

12 Stima per intervalli

Anche se la precisione della stima aumenta con grandi campioni, non è vero che una stima puntuale, valore specifico di una statistica calcolata in corrispondenza di un dato campione, sia esattamente uguale al parametro della popolazione che si intende stimare.

A volte è preferibile determinare un intervallo per il quale si ha un certo **livello di fiducia** o **confidenza** che il parametro vi appartenga.

Quindi una stima per intervallo è un intervallo costruito attorno allo stimatore puntuale (di cui si conosce la distribuzione di probabilità) in modo che sia nota e fissata a priori la probabilità che il parametro vero appartenga all'intervallo stesso.

Tale probabilità è detta **LIVELLO DI CONFIDENZA** e viene indicato con $(1 - \alpha)\%$ dove $\alpha \in (0, 1)$ è la probabilità che il parametro si trovi al di fuori dell'intervallo di confidenza.

Nel caso di un campione casuale semplice di dimensione n , estratto da una popolazione normale $N(\mu, \sigma^2)$ si possono costruire intervalli di confidenza al livello

$(1 - \alpha)\%$ sia per la media μ (con σ nota o incognita)
 sia per la varianza σ^2 (con μ nota o incognita)

① INTERVALLO DI CONFIDENZA PER LA
 MEDIA μ QUANDO LA VARIANZA σ^2 È NOTA

$$X_i \sim N(\mu, \sigma^2), i = 1, \dots, n \Rightarrow \bar{X}_n \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$$

La variabile casuale

$$Z_n = \frac{\bar{X}_n - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \sim N(0, 1)$$

è indipendente da μ e quindi è la statistica idonea
 per costruire l'intervallo per μ , essendo σ nota.

Si possono costruire intervalli bilaterali e unilaterali
 destro e sinistro.

INTERVALLO BILATERALE

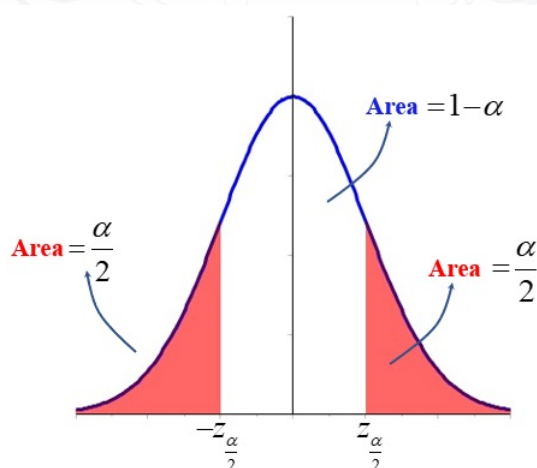


Figura 39

$$\forall \alpha \in (0, 1) \quad z_{\frac{\alpha}{2}} : P[Z_n > z_{\frac{\alpha}{2}}] = \frac{\alpha}{2}$$

$$\Rightarrow P[-z_{\frac{\alpha}{2}} < Z_n < z_{\frac{\alpha}{2}}] = 1 - \alpha$$

Sostituendo $Z_n = \frac{\bar{X}_n - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}}$

$$P[-z_{\frac{\alpha}{2}} < \frac{\bar{X}_n - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} < z_{\frac{\alpha}{2}}] = 1 - \alpha$$

ovvero

$$P\left[\bar{X}_n - z_{\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} < \mu < \bar{X}_n + z_{\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right] = 1 - \alpha$$

$$\rightarrow I = \left(\bar{X}_n - z_{\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}, \bar{X}_n + z_{\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right) \quad \text{intervallo di confidenza bilat. al livello } (1-\alpha) \text{ per } \mu$$

La lunghezza dell'intervallo bilaterale è

$$l_I = 2z_{\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

- se n aumenta, l_I cala \Rightarrow stima più precisa.
 - se $(1 - \alpha)$ aumenta, $z_{\frac{\alpha}{2}}$ aumenta, l_I aumenta \Rightarrow la stima è meno precisa.
 - se σ aumenta, l_I aumenta.
- (n, α) si possono controllare, σ dipende dai dati.

