

**FORMULARIO PER L'ESAME DI METODI MATEMATICI PER L'INGEGNERIA  
PROBABILITÀ E STATISTICA - VERSIONE 2021-22**

**Calcolo combinatorio**

Disposizioni con ripetizione (numero di sequenze ordinate di  $k$  elementi da un insieme di  $n$  elementi):  $D_{n,k}^R = n^k$

Disposizioni semplici (numero di sequenze ordinate di  $k$  elementi diversi fra loro da un insieme di  $n$  elementi):  $D_{n,k} = \frac{n!}{(n-k)!}$

Permutazioni di  $n$  elementi:  $P_n = D_{n,n} = n!$

Combinazioni semplici (numero di sottoinsiemi di  $k$  elementi da un insieme di  $n$  elementi):  $C_{n,k} = \binom{n}{k} = \frac{n!}{k!(n-k)!}$

Coefficiente multinomiale (numero di modi in cui si può partizionare un insieme di  $n$  elementi in  $r$  sottoinsiemi di rispettivamente  $k_1, k_2, \dots, k_r$  elementi con  $k_1 + k_2 + \dots + k_r = n$ ):  $\binom{n}{k_1, k_2, \dots, k_r} = \frac{n!}{k_1! k_2! \dots k_r!}$

**PROBABILITÀ**

**Probabilità elementare**

$$P[\bar{A}] = 1 - P[A]; \quad P[A \cup B] = P[A] + P[B] - P[A \cap B]; \quad P[A|B] = P[A \cap B]/P[B];$$

$$P[A \cup B \cup C] = P[A] + P[B] + P[C] - P[A \cap B] - P[A \cap C] - P[B \cap C] + P[A \cap B \cap C].$$

Formula moltiplicativa o legge delle probabilità composte:

$$P[A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_n] = P[A_1] \cdot P[A_2|A_1] \cdot P[A_3|A_1 \cap A_2] \cdots P[A_n|A_1 \cap \dots \cap A_{n-1}].$$

Formula delle probabilità totali (per  $A_1, A_2, \dots, A_n$  partizione di  $\Omega$ , con  $P[A_i] > 0$ ):

$$P[B] = \sum_{i=1}^n P[A_i]P[B|A_i].$$

Formula di Bayes (per  $A_1, A_2, \dots, A_n$  partizione di  $\Omega$ , con  $P[A_i] > 0$ ,  $P[B] > 0$ ):

$$P[A_i|B] = \frac{P[A_i]P[B|A_i]}{\sum_j P[A_j]P[B|A_j]}.$$

$A$  e  $B$  sono indipendenti  $\Leftrightarrow P[A \cap B] = P[A] \cdot P[B] \Leftrightarrow P[A|B] = P[A]$  (per  $P[B] > 0$ ).

**Variabili casuali e valori attesi**

$$F_X(x) = \int_{-\infty}^x f_X(y)dy \quad \left( = \sum_{x_i \leq x} f_X(x_i) \text{ se discreta} \right) \quad \bar{F}_X(x) = 1 - F_X(x);$$

$$E[g(X)] = \int_{\mathbb{R}} g(x)f_X(x)dx \quad \left( = \sum_{x_i \in \text{Supp}(X)} g(x_i)f_X(x_i) \text{ se discreta} \right);$$

$$E[X] = \int_{-\infty}^{\infty} yf_X(y)dy \quad \left( = \sum_{x_i \in \text{Supp}(X)} x_i f_X(x_i) \text{ se discreta} \right);$$

$$E[X] = \int_0^{\infty} \bar{F}_X(y)dy \quad \text{per } X \geq 0.$$

$$\text{Var}[X] = E[(X - E[X])^2] = E[X^2] - (E[X])^2$$

$$\text{Cov}[X, Y] = E[(X - E[X])(Y - E[Y])] = E[X \cdot Y] - E[X] \cdot E[Y] \quad r_{XY} = \frac{\text{Cov}[X, Y]}{\sqrt{\text{Var}[X]\text{Var}[Y]}}$$

$$E[aX + bY + c] = aE[X] + bE[Y] + c; \quad \text{Var}[aX \pm bY + c] = a^2\text{Var}[X] + b^2\text{Var}[Y] \pm 2ab\text{Cov}[X, Y].$$

$$\text{per } X_i \text{ indipendenti: } E\left[\sum_{i=1}^k a_i X_i\right] = \sum_{i=1}^k a_i E[X_i]; \quad \text{Var}\left[\sum_{i=1}^k a_i X_i\right] = \sum_{i=1}^k a_i^2 \text{Var}[X_i]; \quad E\left[\prod_{i=1}^k a_i X_i\right] = \prod_{i=1}^k a_i E[X_i]$$

