ_X, μ_Y) :

$$g(x, y) \simeq g(\mu_X, \mu_Y) + \partial_1 g(\mu_X, \mu_Y)(x - \mu_X) + \partial_2 g(\mu_X, \mu_Y)(y - \mu_Y)$$

$$g(X, Y) \simeq g(\mu_X, \mu_Y) + \partial_1 g(\mu_X, \mu_Y)(X - \mu_X) + \partial_2 g(\mu_X, \mu_Y)(Y - \mu_Y)$$

DIMOSTRAZIONE:

Sviluppo g in serie di Taylor intorno a (μ_X, μ_Y) :

$$g(x, y) \simeq g(\mu_X, \mu_Y) + \partial_1 g(\mu_X, \mu_Y)(x - \mu_X) + \partial_2 g(\mu_X, \mu_Y)(y - \mu_Y)$$

$$g(X, Y) \simeq \underbrace{g(\mu_X, \mu_Y)}_{\text{costante}} + \underbrace{\partial_1 g(\mu_X, \mu_Y)}_{\text{costante}}(X - \mu_X) + \underbrace{\partial_2 g(\mu_X, \mu_Y)}_{\text{costante}}(Y - \mu_Y)$$

DIMOSTRAZIONE:

Sviluppo g in serie di Taylor intorno a (μ_X, μ_Y) :

$$g(x, y) \simeq g(\mu_X, \mu_Y) + \partial_1 g(\mu_X, \mu_Y)(x - \mu_X) + \partial_2 g(\mu_X, \mu_Y)(y - \mu_Y)$$

$$g(X, Y) \simeq \underbrace{g(\mu_X, \mu_Y)}_{\text{costante}} + \underbrace{\partial_1 g(\mu_X, \mu_Y)}_{\text{costante}}(X - \mu_X) + \underbrace{\partial_2 g(\mu_X, \mu_Y)}_{\text{costante}}(Y - \mu_Y)$$

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[g(X, Y)] &\simeq g(\mu_X, \mu_Y) + \text{linearità di } \mathbb{E} \\ &\quad + \partial_1 g(\mu_X, \mu_Y) \mathbb{E}[X - \mu_X] + \partial_2 g(\mu_X, \mu_Y) \mathbb{E}[Y - \mu_Y] \end{aligned}$$

DIMOSTRAZIONE:

Sviluppo g in serie di Taylor intorno a (μ_X, μ_Y) :

$$g(x, y) \simeq g(\mu_X, \mu_Y) + \partial_1 g(\mu_X, \mu_Y)(x - \mu_X) + \partial_2 g(\mu_X, \mu_Y)(y - \mu_Y)$$

$$g(X, Y) \simeq \underbrace{g(\mu_X, \mu_Y)}_{\text{costante}} + \underbrace{\partial_1 g(\mu_X, \mu_Y)}_{\text{costante}}(X - \mu_X) + \underbrace{\partial_2 g(\mu_X, \mu_Y)}_{\text{costante}}(Y - \mu_Y)$$

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[g(X, Y)] &\simeq g(\mu_X, \mu_Y) + \text{linearità di } \mathbb{E} \\ &\quad + \partial_1 g(\mu_X, \mu_Y) \underbrace{\mathbb{E}[X - \mu_X]}_{=\mu_X - \mu_X} + \partial_2 g(\mu_X, \mu_Y) \underbrace{\mathbb{E}[Y - \mu_Y]}_{=\mu_Y - \mu_Y} \end{aligned}$$

DIMOSTRAZIONE:

Sviluppo g in serie di Taylor intorno a (μ_X, μ_Y) :

$$g(x, y) \simeq g(\mu_X, \mu_Y) + \partial_1 g(\mu_X, \mu_Y)(x - \mu_X) + \partial_2 g(\mu_X, \mu_Y)(y - \mu_Y)$$

$$g(X, Y) \simeq \underbrace{g(\mu_X, \mu_Y)}_{\text{costante}} + \underbrace{\partial_1 g(\mu_X, \mu_Y)}_{\text{costante}}(X - \mu_X) + \underbrace{\partial_2 g(\mu_X, \mu_Y)}_{\text{costante}}(Y - \mu_Y)$$

$$\mathbb{E}[g(X, Y)] \simeq g(\mu_X, \mu_Y) +$$

$$+ \partial_1 g(\mu_X, \mu_Y) \underbrace{\mathbb{E}[X - \mu_X]}_{= \mu_X - \mu_X} + \partial_2 g(\mu_X, \mu_Y) \underbrace{\mathbb{E}[Y - \mu_Y]}_{= \mu_Y - \mu_Y}$$

DIMOSTRAZIONE:

Sviluppo g in serie di Taylor intorno a (μ_X, μ_Y) :

$$g(x, y) \simeq g(\mu_X, \mu_Y) + \partial_1 g(\mu_X, \mu_Y)(x - \mu_X) + \partial_2 g(\mu_X, \mu_Y)(y - \mu_Y)$$

$$g(X, Y) \simeq \underbrace{g(\mu_X, \mu_Y)}_{\text{costante}} + \underbrace{\partial_1 g(\mu_X, \mu_Y)}_{\text{costante}}(X - \mu_X) + \underbrace{\partial_2 g(\mu_X, \mu_Y)}_{\text{costante}}(Y - \mu_Y)$$

$$\begin{aligned}\mathbb{E}[g(X, Y)] &\simeq g(\mu_X, \mu_Y) + \\ &\quad + \partial_1 g(\mu_X, \mu_Y) \underbrace{\mathbb{E}[X - \mu_X]}_{=\mu_X - \mu_X} + \partial_2 g(\mu_X, \mu_Y) \underbrace{\mathbb{E}[Y - \mu_Y]}_{=\mu_Y - \mu_Y} \\ &= g(\mu_X, \mu_Y)\end{aligned}$$

DIMOSTRAZIONE:

Sviluppo g in serie di Taylor intorno a (μ_X, μ_Y) :

$$g(x, y) \simeq g(\mu_X, \mu_Y) + \partial_1 g(\mu_X, \mu_Y)(x - \mu_X) + \partial_2 g(\mu_X, \mu_Y)(y - \mu_Y)$$

$$g(X, Y) \simeq \underbrace{g(\mu_X, \mu_Y)}_{\text{costante}} + \underbrace{\partial_1 g(\mu_X, \mu_Y)}_{\text{costante}}(X - \mu_X) + \underbrace{\partial_2 g(\mu_X, \mu_Y)}_{\text{costante}}(Y - \mu_Y)$$

Per calcolare $\text{var}[g(X, Y)]$, uso la formula

$$\text{var}[aX + bY + c] = a^2 \text{var}[X] + b^2 \text{var}[Y] \quad \text{se } X \text{ e } Y \text{ sono indipendenti}$$

DIMOSTRAZIONE:

Sviluppo g in serie di Taylor intorno a (μ_X, μ_Y) :

$$g(x, y) \simeq g(\mu_X, \mu_Y) + \partial_1 g(\mu_X, \mu_Y)(x - \mu_X) + \partial_2 g(\mu_X, \mu_Y)(y - \mu_Y)$$

$$g(X, Y) \simeq \underbrace{g(\mu_X, \mu_Y)}_{\text{costante}=c} + \underbrace{\partial_1 g(\mu_X, \mu_Y)}_{\text{costante}=a}(X - \mu_X) + \underbrace{\partial_2 g(\mu_X, \mu_Y)}_{\text{costante}=b}(Y - \mu_Y)$$

Per calcolare $\text{var}[g(X, Y)]$, uso la formula

$\text{var}[aX + bY + c] = a^2 \text{var}[X] + b^2 \text{var}[Y]$ se X e Y sono indipendenti

$$\begin{aligned} \text{var}[g(X, Y)] &\simeq \\ &\simeq [\partial_1 g(\mu_X, \mu_Y)]^2 \text{var}[X - \mu_X] + [\partial_2 g(\mu_X, \mu_Y)]^2 \text{var}[Y - \mu_Y] \end{aligned}$$