INTERVALLI UNILATERALI

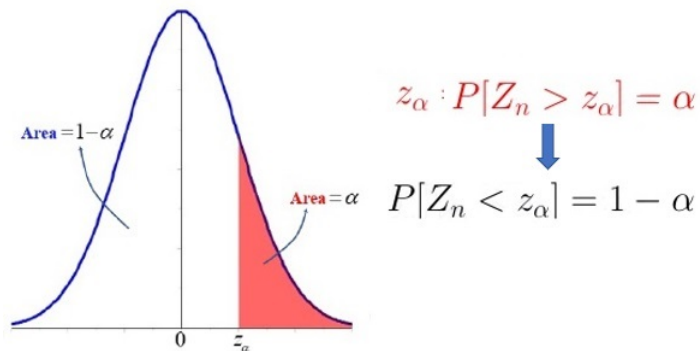


Figura 40

$$\frac{\bar{X}_n - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} < z_\alpha \Rightarrow \mu > \bar{X}_n - z_\alpha \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

$$\rightarrow \left(\bar{X}_n - z_\alpha \frac{\sigma}{\sqrt{n}}, +\infty \right) \quad \text{intervallo unilaterale destro per } \mu \text{ al livello } (1 - \alpha).$$

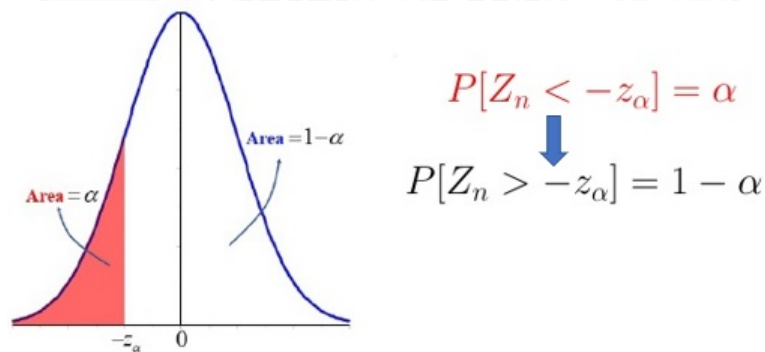


Figura 41

$$\frac{\bar{X}_n - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} > -z_\alpha \Rightarrow \mu < \bar{X}_n + z_\alpha \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

$$\rightarrow \left(-\infty, \bar{X}_n + z_\alpha \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right) \quad \text{intervallo unilaterale sinistro per } \mu \text{ al livello } (1 - \alpha).$$

OSSERVAZIONE

Se viene a mancare l'ipotesi che la distribuzione della popolazione sia normale, a condizione che n , la dimensione del campione, sia sufficientemente grande, in accordo con il Teorema del Limite Centrale ($n \geq 30$)

$$\frac{\bar{X}_n - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \sim N(0, 1)$$

e si possono costruire ugualmente gli intervalli di confidenza.

Esempio

Vogliamo calcolare

$$\begin{aligned} P[-1.96 < Z_n < 1.96] &= \int_{-1.96}^{1.96} \varphi(z) dz = \\ &= 2 \int_0^{1.96} \varphi(z) dz = 2 \left(\int_{-\infty}^{1.96} \varphi(z) dz - 0.5 \right) = (\text{tabella}) \\ &= 2(0.975 - 0.5) = 2 \cdot 0.475 = 0.95 \end{aligned}$$

è equivalente a

$$P \left[\bar{X}_n - 1.96 \frac{\sigma}{\sqrt{n}} < \mu < \bar{X}_n + 1.96 \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right] = (1 - \alpha) = 0.95$$

intervallo di confidenza bilaterale al 95% per μ .

Il 95% delle volte μ si troverà ad una distanza non superiore a $(1.96 \frac{\sigma}{\sqrt{n}})$ dalla media campionaria dei dati.

