

Raccolta Formule e Dimostrazioni

NB. Non può essere usato durante la prova scritta

Media aritmetica

$$\bar{x} = \frac{x_1 + x_2 + \dots + x_n}{n} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{n}$$

Per distribuzioni di frequenza si ha

$$\bar{x} = \frac{x_1 n_1 + x_2 n_2 + \dots + x_n n_n}{n_1 + n_2 + \dots + n_n} = \frac{\sum_{i=1}^N x_i n_i}{\sum_{i=1}^n n_i = N}$$

Media armonica

$$Mar = \frac{1}{\sum_{i=1}^n \frac{1}{x_i}}$$

Per distribuzioni di frequenza si ha:

$$Mar = \frac{N}{\sum_{i=1}^n \frac{n_i}{x_i}}$$

Media geometrica

$$M_g = \sqrt[n]{x_1 \cdot x_2 \cdot \dots \cdot x_n} = \sqrt[n]{\prod_{i=1}^n x_i}$$

Per distribuzioni di frequenza: $M_g = \sqrt[n]{x_1^{n_1} x_2^{n_2} \dots x_n^{n_n}} = \sqrt[N]{\prod_{i=1}^n x_i^{n_i}}$.

Media quadratica

$$M_q = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^N x_i^2 n_i}{N}}$$

Dimostrazioni valori medi

- 1) **La somma algebrica degli scarti di ciascuna modalità dalla media è uguale a 0 (Prima proprietà):**

$$\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x}) = 0. \quad \text{Si ha che:} \quad \sum_{i=1}^n x_i - n\bar{x} = 0, \text{ ovvero} \quad \sum_{i=1}^n x_i = n\bar{x}.$$

- 2) **La somma dei quadrati degli scarti di ciascuna modalità dalla media aritmetica è un minimo (Seconda proprietà):**

$$\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 = \text{minimo}$$

Al fine di dimostrare la proprietà enunciata, consideriamo un generico valore a diverso da \bar{x} e poniamo la relazione seguente:

$$a - \bar{x} = d, \text{ da cui:}$$

$$a = \bar{x} + d$$

Pertanto, la somma dei quadrati degli scostamenti dei valori x_i da a può essere scritta come segue:

$$\sum_{i=1}^n (x_i - a)^2 = \sum_{i=1}^n [x_i - (\bar{x} + d)]^2 = \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x} - d)^2 = \sum_{i=1}^n [(x_i - \bar{x}) - d]^2.$$

$$\text{Svolgendo il quadrato si ottiene: } \sum_{i=1}^n [(x_i - \bar{x})^2 + d^2 - 2d(x_i - \bar{x})].$$

Da cui si giunge a dimostrare che: $\sum_{i=1}^n (x_i - a)^2 = \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 + nd^2 - 2d \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})$.

Da tale relazione è agevole rilevare che la somma dei quadrati degli scarti dei valori x_i da un generico valore a è maggiore rispetto alla somma dei quadrati degli scarti delle x_i dalla media, ossia, in simboli

$\sum_{i=1}^n (x_i - a)^2 > \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$. Infatti la quantità nd^2 che compare al secondo membro della relazione è sicuramente positiva, mentre il terzo termine che compare al secondo membro, $2d \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})$, è nullo per la proprietà 4) in precedenza dimostrata. Risulta così dimostrato che:

$$\sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2 = \min.$$

Mediana

– per caratteri discreti:

Me =	Se n è dispari \rightarrow la mediana è l'intensità individuata dal posto centrale $x\left(\frac{n+1}{2}\right)$
	Se n è pari \rightarrow la mediana è data dalla semisomma delle intensità individuate dai due posti centrali $x\left(\frac{n}{2}\right)$ e $x\left(\frac{n}{2} + 1\right)$

Nel caso di distribuzione di frequenza con modalità rappresentate da classi si definisce classe mediana quella a cui corrisponde la prima frequenza cumulata non minore di $N/2$.