DIMOSTRAZIONE:

Sviluppo g in serie di Taylor intorno a (μ_X, μ_Y) :

$$g(x, y) \simeq g(\mu_X, \mu_Y) + \partial_1 g(\mu_X, \mu_Y)(x - \mu_X) + \partial_2 g(\mu_X, \mu_Y)(y - \mu_Y)$$

$$g(X, Y) \simeq \underbrace{g(\mu_X, \mu_Y)}_{\text{costante}=c} + \underbrace{\partial_1 g(\mu_X, \mu_Y)}_{\text{costante}=a}(X - \mu_X) + \underbrace{\partial_2 g(\mu_X, \mu_Y)}_{\text{costante}=b}(Y - \mu_Y)$$

Per calcolare $\text{var}[g(X, Y)]$, uso la formula

$\text{var}[aX + bY + c] = a^2 \text{var}[X] + b^2 \text{var}[Y]$ se X e Y sono indipendenti

$$\begin{aligned} \text{var}[g(X, Y)] &\simeq \\ &\simeq [\partial_1 g(\mu_X, \mu_Y)]^2 \underbrace{\text{var}[X - \mu_X]}_{=\text{var}[X]} + [\partial_2 g(\mu_X, \mu_Y)]^2 \underbrace{\text{var}[Y - \mu_Y]}_{=\text{var}[Y]} \end{aligned}$$

DIMOSTRAZIONE:

Sviluppo g in serie di Taylor intorno a (μ_X, μ_Y) :

$$g(x, y) \simeq g(\mu_X, \mu_Y) + \partial_1 g(\mu_X, \mu_Y)(x - \mu_X) + \partial_2 g(\mu_X, \mu_Y)(y - \mu_Y)$$

$$g(X, Y) \simeq \underbrace{g(\mu_X, \mu_Y)}_{\text{costante}=c} + \underbrace{\partial_1 g(\mu_X, \mu_Y)}_{\text{costante}=a}(X - \mu_X) + \underbrace{\partial_2 g(\mu_X, \mu_Y)}_{\text{costante}=b}(Y - \mu_Y)$$

Per calcolare $\text{var}[g(X, Y)]$, uso la formula

$\text{var}[aX + bY + c] = a^2 \text{var}[X] + b^2 \text{var}[Y]$ se X e Y sono indipendenti

$$\begin{aligned} \text{var}[g(X, Y)] &\simeq \\ &\simeq [\partial_1 g(\mu_X, \mu_Y)]^2 \underbrace{\text{var}[X - \mu_X]}_{=\text{var}[X]} + [\partial_2 g(\mu_X, \mu_Y)]^2 \underbrace{\text{var}[Y - \mu_Y]}_{=\text{var}[Y]} \\ &= [\partial_1 g(\mu_X, \mu_Y)]^2 \text{var}[X] + [\partial_2 g(\mu_X, \mu_Y)]^2 \text{var}[Y] \end{aligned}$$

Definizione

Un *campione aleatorio* di numerosità n è una successione X_1, \dots, X_n di v.a. indipendenti e identicamente distribuite (i.i.d.)

Definizione

Un *campione aleatorio* di numerosità n è una successione X_1, \dots, X_n di v.a. indipendenti e identicamente distribuite (i.i.d.)

ESEMPI:

- Nel lancio di due dadi:

$X = \text{numero che uscirà sul primo dado}$	}	X, Y è un campione aleatorio
$Y = \text{numero che uscirà sul secondo dado}$		

Definizione

Un ***campione aleatorio*** di numerosità n è una successione X_1, \dots, X_n di v.a. indipendenti e identicamente distribuite (i.i.d.)