Posso concludere che col 95% di confidenza la media μ della popolazione appartiene ad

$$I = \left(\bar{X}_n - 1.96 \frac{\sigma}{\sqrt{n}}, \bar{X}_n + 1.96 \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right)$$

$$(1 - \alpha) = 0.95$$

$$\alpha = 0.05, \frac{\alpha}{2} = 0.025$$

$$1.96 = z_{\frac{\alpha}{2}} = z_{0.025}$$

Voglio calcolare:

$$P[Z_n < 1.645] = \int_{-\infty}^{1.645} \varphi(z) dz = (\text{tabella}) = 0.95$$

è equivalente a

$$P \left[\bar{X}_n - 1.645 \frac{\sigma}{\sqrt{n}} < \mu \right] = 0.95$$

intervallo di confidenza unilaterale destro al 95%,
cioè

$$I = \left(\bar{X}_n - 1.645 \frac{\sigma}{\sqrt{n}}, +\infty \right)$$

$$(1 - \alpha) = 0.95$$

$$\alpha = 0.05$$

$$z_\alpha = z_{0.05} = 1.645$$

L'intervallo di confidenza unilaterale sinistro al 95% sarà:

$$I = \left(-\infty, \bar{X}_n + 1.645 \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right)$$

LIVELLI DI CONFIDENZA COMUNI

$$1 - \alpha = 90\% \Rightarrow \alpha = 0.1 \quad \left\{ \begin{array}{l} z_\alpha = z_{0.1} = 1.28 \\ z_{\frac{\alpha}{2}} = z_{0.05} = 1.645 \end{array} \right.$$

$$1 - \alpha = 95\% \Rightarrow \alpha = 0.05 \quad \left\{ \begin{array}{l} z_\alpha = z_{0.05} = 1.645 \\ z_{\frac{\alpha}{2}} = z_{0.025} = 1.96 \end{array} \right.$$

$$1 - \alpha = 99\% \Rightarrow \alpha = 0.01 \quad \left\{ \begin{array}{l} z_\alpha = z_{0.01} = 2.326 \\ z_{\frac{\alpha}{2}} = z_{0.005} = 2.58 \end{array} \right.$$

OSSERVAZIONE

Ci possono essere diversi intervalli di confidenza bilaterali che hanno lo stesso livello di confidenza.

$$P[-1.96 < Z_n < 1.96] = 0.95$$

ma anche

$$P[-1.68 < Z_n < 2.70] = 0.95$$

Problema: quale intervallo è migliore?

Si sceglie l'intervallo più corto.

Si può dimostrare che l'intervallo simmetrico rispetto ad \bar{X}_n è quello che rende minima l'ampiezza dell'intervallo bilaterale I_{bil} .

Esempio

Sia dato un campione casuale di dimensione $n = 4$, estratto da una popolazione normale $N(\mu, \sigma = 3)$.

DATI: 1.2, 3.4, 0.6, 5.6

$\bar{x}_n = \bar{x}_4 = 2.7$ è la stima per μ .

L'intervallo bilaterale simmetrico al 95% per μ è:

$$\left(2.7 - 1.96 \cdot \frac{3}{2}, 2.7 + 1.96 \cdot \frac{3}{2} \right) = (-0.24, 5.64)$$

e $\ell_I = 5.88$

Se usiamo $P[-1.68 < Z_n < 2,70] = 0.95$

ricaviamo:

$$\left(2.7 - 2.7 \cdot \frac{3}{2}, 2.7 + 1.68 \cdot \frac{3}{2} \right) = (-1.35, 5.22)$$

e $\ell_I = 6.57$ è più ampio

Gli intervalli unilaterali in corrispondenza a $z_\alpha = z_{0.05} = 1.645$ saranno

$(0.23, +\infty)$ destro, $(-\infty, 5.16)$ sinistro.

In alcune situazioni si richiede che l'intervallo di confidenza bilaterale abbia una lunghezza fissata.

Problema: determinare la numerosità del campione che garantisca il risultato richiesto.

Da $\ell_I = 2z_{\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \Rightarrow n = \left(2z_{\frac{\alpha}{2}} \cdot \frac{\sigma}{\ell_I}\right)^2$
 (si approssima all'intero successivo).

Esempio

Dato un campione casuale estratto da una popolazione normale $N(\mu, \sigma = 0.2)$, calcolare n affinché l'intervallo di confidenza bilaterale al 99% per μ abbia lunghezza $\ell_I = 0.1$.

$$1 - \alpha = 0.99, \Rightarrow \alpha = 0.01, \Rightarrow z_{\frac{\alpha}{2}} = z_{0.005} = 2.58.$$

$$\ell_I = 2 \cdot z_{\frac{\alpha}{2}} \cdot \frac{\sigma}{\sqrt{n}} = 2 \cdot 2.58 \cdot \frac{0.2}{\sqrt{n}} \Rightarrow$$

$$\Rightarrow n = (5.16 \cdot 0.2)^2 \simeq 106.5 \Rightarrow n = 107$$

② INTERVALLO DI CONFIDENZA PER LA MEDIA μ QUANDO LA VARIANZA σ^2 NON È NOTA

Non è ora più possibile usare la variabile casuale $Z_n = \frac{\bar{X}_n - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}$ poichè contiene l'incognita σ e quindi non è una statistica.