## Principali distribuzioni

- ◇ Bernoulli( $p$ ):  $f_X(x) = p^x(1-p)^{1-x}$  if  $x \in \{0, 1\}$ ;  $E[X] = p$ ;  $Var[X] = p(1-p)$
- ◇ Binomiale( $n, p$ ):  $f_X(x) = f_X(x, n, p) = \binom{n}{x} p^x (1-p)^{n-x}$  se  $x \in \{0, 1, \dots, n\}$ ;  $E[X] = np$ ;  $Var[X] = np(1-p)$
- ◇ Ipergeometrica( $n_A, n_B, n$ ):  $f_X(x) = \frac{\binom{n_A}{x} \binom{n_B}{n-x}}{\binom{n_A+n_B}{n}}$  se  $x \leq n_A$ ,  $0 \leq n-x \leq n_B$ ;  $E[X] = n \frac{n_A}{n_A+n_B}$
- ◇ Poisson( $\lambda$ ):  $f_X(x) = \frac{\lambda^x}{x!} \exp(-\lambda)$  se  $x \in \mathbb{N}$ ;  $E[X] = \lambda$ ;  $Var[X] = \lambda$   
 $X_1 \sim \text{Poisson}(\lambda_1)$ ,  $X_2 \sim \text{Poisson}(\lambda_2)$ , indipendenti  $\Rightarrow X_1 + X_2 \sim \text{Poisson}(\lambda_1 + \lambda_2)$ .
- ◇ Geometrica( $p$ ):  $f_X(x) = p(1-p)^{x-1}$  se  $x \in \mathbb{N}$ ;  $\bar{F}_X(x) = (1-p)^x$   $E[X] = 1/p$ ;  $Var[X] = (1-p)/p^2$
- ◇ Binomiale Negativa( $r, p$ ):  $f_X(x) = \binom{x-1}{r-1} (1-p)^{x-r} p^r$  se  $x \geq r$ ;  $E[X] = r \frac{1}{p}$   $Var[X] = r(1-p)/p^2$
- ◇ Uniforme( $a, b$ ):  $f_X(x) = 1/(b-a)$  se  $x \in [a, b]$ ;  $E[X] = (a+b)/2$ ;  $Var[X] = (b-a)^2/12$
- ◇ Normale( $\mu, \sigma^2$ ):  $f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left(-\frac{1}{2} \frac{(x-\mu)^2}{\sigma^2}\right)$ ;  $E[X] = \mu$ ;  $Var[X] = \sigma^2$   
 $X_1 \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$ ,  $X_2 \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$ , indipendenti  $\Rightarrow X_1 + X_2 \sim N(\mu_1 + \mu_2, \sigma_1^2 + \sigma_2^2)$ .
- ◇ Esponenziale( $\lambda$ ):  $f_X(x) = \lambda \exp(-\lambda x)$  se  $x \in \mathbb{R}^+$ ;  $\bar{F}_X(x) = \exp(-\lambda x)$ ,  $E[X] = 1/\lambda$ ;  $Var[X] = 1/\lambda^2$
- ◇ Gamma( $n, \lambda$ ):  $f_X(x) = \frac{\lambda(\lambda x)^{n-1} \exp(-\lambda x)}{(n-1)!}$  se  $x \in \mathbb{R}^+$ ;  $E[X] = n/\lambda$ ;  $Var[X] = n/\lambda^2$

## Funzioni di variabili

Se  $S = X + Y$ , e  $X, Y$  indipendenti, allora  $f_S(s) = \int_{\mathbb{R}} f_X(t) f_Y(s-t) dt$   $\left( = \sum_{x_i \in \text{Supp}(X)} f_X(x_i) f_Y(s-x_i) \right.$  se discrete  $\left. \right)$ .

Se  $X, Y$  indipendenti, allora  $P[\max(X, Y) \leq t] = P[X \leq t] \cdot P[Y \leq t]$   $P[\min(X, Y) > t] = P[X > t] \cdot P[Y > t]$ ,  $\forall t$ .

