



STATISTICA E ANALISI DEI DATI

Capitolo 13 – Verifica delle Ipotesi

Test statistici per grandi campioni

Dott. Stefano Cirillo
Dott. Luigi Di Biasi

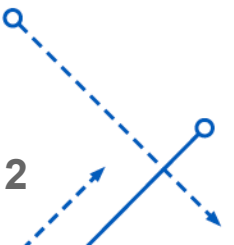
a.a. 2025-2026

Verifica Delle Ipotesi

- Quando l'ampiezza del campione è grande, per una popolazione descritta da una variabile aleatoria X con valore medio μ e varianza σ^2
 - Possiamo utilizzare il teorema centrale di convergenza ricordando che la variabile aleatoria

$$Z_n = \frac{\overline{X_n} - \mu}{\frac{\sigma_0}{\sqrt{n}}} \xrightarrow{d} Z$$

converge in distribuzione ad una variabile normale standard



Test Bilaterale Approssimato

- **Test bilaterali approssimato:** Per campioni numerosi, il test bilaterale di misura α per le ipotesi

- Consideriamo le ipotesi:

$$\mathbf{H}_0: \mu = \mu_0 \quad \mathbf{H}_1: \mu \neq \mu_0$$

considera come variabile aleatoria

$$\frac{\overline{X}_n - \mu_0}{\frac{\sigma_0}{\sqrt{n}}}$$

con σ_0 deviazione standard quando $\mu = \mu_0$

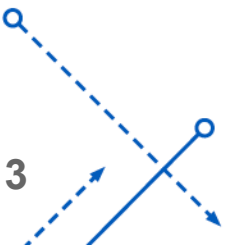
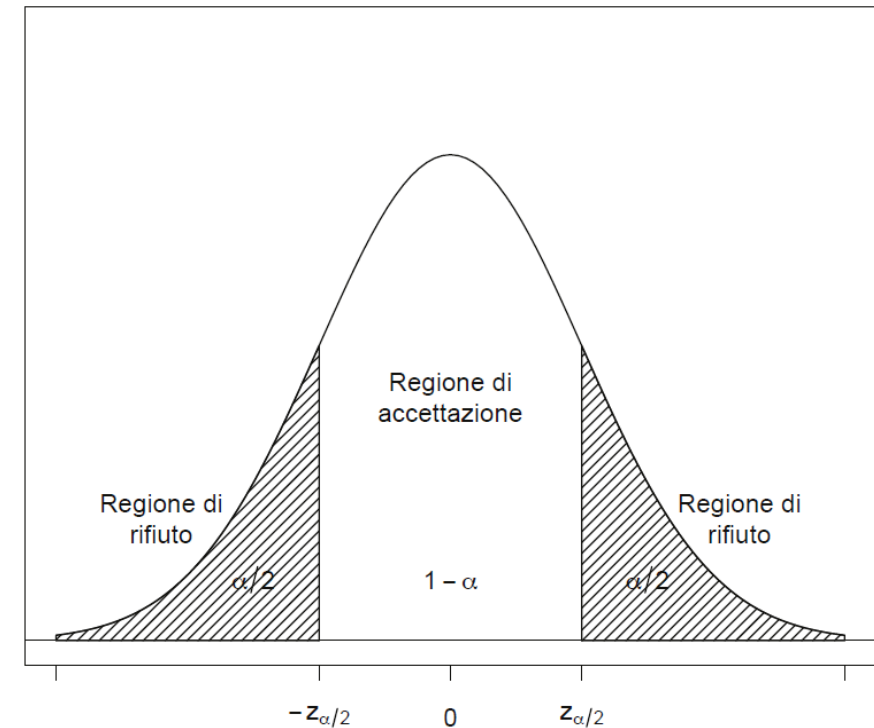
- L'ipotesi \mathbf{H}_0 si accetta se: $-z_{\frac{\alpha}{2}} < \frac{\overline{X}_n - \mu_0}{\frac{\sigma_0}{\sqrt{n}}} < z_{\frac{\alpha}{2}}$

- L'ipotesi \mathbf{H}_0 si rifiuta se se:

$$\frac{\overline{X}_n - \mu_0}{\frac{\sigma_0}{\sqrt{n}}} < -z_{\frac{\alpha}{2}} \text{ oppure } \frac{\overline{X}_n - \mu_0}{\frac{\sigma_0}{\sqrt{n}}} > z_{\frac{\alpha}{2}}$$

- Per calcolare il valore $-z_{\frac{\alpha}{2}}$ si usa: `qnorm(1 - $\alpha/2$, mean = 0, sd = 1)`