Bisogna usare la statistica

$$T = \frac{\bar{X}_n - \mu}{\frac{S}{\sqrt{n}}} \sim t_{n-1} \quad (\text{TH. 5})$$

In analogia al caso ① si costituiscono gli intervalli di confidenza bilaterali e unilaterali destro e sinistro al livello $(1 - \alpha)\%$, $\forall \alpha \in (0, 1)$ sostituendo alla deviazione standard σ della popolazione la deviazione campionaria standard S e ai percentili della normale standard Z i percentili della t di Student al grado di libertà $(n - 1)$.

$$I = \left(\bar{X}_n - t_{\frac{\alpha}{2}, n-1} \frac{S}{\sqrt{n}}, \bar{X}_n + t_{\frac{\alpha}{2}, n-1} \frac{S}{\sqrt{n}} \right) \quad \text{intervallo bilaterale per } \mu$$

$$\left(\bar{X}_n - t_{\alpha, n-1} \frac{S}{\sqrt{n}}, +\infty \right) \quad \text{intervallo unilat. dx per } \mu$$

$$\left(-\infty, \bar{X}_n + t_{\alpha, n-1} \frac{S}{\sqrt{n}} \right) \quad \text{intervallo unilat. sx per } \mu$$

Quando σ non è nota, l'intervallo costruito attraverso la t di Student è più ampio poichè le code della t sono più pesanti.

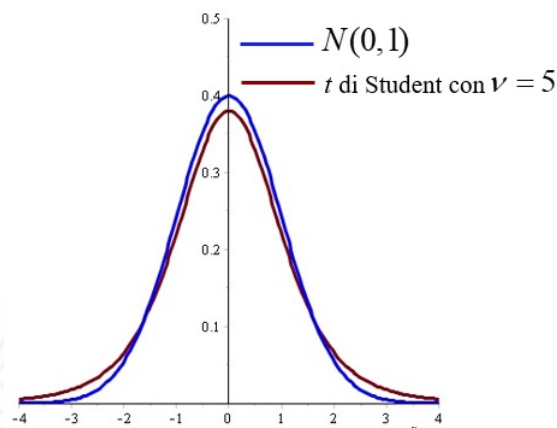


Figura 42

Esempio

Sia dato un campione casuale di dimensione $n = 4$ estratto da una popolazione normale $N(\mu, \sigma^2)$. Determinare un intervallo di confidenza bilaterale al 95% per μ .

DATI: 1.2, 3.4, 0.6, 5.6

$$\bar{x}_n = \bar{x}_4 = 2.7$$

$$s^2 = \frac{1}{3} [(1.2)^2 + (3.4)^2 + (0.6)^2 + (5.6)^2 - 4 \cdot (2.7)^2]$$

↓

$$s \simeq 2.277$$

$$1 - \alpha = 0.95 \Rightarrow \alpha = 0.05 \Rightarrow \frac{\alpha}{2} = 0.025$$

$$t_{\frac{\alpha}{2}, n-1} = t_{0.025, 3} = (\text{tabella}) = 3.182$$

$$\ell_I = 2t_{\frac{\alpha}{2}, n-1} \frac{s}{\sqrt{n}} \Rightarrow \ell_I = 2 \cdot 3.182 \cdot \frac{2.277}{2}$$

$\Rightarrow \ell_I = 7.25$ (più ampio rispetto a 5.88 calcolato quando σ è nota)

OSSERVAZIONE

Nella pratica si costruiscono gli intervalli di confidenza per μ quando σ non è nota per mezzo della t di Student solo per piccoli campioni ($n \leq 30$). Per grandi campioni si usa invece la normale standard Z_n sostituendo alla σ incognita la S calcolata dai dati.