Se  $Y = h(X)$  con  $h$  strettamente crescente, allora  $F_Y(t) = P[Y \leq t] = P[X \leq h^{-1}(t)] = F_X(h^{-1}(t))$ .

Se  $Y = X_A$  (mistura), con  $A$  avente densità  $g$ , allora  $f_Y(t) = \int_{\text{Supp}(A)} f_{X_a}(t) g(a) da$ ,  $E[Y] = \int_{\text{Supp}(A)} E[X_a] g(a) da$ .

Se  $Y = \sum_{n=1}^N X_i$ , con  $X_i, N$  tutte indipendenti,  $X_i$  identicamente distribuite, allora

$$E[Y] = E[N] \cdot E[X_i] \quad Var[Y] = Var[X_i] \cdot E[N] + (E[X_i])^2 \cdot Var[N].$$

## Distribuzioni congiunte e condizionate

$X$  e  $Y$  indipendenti  $\Leftrightarrow f_{(X,Y)}(x, y) = f_X(x) f_Y(y) \forall x, y \Leftrightarrow F_{(X,Y)}(x, y) = F_X(x) F_Y(y) \forall x, y$ .

$$f_X(x) = \int_{\mathbb{R}} f_{(X,Y)}(x, y) dy; \quad F_X(x) = F_{(X,Y)}(x, +\infty)$$

$$P[\max(X, Y) \leq t] = P[X \leq t, Y \leq t]; \quad P[\min(X, Y) > t] = P[X > t, Y > t], \quad \forall t.$$

$$P[X + Y \leq t] = \int \int_{\{(x,y): x+y \leq t\}} f_{(X,Y)}(x, y) dx dy \quad \forall t.$$

$$E[g(X, Y)] = \int \int_{\mathbb{R}^2} g(x, y) f_{(X,Y)}(x, y) dx dy \quad (\text{o somma se discrete}).$$

$$f_{X|Y=y}(x) = \frac{f_{(X,Y)}(x, y)}{f_Y(y)} \quad E[g(X)|Y=y] = \int_{\mathbb{R}} g(x) f_{X|Y=y}(x) dx \quad (\text{o somma se discrete}).$$

## Normale multivariata

Dato il vettore  $\mathbf{m}$  delle medie e la matrice  $\Sigma$  di varianza-covarianza, allora  $\mathbf{X} \sim N_n(\mathbf{m}, \Sigma)$  se

$$f_{\mathbf{X}}(\mathbf{t}) = \frac{1}{\sqrt{(2\pi)^n |\Sigma|}} \exp \left\{ -\frac{1}{2} [(\mathbf{t} - \mathbf{m}) \Sigma^{-1} (\mathbf{t} - \mathbf{m})^T] \right\}$$

◇ Se  $(X_1, X_2) \sim N_2(\mathbf{m}, \Sigma)$  ed  $r_{x_1 x_2} = 0$  allora  $X_1$  ed  $X_2$  sono indipendenti

◇ Se  $\mathbf{X} \sim N_n(\mathbf{m}, \Sigma)$  e  $\mathbf{Y} = \mathbf{X} \cdot \mathbf{C} + \mathbf{b}$  (con  $\mathbf{C}$  non degenere), allora  $\mathbf{Y} \sim N_n(\mathbf{mC} + \mathbf{b}, \mathbf{C}^T \Sigma \mathbf{C})$

## STATISTICA DESCRITTIVA

$$\text{media : } \bar{x} = \sum_{i=1}^n x_i / n; \quad \text{moda : } \hat{x} = x_i \text{ con frequenza piu' alta.}$$

$$\text{mediana : } \tilde{x} = \begin{cases} (\frac{n+1}{2})^o \text{ valore ordinato} & \text{se } n \text{ e' dispari} \\ \text{media tra } (\frac{n}{2})^o \text{ e } (\frac{n+1}{2})^o \text{ valori ordinati} & \text{se } n \text{ e' pari} \end{cases}$$

$$\text{varianza : } \sigma^2 = \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 / n = \sum_{i=1}^n x_i^2 / n - \bar{x}^2; \quad \text{deviazione standard : } \sigma = \sqrt{\sigma^2}.$$

Quartili ( $Q_i, i = 1, 2, 3$ ) : valori che dividono l'insieme ordinato delle  $x_i$  in 4 gruppi della stessa cardinalità'.