Densità normale standard



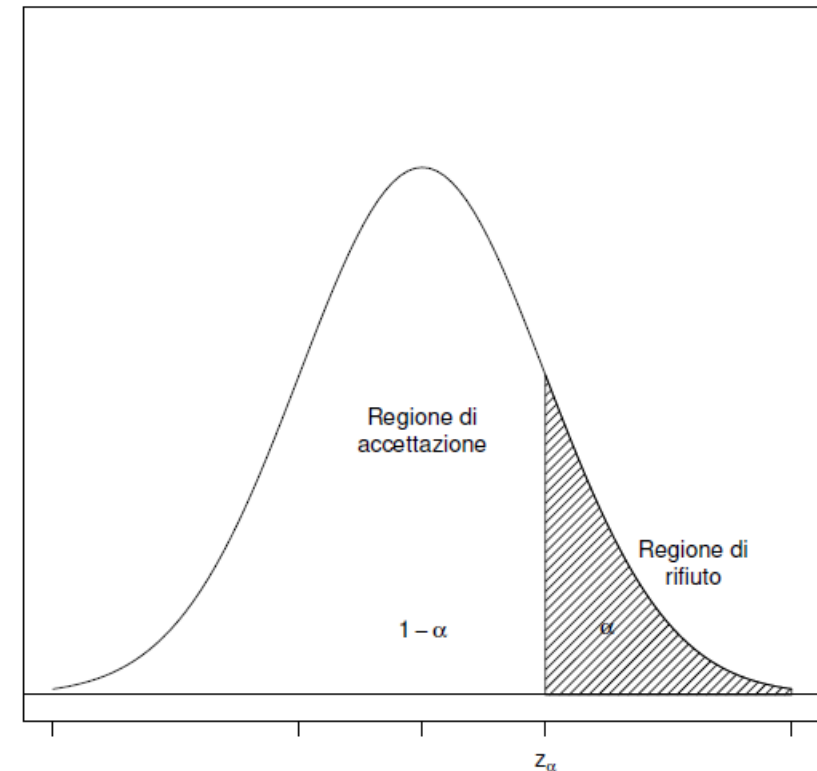
Test Unilaterale Sinistro

- **Test unilaterale sinistro**

$$H_0: \mu \leq \mu_0 \quad H_1: \mu > \mu_0$$

- L'ipotesi H_0 si accetta se: $\frac{\bar{X}_n - \mu_0}{\frac{\sigma_0}{\sqrt{n}}} < z_\alpha$
- L'ipotesi H_0 si rifiuta se se: $\frac{\bar{X}_n - \mu_0}{\frac{\sigma_0}{\sqrt{n}}} > z_\alpha$