③ INTERVALLO DI CONFIDENZA PER LA VARIANZA σ^2 QUANDO LA MEDIA μ NON È NOTATA

Una stima per σ^2 può essere determinata usando la statistica

$$V = (n - 1) \frac{S^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n-1}^2, \quad (\text{TH. 4})$$

INTERVALLO BILATERALE

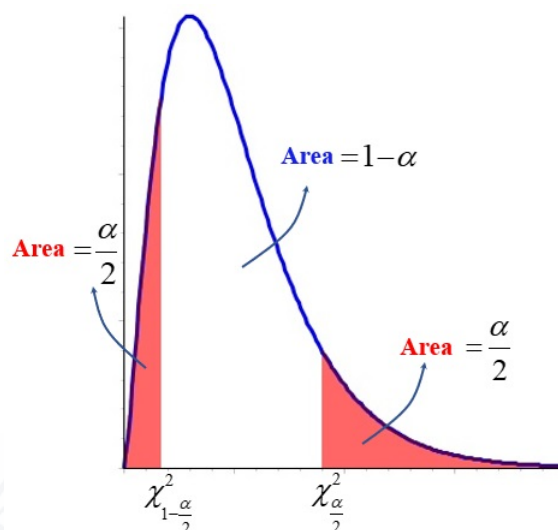


Figura 43

$$P \left[\chi_{1-\frac{\alpha}{2}, n-1}^2 < V < \chi_{\frac{\alpha}{2}, n-1}^2 \right] = 1 - \alpha$$

sostituendo V si ha

$$\chi_{1-\frac{\alpha}{2}, n-1}^2 < \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} < \chi_{\frac{\alpha}{2}, n-1}^2$$

cioè

$$\frac{(n-1)S^2}{\chi_{\frac{\alpha}{2}, n-1}^2} < \sigma^2 < \frac{(n-1)S^2}{\chi_{1-\frac{\alpha}{2}, n-1}^2}$$

$$\Rightarrow \left(\frac{(n-1)S^2}{\chi_{\frac{\alpha}{2}, n-1}^2}, \frac{(n-1)S^2}{\chi_{1-\frac{\alpha}{2}, n-1}^2} \right) \text{ intervallo bilaterale per } \sigma^2 \text{ quando } \mu \text{ non è nota}$$

INTERVALLI UNILATERALI

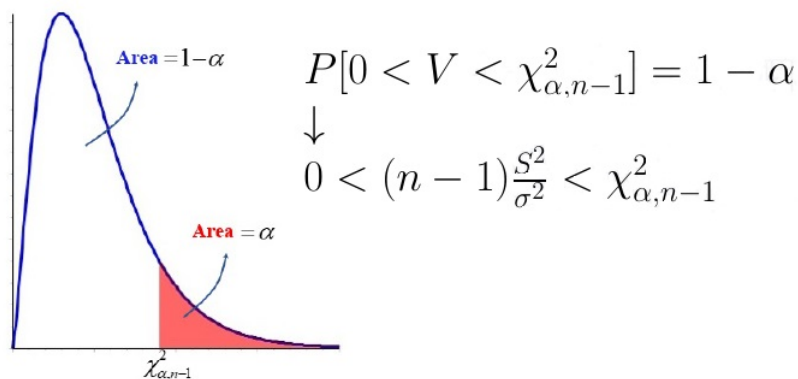


Figura 44

$$\Rightarrow \sigma^2 > (n - 1) \frac{S^2}{\chi_{\alpha, n-1}^2}$$

$$\Rightarrow \left(\frac{(n - 1) S^2}{\chi_{\alpha, n-1}^2}, +\infty \right) \text{ intervallo unilaterale destro per } \sigma^2$$