ESEMPI:

- Nel lancio di due dadi:

$$\left. \begin{array}{l} X = \text{numero che uscirà sul primo dado} \\ Y = \text{numero che uscirà sul secondo dado} \end{array} \right\} X, Y \text{ è un campione aleatorio}$$

- Nel lancio di tre monete:

$$X_i = \begin{cases} 1 & \text{se uscirà testa all}'i\text{-esimo lancio} \\ 0 & \text{altrimenti} \end{cases}$$

X_1, X_2, X_3 è un campione aleatorio

Definizione

Un *campione aleatorio* di numerosità n è una successione X_1, \dots, X_n di v.a. indipendenti e identicamente distribuite (i.i.d.)

ESEMPI:

- Nel sondaggio fra 100 studenti:

X_i = altezza dell' i -esimo intervistato

X_1, \dots, X_{100} è un campione aleatorio

Definizione

Un *campione aleatorio* di numerosità n è una successione X_1, \dots, X_n di v.a. indipendenti e identicamente distribuite (i.i.d.)

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

La media campionaria di un campione aleatorio
è una variabile aleatoria

Definizione

Un *campione aleatorio* di numerosità n è una successione X_1, \dots, X_n di v.a. indipendenti e identicamente distribuite (i.i.d.)

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

- Posto $\mu = \mathbb{E}[X_i]$ (uguale per tutte le i) :

$$\mathbb{E}[\bar{X}_n] = ???$$

Definizione

Un *campione aleatorio* di numerosità n è una successione X_1, \dots, X_n di v.a. indipendenti e identicamente distribuite (i.i.d.)

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

- Posto $\mu = \mathbb{E}[X_i]$ (uguale per tutte le i) :

$$\mathbb{E}[\bar{X}_n] = \mathbb{E}\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right]$$

Definizione

Un *campione aleatorio* di numerosità n è una successione X_1, \dots, X_n di v.a. indipendenti e identicamente distribuite (i.i.d.)

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

- Posto $\mu = \mathbb{E}[X_i]$ (uguale per tutte le i) :

$$\mathbb{E}[\bar{X}_n] = \mathbb{E}\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right] = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mathbb{E}[X_i] \quad \text{linearità di } \mathbb{E}$$

Definizione

Un *campione aleatorio* di numerosità n è una successione X_1, \dots, X_n di v.a. indipendenti e identicamente distribuite (i.i.d.)

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

- Posto $\mu = \mathbb{E}[X_i]$ (uguale per tutte le i) :

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[\bar{X}_n] &= \mathbb{E}\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right] = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mathbb{E}[X_i] \\ &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mu \end{aligned}$$

Definizione

Un *campione aleatorio* di numerosità n è una successione X_1, \dots, X_n di v.a. indipendenti e identicamente distribuite (i.i.d.)

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

- Posto $\mu = \mathbb{E}[X_i]$ (uguale per tutte le i) :

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[\bar{X}_n] &= \mathbb{E}\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right] = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mathbb{E}[X_i] \\ &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mu = \frac{1}{n} \cdot n\mu \end{aligned}$$

Definizione

Un *campione aleatorio* di numerosità n è una successione X_1, \dots, X_n di v.a. indipendenti e identicamente distribuite (i.i.d.)

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

- Posto $\mu = \mathbb{E}[X_i]$ (uguale per tutte le i) :

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[\bar{X}_n] &= \mathbb{E}\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right] = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mathbb{E}[X_i] \\ &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mu = \frac{1}{n} \cdot n\mu = \mu \end{aligned}$$

Definizione

Un *campione aleatorio* di numerosità n è una successione X_1, \dots, X_n di v.a. indipendenti e identicamente distribuite (i.i.d.)

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

- Posto $\mu = \mathbb{E}[X_i]$ (uguale per tutte le i): $\mathbb{E}[\bar{X}_n] = \mu$

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[\bar{X}_n] &= \mathbb{E}\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right] = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mathbb{E}[X_i] \\ &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mu = \frac{1}{n} \cdot n\mu = \mu \end{aligned}$$

Definizione

Un *campione aleatorio* di numerosità n è una successione X_1, \dots, X_n di v.a. indipendenti e identicamente distribuite (i.i.d.)