$$\text{Range Interquartile : } IQR = Q_3 - Q_1; \quad \text{Coefficiente di Variazione : } CoV = \frac{\sigma}{\bar{x}}.$$

Tipologia dati osservati	<ul style="list-style-type: none"> <li>Qualitativi</li> <li>Quantitativi</li> </ul>
Dati qualitativi	<ul style="list-style-type: none"> <li>Grafico a torta</li> <li>Moda</li> </ul>
Dati quantitativi	<ul style="list-style-type: none"> <li>Istogrammi</li> <li>Grafici a barre</li> <li>Box Plot</li> <li>Media, mediana</li> <li>Varianza, Deviazione standard, IQR</li> </ul>
Misure di tendenza centrale	<ul style="list-style-type: none"> <li>Media, Moda, Mediana</li> </ul>
Misure basate sui quantili	<ul style="list-style-type: none"> <li>Quartili, Q1, Q2, Q3</li> </ul>
Misure di dispersione	<ul style="list-style-type: none"> <li>Range, Varianza, Dev standard, IQR, COV</li> </ul>

## STATISTICA INFERENZIALE

### Convergenze, disuguaglianze e teoremi limite

◇  $\{X_n \sim F_n, n \in \mathbb{N}\}$  converge in distribuzione ad  $X \sim F$  se  $\lim_{n \rightarrow \infty} F_n(t) = F(t)$  per ogni punto  $t$  di continuità per  $F$

◇  $\{X_n \sim F_n, n \in \mathbb{N}\}$  converge in probabilità ad  $X \sim F$  se  $\lim_{n \rightarrow \infty} P[|X_n - X| < \epsilon] = 1$  per ogni  $\epsilon > 0$

◇ Disuguaglianza di Markov:  $P[|X| \geq a] \leq \frac{E[|X|^k]}{a^k}, \quad a \in \mathbb{R}^+, k \in \mathbb{N}^+$

◇ Disuguaglianza di Chebychev:  $P[|X - E[X]| < a] \geq 1 - \frac{Var[X]}{a^2}, \quad a \in \mathbb{R}^+$

◇ TLC: per  $n$  sufficientemente grande, per  $X_i$  indipendenti e identicamente distribuite, con media e varianza finite, possiamo approssimare

$$S_n = X_1 + X_2 + \dots + X_n \sim N(nE[X_i], nVar[X_i])$$

$$\bar{X}_n = (X_1 + X_2 + \dots + X_n)/n \sim N(E[X_i], Var[X_i]/n)$$

## Stime puntuali

◇ Metodo dei momenti: dato il vettore dei parametri  $\theta$ , la sua stima si ricava risolvendo il sistema di equazioni  $\mu_i(\theta) = M_i$  per  $i = 1, \dots, d$ , dove  $d$  è il numero di componenti in  $\theta$ ,  $\mu_i(\theta) = E[X_\theta^i]$  e  $M_i = (\sum_{j=1}^n X_j^i)/n$ , essendo  $(X_1, \dots, X_n)$  il campione casuale.

◇ Metodo della massima verosimiglianza: dato il vettore dei parametri  $\theta$ , la sua stima è il vettore  $\hat{\theta}$  che massimizza la funzione di verosimiglianza  $L(\theta|x_1, \dots, x_n) = \prod_{j=1}^n f_\theta(x_j)$ , o la funzione log-verosimiglianza  $\log(L(\theta|x_1, \dots, x_n))$ , dove le  $x_j$  sono le osservazione delle  $X_j$ .

◇ Approccio Bayesiano: se  $\pi(\theta)$  è la distribuzione a priori di  $\theta$ , allora la distribuzione a posteriori è

$$\pi(\theta|\mathbf{x}) = \frac{f(\mathbf{x}|\theta)\pi(\theta)}{m(\mathbf{x})} = \frac{\prod_{j=1}^n f_\theta(x_j)\pi(\theta)}{\int f(\mathbf{x}|\theta)\pi(\theta)d\theta}$$

dove  $\mathbf{x}$  è la realizzazione del campione casuale  $\mathbf{X}$ .