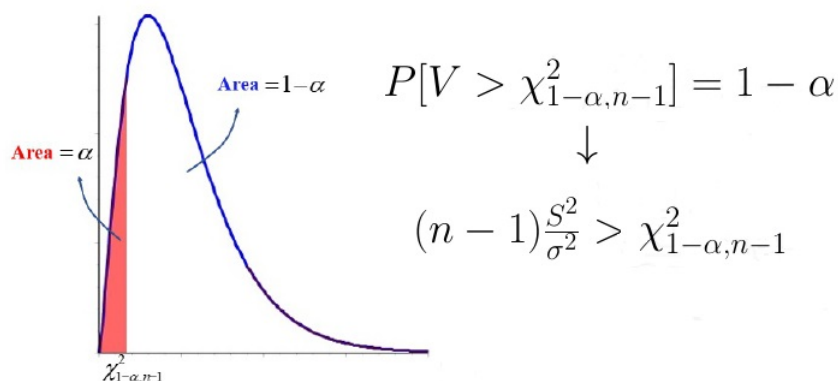


Figura 45

$$\Rightarrow \sigma^2 < (n - 1) \frac{S^2}{\chi_{1-\alpha, n-1}^2}$$

$$\Rightarrow \left(0, \frac{(n - 1)S^2}{\chi_{1-\alpha, n-1}^2} \right) \text{ intervallo unilaterale sinistro per } \sigma^2$$

Esempio

Dato un campione casuale di dimensione $n = 10$, di rondelle di spessore ridotto, estratto da una popolazione normale $N(\mu, \sigma^2)$, stimare σ^2 con μ non nota.

DATI: spessori

0.123, 0.133, 0.124, 0.125, 0.126

0.128, 0.120, 0.124, 0.130, 0.126

$$\Rightarrow \bar{x}_n = \bar{x}_{10} = 0.125$$

$$s^2 = \frac{1}{9} [(0.123^2 + 0.133^2 + \dots + 0.126^2) - 10 \cdot 0.125^2]$$

$$\simeq 1.366 \cdot 10^{-5}$$

Vogliamo determinare un intervallo di confidenza bilaterale per σ^2 al 90%.

$$1 - \alpha = 0.90, \alpha = 0.1, \Rightarrow \frac{\alpha}{2} = 0.05, 1 - \frac{\alpha}{2} = 0.95$$

$$\chi_{\frac{\alpha}{2}, n-1}^2 = \chi_{0.05, 9}^2 = 16.919$$

$$\chi_{1-\frac{\alpha}{2}, n-1}^2 = \chi_{0.95, 9}^2 = 3.325$$

quindi

$$\frac{(n-1)s^2}{\chi_{\frac{\alpha}{2}, n-1}^2} < \sigma^2 < \frac{(n-1)s^2}{\chi_{1-\frac{\alpha}{2}, n-1}^2}$$

diventa

$$\frac{9 \cdot 1.366 \cdot 10^{-5}}{16.919} < \sigma^2 < \frac{9 \cdot 1.366 \cdot 10^{-5}}{3.325}$$

$\Rightarrow (7.26 \cdot 10^{-6}, 36.97 \cdot 10^{-6})$ è l'intervallo bilaterale per σ^2 .

④ INTERVALLO DI CONFIDENZA PER LA VARIANZA σ^2 QUANDO LA MEDIA μ È NOTA

In questo caso si può usare la statistica

$$U = \sum_{i=1}^n \frac{(X_i - \mu)^2}{\sigma^2} \sim \chi_n^2, \quad (\text{TH. 3})$$

e ragionare come nel caso ③, sostituendo alla statistica V la statistica U (il grado di libertà ora è n).

$$\left(\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\chi_{\frac{\alpha}{2}, n}^2}, \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\chi_{1-\frac{\alpha}{2}, n}^2} \right) \quad \text{intervallo bilaterale per } \sigma^2 \text{ quando } \mu \text{ è nota}$$

$$\left(\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\chi_{\alpha, n}^2}, +\infty \right) \quad \text{intervallo unilaterale destro per } \sigma^2$$

$$\left(0, \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\chi_{1-\alpha, n}^2} \right) \quad \text{intervallo unilaterale sinistro per } \sigma^2$$

Intervalli con livello di confidenza $1 - \alpha$ per campioni normali.

$$X_1, X_2, \dots, X_n \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$$

$$\bar{X}_m := \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i, \quad S := \left(\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_m)^2 \right)^{1/2}$$