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

- Posto $\mu = \mathbb{E}[X_i]$ (uguale per tutte le i): $\mathbb{E}[\bar{X}_n] = \mu$
- Posto $\sigma^2 = \text{var}[X_i]$ (uguale per tutte le i):

$$\text{var}[\bar{X}_n] = ???$$

Definizione

Un *campione aleatorio* di numerosità n è una successione X_1, \dots, X_n di v.a. indipendenti e identicamente distribuite (i.i.d.)

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

- Posto $\mu = \mathbb{E}[X_i]$ (uguale per tutte le i): $\mathbb{E}[\bar{X}_n] = \mu$
- Posto $\sigma^2 = \text{var}[X_i]$ (uguale per tutte le i):

$$\text{var}[\bar{X}_n] = \text{var}\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right]$$

Definizione

Un *campione aleatorio* di numerosità n è una successione X_1, \dots, X_n di v.a. indipendenti e identicamente distribuite (i.i.d.)

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

- Posto $\mu = \mathbb{E}[X_i]$ (uguale per tutte le i): $\mathbb{E}[\bar{X}_n] = \mu$
- Posto $\sigma^2 = \text{var}[X_i]$ (uguale per tutte le i):

$$\text{var}[\bar{X}_n] = \text{var}\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right] = \left(\frac{1}{n}\right)^2 \text{var}\left[\sum_{i=1}^n X_i\right] \quad \begin{array}{l} \text{quadraticità} \\ \text{di var} \end{array}$$

Definizione

Un *campione aleatorio* di numerosità n è una successione X_1, \dots, X_n di v.a. indipendenti e identicamente distribuite (i.i.d.)

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

- Posto $\mu = \mathbb{E}[X_i]$ (uguale per tutte le i): $\mathbb{E}[\bar{X}_n] = \mu$
- Posto $\sigma^2 = \text{var}[X_i]$ (uguale per tutte le i):

$$\begin{aligned} \text{var}[\bar{X}_n] &= \text{var}\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right] = \left(\frac{1}{n}\right)^2 \text{var}\left[\sum_{i=1}^n X_i\right] \\ &= \left(\frac{1}{n}\right)^2 \sum_{i=1}^n \text{var}[X_i] \quad \text{indipendenza delle } X_i \end{aligned}$$

Definizione

Un *campione aleatorio* di numerosità n è una successione X_1, \dots, X_n di v.a. indipendenti e identicamente distribuite (i.i.d.)

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

- Posto $\mu = \mathbb{E}[X_i]$ (uguale per tutte le i): $\mathbb{E}[\bar{X}_n] = \mu$
- Posto $\sigma^2 = \text{var}[X_i]$ (uguale per tutte le i):

$$\begin{aligned} \text{var}[\bar{X}_n] &= \text{var}\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right] = \left(\frac{1}{n}\right)^2 \text{var}\left[\sum_{i=1}^n X_i\right] \\ &= \left(\frac{1}{n}\right)^2 \sum_{i=1}^n \text{var}[X_i] = \left(\frac{1}{n}\right)^2 \sum_{i=1}^n \sigma^2 \end{aligned}$$

Definizione

Un *campione aleatorio* di numerosità n è una successione X_1, \dots, X_n di v.a. indipendenti e identicamente distribuite (i.i.d.)

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

- Posto $\mu = \mathbb{E}[X_i]$ (uguale per tutte le i): $\mathbb{E}[\bar{X}_n] = \mu$
- Posto $\sigma^2 = \text{var}[X_i]$ (uguale per tutte le i):

$$\begin{aligned} \text{var}[\bar{X}_n] &= \text{var}\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right] = \left(\frac{1}{n}\right)^2 \text{var}\left[\sum_{i=1}^n X_i\right] \\ &= \left(\frac{1}{n}\right)^2 \sum_{i=1}^n \text{var}[X_i] = \left(\frac{1}{n}\right)^2 \sum_{i=1}^n \sigma^2 = \left(\frac{1}{n}\right)^2 \cdot n\sigma^2 \end{aligned}$$

Definizione

Un *campione aleatorio* di numerosità n è una successione X_1, \dots, X_n di v.a. indipendenti e identicamente distribuite (i.i.d.)