– Distribuzione Beta (coniugata della Binomiale):  $X_{\alpha,\beta} \sim Beta(\alpha, \beta)$  se  $f_X(p) = \frac{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)}{\Gamma(\alpha+\beta)} p^{\alpha-1}(1-p)^{\beta-1}$ ,  $p \in (0, 1)$

◇ Errore quadratico medio:  $MSE(\hat{\theta}) = E[(\hat{\theta} - \theta)^2] = Var[\hat{\theta}] + (E[\hat{\theta}] - \theta)^2$

◇ Cramer-Rao lower bound:  $Var[\hat{\theta}] \geq \left\{ nE\left[\left(\frac{\partial \log f(X, \theta)}{\partial \theta}\right)^2\right] \right\}^{-1} = \left\{ -nE\left[\frac{\partial^2 \log f(X, \theta)}{\partial \theta^2}\right] \right\}^{-1}$

◇ Media campionaria  $\bar{X}_n = (X_1 + X_2 + \dots + X_n)/n$ ,  $E[\bar{X}_n] = \mu_X$ ,  $Var[\bar{X}_n] = \sigma_X^2/n$ .

◇ Varianza Campionaria corretta  $S_n^2 = \frac{1}{n-1} \sum_i (X_i - \bar{X}_n)^2$ ,  $E[S_n^2] = \sigma_X^2$ .

◇ Distribuzione  $t$ :  $T \sim t_n$  se  $T = \frac{Z}{\sqrt{U/n}}$  con  $Z \sim N(0, 1)$ ,  $U \sim \chi_n^2$  indipendenti.

◇ Distribuzione  $\chi^2$ :  $U \sim \chi_n^2$  se  $U = Z_1^2 + \dots + Z_n^2$  con  $Z_i \sim N(0, 1)$  indipendenti.

## Intervalli di confidenza

◇ Per la media,  $X_i$  normalmente distribuite con varianza nota:  $(\bar{X}_n - z_{1-\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}, \bar{X}_n + z_{1-\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}})$

◇ Per la media,  $X_i$  normalmente distribuite con varianza sconosciuta:  $(\bar{X}_n - t_{n-1, 1-\alpha/2} \sqrt{\frac{S_n^2}{n}}, \bar{X}_n + t_{n-1, 1-\alpha/2} \sqrt{\frac{S_n^2}{n}})$

◇ Per la media, grandi campioni:  $(\bar{X}_n - z_{1-\alpha/2} \sqrt{\frac{S_n^2}{n}}, \bar{X}_n + z_{1-\alpha/2} \sqrt{\frac{S_n^2}{n}})$

◇ Differenza tra medie, varianze note, grandi campioni:  $((\bar{X}_1 - \bar{X}_2) - z_{1-\alpha/2} \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}, (\bar{X}_1 - \bar{X}_2) + z_{1-\alpha/2} \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}})$

◇ Differenza tra medie, distribuzione normale con varianze sconosciute ma supposte uguali:

$$((\bar{X}_1 - \bar{X}_2) - t_{n_1+n_2-2, 1-\alpha/2} \sqrt{\hat{\sigma}_{n_1, n_2}^2}, (\bar{X}_1 - \bar{X}_2) + t_{n_1+n_2-2, 1-\alpha/2} \sqrt{\hat{\sigma}_{n_1, n_2}^2}) \text{ dove } \hat{\sigma}_{n_1, n_2}^2 = \frac{(n_1+n_2)((n_1-1)\hat{\sigma}_1^2 + (n_2-1)\hat{\sigma}_2^2)}{n_1 n_2 (n_1+n_2-2)}$$

◇ Varianza,  $X_i$  normalmente distribuite:  $(\frac{(n-1)S_n^2}{\chi_{n-1, 1-\alpha/2}^2}, \frac{(n-1)S_n^2}{\chi_{n-1, \alpha/2}^2})$

◇ parametro  $\lambda$ , campione da esponenziale:  $(\frac{\chi_{2n, \alpha/2}^2}{2 \sum X_i}, \frac{\chi_{2n, 1-\alpha/2}^2}{2 \sum X_i})$

◇ parametro  $p$ , grandi campioni da *Bernoulli*( $p$ ):  $(\hat{p} - z_{1-\alpha/2} \sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}}, \hat{p} + z_{1-\alpha/2} \sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}})$ , con  $\hat{p} = \bar{X}_n$

## Test di ipotesi, statistiche da usare

◇ Per la media, con varianza nota:  $Z = \frac{\bar{X}_n - \mu_0}{\sqrt{\frac{\sigma^2}{n}}} \sim N(0, 1)$  sotto  $H_0 : \mu = \mu_0$ .