Supponendo l'uniforme distribuzione delle osservazioni nelle classi è possibile calcolare un valore approssimato della mediana attraverso la formula.

$$Me = x_i + \frac{x_{i+1} - x_i}{ni} \left(\frac{N}{2} - N_{i-1} \right)$$

Variabilità

Intervalli di Variazione

Campo di variazione

$$W = x_n - x_1$$

Differenza Interquartilica

$$\delta = Q_3 - Q_1$$

Scostamenti Medi

Varianza

$$\sigma^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}{n}$$

Nel caso si abbia una distribuzione di frequenza si ha: $\sigma^2 = \frac{\sum_{i=1}^N (x_i - \bar{x})^2 n_i}{N}$.

Scarto quadratico medio (s.q.m.)

$$\sigma = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}{n}}$$

Nel caso di distribuzione di frequenza si ha: $\sigma = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^N (x_i - \bar{x})^2 n_i}{N}}$.

Devianza

E' il numeratore della varianza. La sua espressione analitica è: $Dev(X) = \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$.

Per distribuzioni di frequenza si ha: $Dev(X) = \sum_{i=1}^N (x_i - \bar{x})^2 n_i$.

Differenze Medie

Differenza semplice media senza ripetizione

$$\Delta = \frac{\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n |x_i - x_j|}{n(n-1)}$$

Differenza semplice media con ripetizione

$$\Delta_R = \frac{\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n |x_i - x_j|}{n^2}$$

Differenza quadratica media senza ripetizione

$${}^2\Delta = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n (x_i - x_j)^2}{n(n-1)}}$$

Differenza quadratica media con ripetizione

$${}^2\Delta_R = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n (x_i - x_j)^2}{n^2}}$$

Variabilità relativa

Coefficiente di variazione

$$CV = \frac{\sigma}{\mu} \cdot 100$$

Distribuzione Massimante

Se imponiamo che la distribuzione massimante abbia la stessa media aritmetica \bar{x} della distribuzione di partenza si ricava che:

$$\bar{x} = \frac{x_1 \cdot p + x_n \cdot (N - p)}{N},$$

da cui risolvendo rispetto a p, si ottiene:

$$p = \frac{N(x_n - \bar{x})}{x_n - x_1}$$

$$q = \frac{N(\bar{x} - x_1)}{x_n - x_1}$$

Rapporto di concentrazione

$$R = \frac{\sum_{i=1}^{n-1} (p_i - q_i)}{\sum_{i=1}^{n-1} p_i}$$

Coefficiente di regressione

$$b_{y/x} = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}$$

$$b_{y/x} = \frac{\text{Codev}(X, Y)}{\text{Dev}(x)} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i y_i - n\bar{x}\bar{y}}{\sum_{i=1}^n x_i^2 - n\bar{x}^2}$$

$$b_{y/x} = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\text{Var}(X)} = \frac{\frac{\sum_{i=1}^n x_i y_i - n\bar{x}\bar{y}}{n}}{\frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}{n}}$$

$$b_{x/y} = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\text{Dev}(Y)} = \frac{\frac{\sum_{i=1}^n x_i y_i - n\bar{x}\bar{y}}{n}}{\frac{\sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2}{n}}$$

Dimostrazioni

$$\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y}) = \sum_{i=1}^n x_i y_i - n\bar{x}\bar{y}$$

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^n (x_i y_i - x_i \bar{y} - \bar{x} y_i + \bar{x} \bar{y}) &= \sum_{i=1}^n x_i y_i - n\bar{x}\bar{y} + n\bar{x}\bar{y} - n\bar{x}\bar{y} \\ \sum_{i=1}^n x_i y_i - n\bar{x}\bar{y} & \end{aligned}$$

Indice di determinazione

$$R^2 = \frac{\text{Dev}(R)}{\text{Dev}(Y)} = 1 - \frac{\text{Dev}(E)}{\text{Dev}(Y)}$$

Scomposizione devianza

$$\begin{aligned} \text{Dev}(y) &= \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2 = \sum_{i=1}^n (y_i - y_i^* + y_i^* - \bar{y})^2 = \\ &= \sum_{i=1}^n (y_i - y_i^*)^2 + \sum_{i=1}^n (y_i^* - \bar{y})^2 + 2 \sum_{i=1}^n (y_i - y_i^*)(y_i^* - \bar{y}) \end{aligned}$$