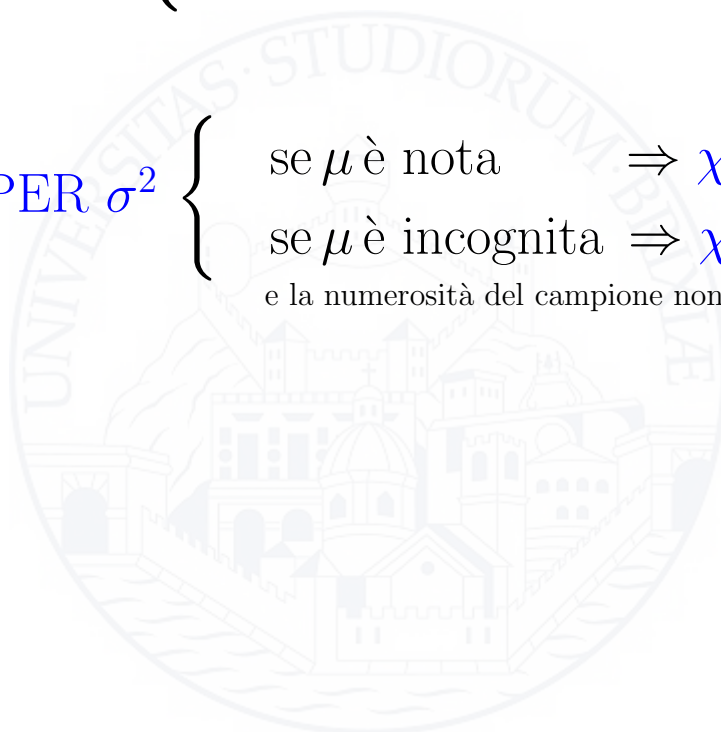
Ipotesi	θ	Intervallo bilaterale	Intervallo sinistro	Intervallo destro
σ^2 nota	μ	$\bar{X}_m \pm z_{\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$	$(-\infty, \bar{X}_m + z_{\alpha} \frac{\sigma}{\sqrt{n}})$	$(\bar{X}_m - z_{\alpha} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}, \infty)$
σ^2 non nota	μ	$\bar{X}_m \pm t_{\frac{\alpha}{2}, n-1} \frac{S}{\sqrt{n}}$	$(-\infty, \bar{X}_m + t_{\alpha, n-1} \frac{S}{\sqrt{n}})$	$(\bar{X}_m - t_{\alpha, n-1} \frac{S}{\sqrt{n}}, \infty)$
μ non nota	σ^2	$\left(\frac{(n-1)S^2}{\chi_{\frac{\alpha}{2}, n-1}^2}, \frac{(n-1)S^2}{\chi_{1-\frac{\alpha}{2}, n-1}^2} \right)$	$\left(0, \frac{(n-1)S^2}{\chi_{1-\alpha, n-1}^2} \right)$	$\left(\frac{(n-1)S^2}{\chi_{\alpha, n-1}^2}, \infty \right)$
μ nota	σ^2	$\left(\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\chi_{\frac{\alpha}{2}, n}^2}, \frac{\cdot}{\chi_{1-\frac{\alpha}{2}, n}^2} \right)$	$\left(0, \frac{\cdot}{\chi_{1-\alpha, n}^2} \right)$	$\left(\frac{\cdot}{\chi_{\alpha, n}^2}, \infty \right)$

Figura 46

SCHEMA

STIMA PER μ $\left\{ \begin{array}{l} \text{se } \sigma \text{ è nota} \quad \Rightarrow N(0, 1) \\ \text{se } \sigma \text{ è incognita} \Rightarrow t_{n-1} \text{ solo per piccoli} \\ \text{campioni } n \leq 30 \\ \\ \Rightarrow N(0, 1) \text{ per } n \geq 30 \\ \text{sostituendo} \\ \sigma \text{ con } s \end{array} \right.$

STIMA PER σ^2 $\left\{ \begin{array}{l} \text{se } \mu \text{ è nota} \quad \Rightarrow \chi_n^2 \\ \text{se } \mu \text{ è incognita} \Rightarrow \chi_{n-1}^2 \\ \text{e la numerosità del campione non conta} \end{array} \right.$



Esempi

① Stimare il numero medio di battiti cardiaci al minuto di una popolazione normale $N(\mu, \sigma = 10)$ considerando un campione casuale, di dimensione $n = 49$, avente $\bar{x}_{49} = 90$.