◇ Per la media, con varianza sconosciuta:  $T = \frac{\bar{X}_n - \mu_0}{\sqrt{\frac{S_n^2}{n}}} \sim t_{n-1}$  sotto  $H_0 : \mu = \mu_0$ .

◇ Per la media, grandi campioni:  $Z = \frac{\bar{X}_n - \mu_0}{\sqrt{\frac{S_n^2}{n}}} \sim N(0, 1)$  sotto  $H_0 : \mu = \mu_0$ .

◇ Differenza tra medie, varianze note, grandi campioni o normali:  $Z = \frac{(\bar{X}_1 - \bar{X}_2) - d}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \sim N(0, 1)$  sotto  $H_0 : \mu_1 - \mu_2 = d$ .

◇ Differenza tra medie, varianza sconosciuta (la stessa per entrambe):  $T = \frac{(\bar{X}_1 - \bar{X}_2) - d}{\sqrt{\hat{\sigma}_{n_1, n_2}^2}} \sim t_{n_1+n_2-2}$  sotto  $H_0 : \mu_1 - \mu_2 = d$ .

◇ Varianza:  $V = \frac{(n-1)S_n^2}{\sigma_0^2} \sim \chi_{n-1}^2$  sotto  $H_0 : \sigma^2 = \sigma_0^2$ .

◇ Parametro  $p$ , grandi campioni da *Bernoulli*( $p$ ):  $Z = \frac{(\bar{X}_n - p_0)}{\sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}} \sim N(0, 1)$  sotto  $H_0 : p = p_0$ .

## Test Chi-quadro per bonta' adattamento

$$W = \sum_{j=1}^N \frac{(f_{a_j} - f_{t_j})^2}{f_{t_j}}, \quad \text{ha una distribuzione chi-quadro con } N-m-1 \text{ gradi di libert  (m= \# parametri stimati)}$$

## Tavola dei quantili per il test K-S:

<b>n</b>	<b>1</b>	<b>2</b>	<b>3</b>	<b>4</b>	<b>5</b>	<b>6</b>	<b>7</b>	<b>8</b>	<b>9</b>	<b>10</b>	<b>15</b>	<b>20</b>	<b>25</b>	<b>30</b>
<b>d<sub>0,90</sub></b>	0.95	0.78	0.64	0.56	0.51	0.47	0.44	0.41	0.39	0.37	0.30	0.26	0.24	0.22
<b>d<sub>0,95</sub></b>	0.98	0.84	0.71	0.62	0.57	0.52	0.49	0.46	0.43	0.41	0.34	0.29	0.27	0.24
<b>d<sub>0,99</sub></b>	1.00	0.93	0.83	0.73	0.67	0.62	0.58	0.54	0.51	0.49	0.40	0.36	0.32	0.29

## Test Chi-quadro per indipendenza

$$W = \sum_{j=1}^{N_1} \sum_{i=1}^{N_2} \frac{(f_{ij} - np_i q_j)^2}{np_i q_j}, \quad \text{ha una distribuzione chi-quadro con } (N_1 - 1) \cdot (N_2 - 1) \text{ gradi di libert }.$$

## Correlazione e regressione

◇ Coefficiente di correlazione lineare:

$$r_{xy} = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sqrt{[\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2][\sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2]}} = \frac{c_{xy}}{s_x s_y}$$

◇ Regressione lineare semplice:  $y = \beta_0 + \beta_1 x + \epsilon$ , con  $\epsilon \sim N(0, \sigma^2)$

◇ Stime:

$$b_0 = \bar{y} - b_1 \bar{x}, \quad b_1 = \frac{c_{xy}}{s_x^2}, \quad \hat{\sigma}^2 = s_\epsilon^2 = \frac{\sum (y_i - \hat{y}_i)^2}{n - 2} = \frac{(1 - r_{xy}^2) \sum (y_i - \bar{y})^2}{n - 2}.$$

◇ Intervallo di confidenza per  $\beta_1$ :

$$\left( b_1 - t_{n-2, 1-\alpha/2} \sqrt{\frac{SS_R}{(n-2)S_{xx}}}, b_1 + t_{n-2, 1-\alpha/2} \sqrt{\frac{SS_R}{(n-2)S_{xx}}} \right)$$

dove

$$S_{xx} = \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 \quad SS_R = \sum_{i=1}^n (y_i - \hat{y}_i)^2 \quad [ = (1 - r_{xy}^2) \sum (y_i - \bar{y})^2 \text{ nel caso di regressione semplice} ].$$