Per dimostrare l'uguaglianza suddetta occorre dimostrare che il doppio prodotto è nullo:

$$\sum_{i=1}^n (y_i - y_i^*)(y_i^* - \bar{y}) = \sum_{i=1}^n (y_i - y_i^*) y_i^* - \sum_{i=1}^n (y_i - y_i^*) \bar{y}$$

Per la proprietà dei minimi quadrati che assicura l'uguaglianza tra $\sum_{i=1}^n y_i$ e $\sum_{i=1}^n y_i^*$ (la media dei valori osservati coincide con la media dei valori teorici), l'ultima sommatoria è nulla. Inoltre, essendo $y_i^* = a + b_1 x_i$ si ha:

$$\sum_{i=1}^n (y_i - y_i^*) y_i^* = \sum_{i=1}^n (y_i - y_i^*) (a + b_1 x_i) = \sum_{i=1}^n (y_i - y_i^*) a + \sum_{i=1}^n (y_i - y_i^*) b x_i =$$

$$\underbrace{\hspace{10em}}_{= 0}$$

$$= b \sum_{i=1}^n (y_i x_i - y_i^* x_i) = b \left[\sum_{i=1}^n x_i y_i - \sum_{i=1}^n x_i (a + b x_i) \right] = b \left[\sum_{i=1}^n x_i y_i - a \sum_{i=1}^n x_i - b \sum_{i=1}^n x_i^2 \right].$$

L'espressione contenuta nelle parentesi quadre coincide con la derivata parziale della $\Phi(a, b) = \sum_{i=1}^n (y_i - a - b x_i)^2$ calcolata rispetto al parametro b che è stata posta pari a zero per la stima del parametro stesso con il metodo dei minimi quadrati, ossia:

$$\frac{\partial \Phi(a, b)}{\partial b} = -2 \sum_{i=1}^n (y_i - a - b x_i) x_i = 0$$

Si giunge quindi a dimostrare che $\text{Dev}(Y) = \text{Dev}(E) + \text{Dev}(R)$, da cui si ricava l'indice di determinazione.

Coefficiente di correlazione

$$r_{xy} = \frac{\sigma_{xy}}{\sigma_x \sigma_y} = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2} \sqrt{\sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2}}$$

$$r_{xy} = \pm \sqrt{b_{y/x} \cdot b_{x/y}}$$

Probabilità e variabili casuali

- **Postulato** (o legge) delle probabilità totali:
 $\Pr\{A \cup B\} = \Pr\{A\} + \Pr\{B\}$ se $A \cap B = \emptyset$ (eventi incompatibili o disgiunti)
 $\Pr\{A \cup B\} = \Pr\{A\} + \Pr\{B\} - \Pr\{A \cap B\}$ se $A \cap B \neq \emptyset$ (eventi compatibili)
- **Postulato** (o legge) delle probabilità composte:
 $\Pr\{A \cap B\} = \Pr\{A\} \Pr\{B\}$ (eventi indipendenti)
 $\Pr\{A \cap B\} = \Pr\{A\} \Pr\{B/A\}$ (eventi dipendenti)

Teorema di Bayes

$$\Pr(C_i/E) = \frac{\Pr(C_i \cap E)}{\Pr(E)} = \frac{\Pr(C_i) \Pr(E/C_i)}{\sum \Pr(C_i) \Pr(E/C_i)}$$

Media e varianza v.c. normale standardizzata

$$Z = \frac{X - \mu}{\sigma}$$

$$E(Z) = E\left(\frac{X - \mu}{\sigma}\right) = \frac{1}{\sigma} E(X - \mu) = \frac{1}{\sigma} [E(X) - \mu] = \frac{1}{\sigma} (\mu - \mu) = 0$$

$$\text{Var}(Z) = E[Z - E(Z)]^2 = E\left[\frac{X - \mu}{\sigma}\right]^2 = \frac{1}{\sigma^2} E(X - \mu)^2 = \frac{\sigma^2}{\sigma^2} = 1$$