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

- Posto $\mu = \mathbb{E}[X_i]$ (uguale per tutte le i): $\mathbb{E}[\bar{X}_n] = \mu$
- Posto $\sigma^2 = \text{var}[X_i]$ (uguale per tutte le i):

$$\begin{aligned} \text{var}[\bar{X}_n] &= \text{var}\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right] = \left(\frac{1}{n}\right)^2 \text{var}\left[\sum_{i=1}^n X_i\right] \\ &= \left(\frac{1}{n}\right)^2 \sum_{i=1}^n \text{var}[X_i] = \left(\frac{1}{n}\right)^2 \sum_{i=1}^n \sigma^2 = \left(\frac{1}{n}\right)^2 n \sigma^2 = \frac{\sigma^2}{n} \end{aligned}$$

Definizione

Un *campione aleatorio* di numerosità n è una successione X_1, \dots, X_n di v.a. indipendenti e identicamente distribuite (i.i.d.)

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

- Posto $\mu = \mathbb{E}[X_i]$ (uguale per tutte le i): $\mathbb{E}[\bar{X}_n] = \mu$
- Posto $\sigma^2 = \text{var}[X_i]$ (uguale per tutte le i): $\text{var}[\bar{X}_n] = \frac{\sigma^2}{n}$

$$\begin{aligned} \text{var}[\bar{X}_n] &= \text{var}\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right] = \left(\frac{1}{n}\right)^2 \text{var}\left[\sum_{i=1}^n X_i\right] \\ &= \left(\frac{1}{n}\right)^2 \sum_{i=1}^n \text{var}[X_i] = \left(\frac{1}{n}\right)^2 \sum_{i=1}^n \sigma^2 = \left(\frac{1}{n}\right)^2 n \sigma^2 = \frac{\sigma^2}{n} \end{aligned}$$

Definizione

Un *campione aleatorio* di numerosità n è una successione X_1, \dots, X_n di v.a. indipendenti e identicamente distribuite (i.i.d.)

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

- Posto $\mu = \mathbb{E}[X_i]$ (uguale per tutte le i): $\mathbb{E}[\bar{X}_n] = \mu$
- Posto $\sigma^2 = \text{var}[X_i]$ (uguale per tutte le i): $\text{var}[\bar{X}_n] = \frac{\sigma^2}{n}$

Definizione

Un *campione aleatorio* di numerosità n è una successione X_1, \dots, X_n di v.a. indipendenti e identicamente distribuite (i.i.d.)

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

ESEMPIO:

Se $X_i \sim N(\mu, \sigma^2)$ per ogni i :

$$X_1 + X_2 + \dots + X_n \sim N$$

riproducibilità di N

Definizione

Un *campione aleatorio* di numerosità n è una successione X_1, \dots, X_n di v.a. indipendenti e identicamente distribuite (i.i.d.)

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

ESEMPIO:

Se $X_i \sim N(\mu, \sigma^2)$ per ogni i :

$$\frac{X_1 + X_2 + \dots + X_n}{n} \sim N$$

$$X \sim N \Rightarrow aX + b \sim N$$

Definizione

Un *campione aleatorio* di numerosità n è una successione X_1, \dots, X_n di v.a. indipendenti e identicamente distribuite (i.i.d.)

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

ESEMPIO:

Se $X_i \sim N(\mu, \sigma^2)$ per ogni i :

$$\frac{X_1 + X_2 + \dots + X_n}{n} \sim N\left(\mu, \quad\right) \qquad \mathbb{E}[\bar{X}_n] = \mu$$

Definizione

Un *campione aleatorio* di numerosità n è una successione X_1, \dots, X_n di v.a. indipendenti e identicamente distribuite (i.i.d.)