◇ Statistica da usare per test  $H_0 : \beta_1 = 0$ :

$$\tilde{T} = B_1 \cdot \sqrt{\frac{(n-2)S_{xx}}{SS_R}} \sim t_{n-2}$$

◇ Coefficiente di determinazione:

$$R^2 = 1 - \frac{SS_R}{S_{yy}} = 1 - \frac{\sum_{i=1}^n (y_i - \hat{y}_i)^2}{\sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2} \quad [ = r_{xy}^2 \text{ nel caso di regressione semplice} ].$$

## TAVOLE (pagine seguenti)

## Standard Normal Probabilities

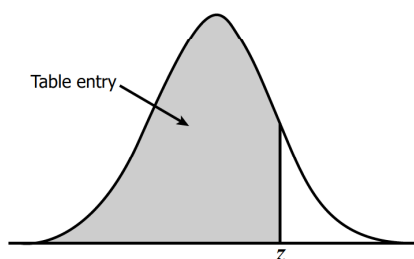


Table entry for  $z$  is the area under the standard normal curve to the left of  $z$ .

[illegible]

**T - table**

n	$t_{0,6}$	$t_{0,75}$	$t_{0,8}$	$t_{0,9}$	$t_{0,95}$	$t_{0,975}$	$t_{0,99}$	$t_{0,995}$
1	0,325	1,000	1,376	3,078	6,314	12,71	31,82	63,66
2	0,289	0,816	1,061	1,886	2,920	4,303	6,965	9,925
3	0,277	0,765	0,978	1,638	2,353	3,182	4,541	5,841
4	0,271	0,741	0,941	1,533	2,132	2,776	3,747	4,604
5	0,267	0,727	0,920	1,476	2,015	2,571	3,365	4,032
6	0,265	0,718	0,906	1,440	1,943	2,447	3,143	3,707
7	0,263	0,711	0,896	1,415	1,895	2,365	2,998	3,499
8	0,262	0,706	0,889	1,397	1,860	2,306	2,896	3,355
9	0,261	0,703	0,883	1,383	1,833	2,262	2,821	3,250
10	0,260	0,700	0,879	1,372	1,812	2,228	2,764	3,169
11	0,260	0,697	0,876	1,363	1,796	2,201	2,718	3,106
12	0,259	0,695	0,873	1,356	1,782	2,179	2,681	3,055
13	0,259	0,694	0,870	1,350	1,771	2,160	2,650	3,012
14	0,258	0,692	0,868	1,345	1,761	2,145	2,624	2,977
15	0,258	0,691	0,866	1,341	1,753	2,131	2,602	2,947
16	0,258	0,690	0,865	1,337	1,746	2,120	2,583	2,921
17	0,257	0,689	0,863	1,333	1,740	2,110	2,567	2,898
18	0,257	0,688	0,862	1,330	1,734	2,101	2,552	2,878
19	0,257	0,688	0,861	1,328	1,729	2,093	2,539	2,861
20	0,257	0,687	0,860	1,325	1,725	2,086	2,528	2,845
21	0,257	0,686	0,859	1,323	1,721	2,080	2,518	2,831
22	0,256	0,686	0,858	1,321	1,717	2,074	2,508	2,819
23	0,256	0,685	0,858	1,319	1,714	2,069	2,500	2,807
24	0,256	0,685	0,857	1,318	1,711	2,064	2,492	2,797
25	0,256	0,684	0,856	1,316	1,708	2,060	2,485	2,787
30	0,256	0,683	0,854	1,310	1,697	2,042	2,457	2,750
40	0,255	0,681	0,851	1,303	1,684	2,021	2,423	2,704
50	0,255	0,679	0,849	1,299	1,676	2,009	2,403	2,678
75	0,254	0,678	0,846	1,293	1,665	1,992	2,377	2,643
100	0,254	0,677	0,845	1,290	1,660	1,984	2,364	2,626