Determinare gli intervalli di confidenza bilaterali per μ al 90%, 95%, 99%.

$$- (1 - \alpha) = 0.90 \Rightarrow \frac{\alpha}{2} = 0.05, z_{\frac{\alpha}{2}} = z_{0.05} = 1.645$$

$$90 - 1.645 \cdot \frac{10}{7} < \mu < 90 + 1.645 \cdot \frac{10}{7}$$

↓

$$\mu \in (87.65; 92.35)$$

$$\ell_I = 4.70$$

$$- (1 - \alpha) = 0.95 \Rightarrow \frac{\alpha}{2} = 0.025, z_{\frac{\alpha}{2}} = z_{0.025} = 1.96$$

$$\ell_I = 5.60$$

$$- (1 - \alpha) = 0.99 \Rightarrow \frac{\alpha}{2} = 0.005, z_{\frac{\alpha}{2}} = z_{0.005} = 2.58$$

$$\ell_I = 7.36$$

Se $(1 - \alpha)$ aumenta, ℓ_I aumenta.

② Da una popolazione si estrae un campione di 16 oggetti di cui si misura il peso. Stimare il peso medio μ della popolazione, sapendo che $\bar{x}_{16} = 3.42$ grammi e $s = 0.68$ grammi, con un livello di confidenza del 99%.

Poichè eseguo delle misure, anche se il testo non lo specifica la distribuzione della popolazione è una normale $N(\mu, \sigma^2)$. Bisogna stimare μ con σ^2 incognita.

$n = 16$ campione piccolo (< 30)

$\nu = n - 1 = 15$ gradi di libertà della t di Student

$1 - \alpha = 0.99, \frac{\alpha}{2} = 0.005$

$t_{\frac{\alpha}{2}, n-1} = t_{0.005, 15} = 2.947$

$$3.42 - 2.947 \cdot \frac{0.68}{4} < \mu < 3.42 + 2.947 \cdot \frac{0.68}{4}$$

$$\Rightarrow \mu \in (2.91, 3.93)$$

③ Dato un campione casuale di 16 studenti scelti da una classe quinta di una scuola superiore, se ne misura l'altezza. È nota la varianza campionaria $s^2 = 37.09\text{cm}^2$.

Determinare un intervallo di confidenza bilaterale al 95% per la varianza σ^2 della popolazione costituita

da tutti gli studenti delle classi quinte.

Poichè faccio delle misure, la densità della popolazione è una normale $N(\mu, \sigma^2)$.

Per costruire un intervallo di confidenza per σ^2 quando μ non è nota uso la statistica V e quindi χ_{n-1}^2 .

$$1 - \alpha = 0.95, \alpha = 0.05, \frac{\alpha}{2} = 0.025, 1 - \frac{\alpha}{2} = 0.975$$

$$\nu = n - 1 = 15 \text{ gradi di libertà della } \chi^2$$

$$\chi_{\frac{\alpha}{2}, n-1}^2 = \chi_{0.025, 15}^2 = 27.488$$

$$\chi_{1-\frac{\alpha}{2}, n-1}^2 = \chi_{0.975, 15}^2 = 6.262$$

$$\frac{15 \cdot 37.09}{27.488} < \sigma^2 < \frac{15 \cdot 37.09}{6.262}$$

$$\Rightarrow \sigma^2 \in (20.23; 88.84)$$

④ Le misure di un campione casuale di 200 sferette da cuscinetto prodotte da un macchinario, in una settimana, forniscono i seguenti dati:

$$\bar{x}_{200} = 0.824\text{cm}$$

$$s = 0.042\text{cm}$$

Determinare un intervallo di confidenza bilaterale per la media μ della popolazione di sferette al 95%.

La funzione di densità della popolazione è una normale $N(\mu, \sigma^2)$.

La σ^2 non è nota \rightarrow dovrei applicare la statistica T , ma la tabella della t di Student arriva fino al grado di libertà $\nu = 50$ e nel nostro caso $\nu = n - 1 = 199!!$. Poichè i grafici della t e della Z sono simili, si può usare la $N(0, 1)$ sostituendo a σ incognita il valore campionario $s = 0.042$.

$$1 - \alpha = 0.95, \alpha = 0.05, \frac{\alpha}{2} = 0.025, z_{0.025} = 1.96$$

$$0.824 - 1.96 \cdot \frac{0.042}{\sqrt{200}} < \mu < 0.824 + 1.96 \cdot \frac{0.042}{\sqrt{200}}$$

$$\Rightarrow \mu \in (0.818; 0.83)$$