Media e varianza della v.c di Bernoulli

$$p(x) = p^x (1-p)^{1-x}, \quad x = 0, 1.$$

$$E(X) = 1 \cdot p + 0 \cdot (1-p) = p$$

$$\text{Var}(X) = (1-p)^2 \cdot p + (0-p)^2 \cdot (1-p) = p \cdot (1-p)$$

Media e varianza della v.c. Binomiale

$$\Pr(x) = \binom{n}{x} p^x (1-p)^{n-x}$$

La distribuzione binomiale può essere ottenuta considerando la somma di n v.c di Bernoulli, indipendenti ed identicamente distribuite (X_1, X_2, \dots, X_n).

$$E(X) = E(X_1 + X_2 + \dots + X_n) = p + p + \dots + p = np$$

$$\text{Var}(X) = \text{Var}(X_1 + X_2 + \dots + X_n) = p(1-p) + p(1-p) + \dots + p(1-p) = np(1-p)$$

Media e varianza della v.c. media campionaria

$$E(\bar{X}) = E\left(\frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n}\right) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X_i) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mu = \mu$$

$$\text{Var}(\bar{X}) = \text{Var}\left(\frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n}\right) = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n \text{Var}(X_i) = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n \sigma^2 = \frac{\sigma^2}{n}$$

Media e varianza della v.c. proporzione o percentuale campionaria

$$E(P) = E\left(\frac{X}{n}\right) = \frac{E(X)}{n} = \frac{np}{n} = p$$

$$\text{Var}(P) = \text{Var}\left(\frac{X}{n}\right) = \frac{\text{Var}(X)}{n^2} = \frac{np(1-p)}{n^2} = \frac{p(1-p)}{n}$$

Intervallo di confidenza per la media di una popolazione normale con varianza σ^2 nota.

$$\Pr\left[\bar{X} - z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \leq \mu \leq \bar{X} + z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right] = 1 - \alpha$$

Intervallo di confidenza per la media di una popolazione normale con varianza σ^2 non nota.

$$\Pr\left[\bar{X} - t_{\alpha/2; n-1} \frac{s}{\sqrt{n}} \leq \mu \leq \bar{X} + t_{\alpha/2; n-1} \frac{s}{\sqrt{n}}\right] = 1 - \alpha$$

Intervallo di confidenza per la proporzione (o percentuale) di una popolazione normale.

$$\Pr\left[\hat{P} - z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\hat{P}(1-\hat{P})}{n}} \leq \pi \leq \hat{P} + z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\hat{P}(1-\hat{P})}{n}}\right] = 1 - \alpha$$

Statistica test verifica di ipotesi sulla media di una popolazione con varianza nota

$$Z = \frac{\bar{X} - \mu_0}{\sigma / \sqrt{n}}$$

Statistica test verifica di ipotesi sulla media di una popolazione con varianza non nota

$$T = \frac{\bar{X} - \mu_0}{s / \sqrt{n}}$$

Statistica Test Verifica di ipotesi sulla proporzione o percentuale campionaria (grandi campioni)

$$Z = \frac{\hat{P} - \pi_0}{\sqrt{\frac{\pi_0(1-\pi_0)}{n}}}$$

Statistica test confronto fra medie due campioni indipendenti (Popolazioni Normali - Varianze note)

$$Z = \frac{\bar{X}_1 - \bar{X}_2}{\sqrt{\sigma_1^2/n_1 + \sigma_2^2/n_2}} \sim N(0,1)$$

Statistica test confronto fra medie campioni indipendenti (- Varianze non note)

$$T = \frac{\bar{X}_1 - \bar{X}_2}{\sqrt{S_p^2(1/n_1 + 1/n_2)}} \sim t\text{-Student}(n_1 + n_2 - 2)$$

$$S_p^2 = \frac{(n_1 - 1)S_1^2 + (n_2 - 1)S_2^2}{n_1 + n_2 - 2}$$

Statistica test confronto fra percentuali per due campioni indipendenti

$$Z = \frac{\hat{P}_1 - \hat{P}_2}{\sqrt{\hat{P}_p(1 - \hat{P}_p)(1/n_1 + 1/n_2)}} \sim N(0,1)$$

$$\hat{P}_p = \frac{n_1\hat{P}_1 + n_2\hat{P}_2}{n_1 + n_2}$$