<b>n</b>	Pearson's Chi-square table							
	$\chi^2_{0.005}$	$\chi^2_{0.01}$	$\chi^2_{0.025}$	$\chi^2_{0.05}$	$\chi^2_{0.95}$	$\chi^2_{0.975}$	$\chi^2_{0.99}$	$\chi^2_{0.995}$
<b>1</b>	0.0000	0.0002	0.0010	0.0039	3.8415	5.0239	6.6349	7.8794
<b>2</b>	0.0100	0.0201	0.0506	0.1026	5.9915	7.3778	9.2103	10.5966
<b>3</b>	0.0717	0.1148	0.2158	0.3518	7.8147	9.3484	11.3449	12.8382
<b>4</b>	0.2070	0.2971	0.4844	0.7107	9.4877	11.1433	13.2767	14.8603
<b>5</b>	0.4117	0.5543	0.8312	1.1455	11.0705	12.8325	15.0863	16.7496
<b>6</b>	0.6757	0.8721	1.2373	1.6354	12.5916	14.4494	16.8119	18.5476
<b>7</b>	0.9893	1.2390	1.6899	2.1673	14.0671	16.0128	18.4753	20.2777
<b>8</b>	1.3444	1.6465	2.1797	2.7326	15.5073	17.5345	20.0902	21.9550
<b>9</b>	1.7349	2.0879	2.7004	3.3251	16.9190	19.0228	21.6660	23.5894
<b>10</b>	2.1559	2.5582	3.2470	3.9403	18.3070	20.4832	23.2093	25.1882
<b>11</b>	2.6032	3.0535	3.8157	4.5748	19.6751	21.9200	24.7250	26.7568
<b>12</b>	3.0738	3.5706	4.4038	5.2260	21.0261	23.3367	26.2170	28.2995
<b>13</b>	3.5650	4.1069	5.0088	5.8919	22.3620	24.7356	27.6882	29.8195
<b>14</b>	4.0747	4.6604	5.6287	6.5706	23.6848	26.1189	29.1412	31.3193
<b>15</b>	4.6009	5.2293	6.2621	7.2609	24.9958	27.4884	30.5779	32.8013
<b>16</b>	5.1422	5.8122	6.9077	7.9616	26.2962	28.8454	31.9999	34.2672
<b>17</b>	5.6972	6.4078	7.5642	8.6718	27.5871	30.1910	33.4087	35.7185
<b>18</b>	6.2648	7.0149	8.2307	9.3905	28.8693	31.5264	34.8053	37.1565
<b>19</b>	6.8440	7.6327	8.9065	10.1170	30.1435	32.8523	36.1909	38.5823
<b>20</b>	7.4338	8.2604	9.5908	10.8508	31.4104	34.1696	37.5662	39.9968
<b>21</b>	8.0337	8.8972	10.2829	11.5913	32.6706	35.4789	38.9322	41.4011
<b>22</b>	8.6427	9.5425	10.9823	12.3380	33.9244	36.7807	40.2894	42.7957
<b>23</b>	9.2604	10.1957	11.6886	13.0905	35.1725	38.0756	41.6384	44.1813
<b>24</b>	9.8862	10.8564	12.4012	13.8484	36.4150	39.3641	42.9798	45.5585
<b>25</b>	10.5197	11.5240	13.1197	14.6114	37.6525	40.6465	44.3141	46.9279
<b>26</b>	11.1602	12.1981	13.8439	15.3792	38.8851	41.9232	45.6417	48.2899
<b>27</b>	11.8076	12.8785	14.5734	16.1514	40.1133	43.1945	46.9629	49.6449
<b>28</b>	12.4613	13.5647	15.3079	16.9279	41.3371	44.4608	48.2782	50.9934
<b>29</b>	13.1211	14.2565	16.0471	17.7084	42.5570	45.7223	49.5879	52.3356
<b>30</b>	13.7867	14.9535	16.7908	18.4927	43.7730	46.9792	50.8922	53.6720
<b>31</b>	14.4578	15.6555	17.5387	19.2806	44.9853	48.2319	52.1914	55.0027
<b>32</b>	15.1340	16.3622	18.2908	20.0719	46.1943	49.4804	53.4858	56.3281
<b>40</b>	20.7065	22.1643	24.4330	26.5093	55.7585	59.3417	63.6907	66.7660
<b>50</b>	27.9907	29.7067	32.3574	34.7643	67.5048	71.4202	76.1539	79.4900
<b>75</b>	47.2060	49.4750	52.9419	56.0541	96.2167	100.8393	106.3929	110.2856
<b>100</b>	67.3276	70.0649	74.2219	77.9295	124.3421	129.5612	135.8067	140.1695