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

ESEMPIO:

Se $X_i \sim N(\mu, \sigma^2)$ per ogni i :

$$\frac{X_1 + X_2 + \dots + X_n}{n} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right) \qquad \text{var} [\bar{X}_n] = \frac{\sigma^2}{n}$$

Definizione

Un *campione aleatorio* di numerosità n è una successione X_1, \dots, X_n di v.a. indipendenti e identicamente distribuite (i.i.d.)

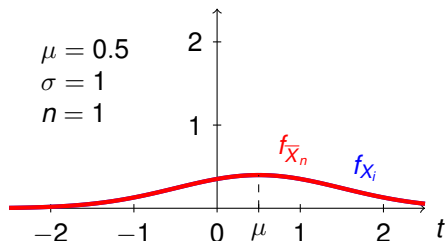
$$\bar{X}_n := \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i = \text{media campionaria}$$

ESEMPIO:

Se $X_i \sim N(\mu, \sigma^2)$ per ogni i :

$$\frac{X_1 + X_2 + \dots + X_n}{n} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$$

$$\Rightarrow \bar{X}_n \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$$



Definizione

Un *campione aleatorio* di numerosità n è una successione X_1, \dots, X_n di v.a. indipendenti e identicamente distribuite (i.i.d.)

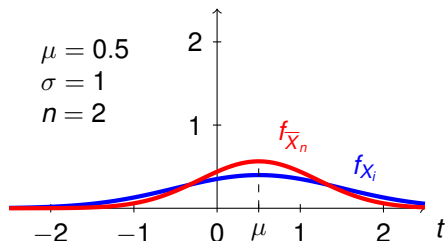
$$\bar{X}_n := \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i = \text{media campionaria}$$

ESEMPIO:

Se $X_i \sim N(\mu, \sigma^2)$ per ogni i :

$$\frac{X_1 + X_2 + \dots + X_n}{n} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$$

$$\Rightarrow \bar{X}_n \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$$



Definizione

Un *campione aleatorio* di numerosità n è una successione X_1, \dots, X_n di v.a. indipendenti e identicamente distribuite (i.i.d.)

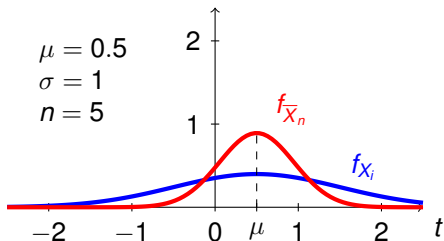
$$\bar{X}_n := \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i = \text{media campionaria}$$

ESEMPIO:

Se $X_i \sim N(\mu, \sigma^2)$ per ogni i :

$$\frac{X_1 + X_2 + \dots + X_n}{n} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$$

$$\Rightarrow \bar{X}_n \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$$



Definizione

Un *campione aleatorio* di numerosità n è una successione X_1, \dots, X_n di v.a. indipendenti e identicamente distribuite (i.i.d.)

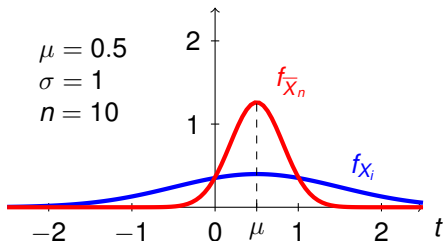
$$\bar{X}_n := \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i = \text{media campionaria}$$

ESEMPIO:

Se $X_i \sim N(\mu, \sigma^2)$ per ogni i :

$$\frac{X_1 + X_2 + \dots + X_n}{n} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$$

$$\Rightarrow \bar{X}_n \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$$



Definizione

Un *campione aleatorio* di numerosità n è una successione X_1, \dots, X_n di v.a. indipendenti e identicamente distribuite (i.i.d.)

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

ESEMPIO:

Se $X_i \sim N(\mu, \sigma^2)$ per ogni i :

$$\frac{X_1 + X_2 + \dots + X_n}{n} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$$

$$\Rightarrow \bar{X}_n \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$$