Densità normale standard



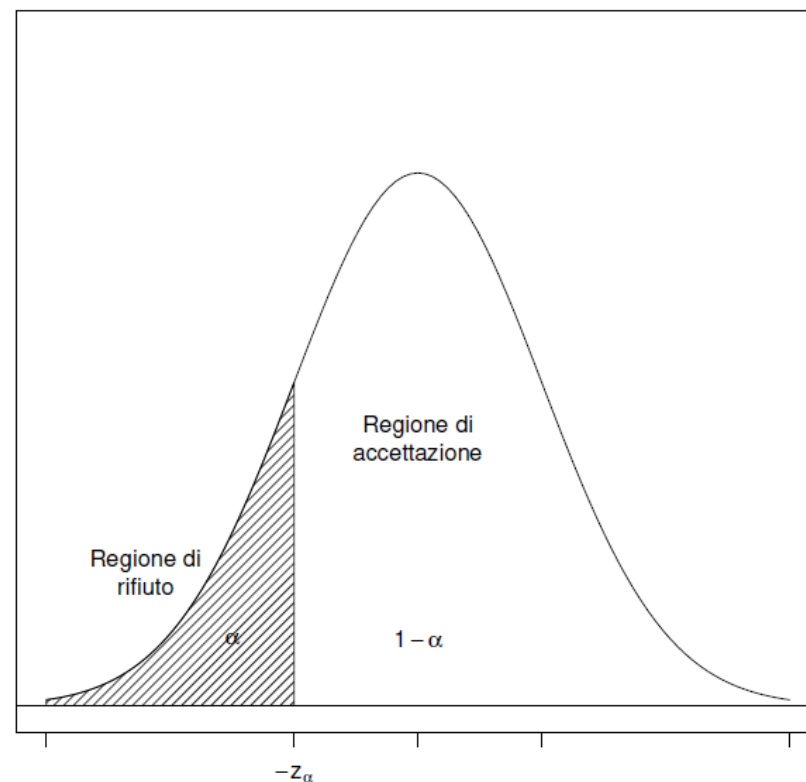
Test Unilaterale Destro

- **Test unilaterale destro**

$$H_0: \mu \geq \mu_0 \quad H_1: \mu < \mu_0$$

- L'ipotesi H_0 si accetta se: $\frac{\bar{X}_n - \mu_0}{\frac{\sigma_0}{\sqrt{n}}} > -z_\alpha$
- L'ipotesi H_0 si rifiuta se se: $\frac{\bar{X}_n - \mu_0}{\frac{\sigma_0}{\sqrt{n}}} < -z_\alpha$

Densità normale standard



STATISTICA E ANALISI DEI DATI

Popolazione di Bernoulli

Verifica Delle Ipotesi

- Consideriamo una popolazione di Bernoulli descritta dalla variabile aleatoria $X \sim B(p)$
- Siamo interessati a costruire dei test unilaterali e bilaterali per il valore medio $E(X) = p$
- Per campioni numerosi, fissato a priori un livello di significatività α , si ha che:

- **Test Bilaterale:**

$$H_0: p = p_0 \quad H_1: p \neq p_0$$

- **Test Unilaterale Sinistro**

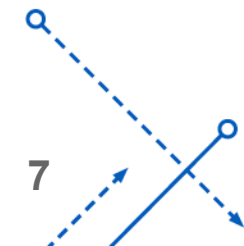
$$H_0: p \leq p_0 \quad H_1: p > p_0$$

- **Test Unilaterale Destro:**

$$H_0: p \geq p_0 \quad H_1: p < p_0$$

- Essendo $\mu_0 = p_0$ e $\sigma_0^2 = p_0(1 - p_0)$ nei test unilaterali e bilaterali occorre considerare:

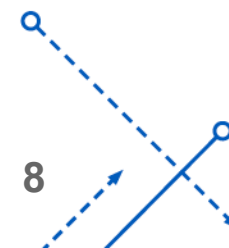
$$z_{os} = \frac{\overline{X}_n - \mu_0}{\frac{\sigma_0}{\sqrt{n}}} = \frac{\overline{X}_n - p_0}{\sqrt{\frac{p_0(1 - p_0)}{n}}}$$



Esempio

- Una ditta farmaceutica è interessata a verificare l'efficacia di un nuovo farmaco per curare una data malattia
- Da un'indagine condotta su 900 pazienti affetti da questa malattia trova che il farmaco è efficace in 740 casi
- Possiamo supporre che la popolazione sia distribuita secondo Bernoulli, con p che denota la probabilità che il farmaco sia efficace
 - L'intervallo di confidenza di grado $1 - \alpha = 0.95$ per p è $(0.796, 0.846)$
- Si desidera verificare l'ipotesi $H_0: p \geq 0.8$ in alternativa $H_1: p < 0.8$ con un livello di significatività $\alpha = 0.05$
- Occorre considerare un test unilaterale destro

```
> p0<-0.8
> alpha<-0.05
> qnorm(alpha,mean=0,sd=1)
[1] -1.644854
> n<-900
> meancamp<-740/900
> (meancamp-p0)/sqrt(p0*(1-p0)/n)
[1] 1.666667
```



Esempio

- Una ditta farmaceutica è interessata a verificare l'efficacia di un nuovo farmaco per curare una data malattia
- Da un'indagine condotta su 900 pazienti affetti da questa malattia trova che il farmaco è efficace in 740 casi
- Possiamo supporre che la popolazione sia distribuita secondo Bernoulli, con p che denota la probabilità che il farmaco sia efficace
 - L'intervallo di confidenza di grado $1 - \alpha = 0.95$ per p è $(0.796, 0.846)$
- Si desidera verificare l'ipotesi $H_0: p \geq 0.8$ in alternativa $H_1: p < 0.8$ con un livello di significatività $\alpha = 0.05$
- Occorre considerare un test unilaterale destro

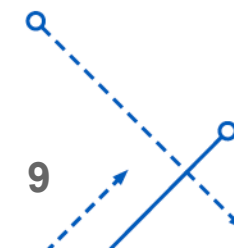
```
> p0<-0.8  
> alpha<-0.05  
> qnorm(alpha,mean=0,sd=1)
```

[1] -1.644854 $\rightarrow -Z_\alpha$

```
> n<-900  
> meancamp<-740/900  
> (meancamp-p0)/sqrt(p0*(1-p0)/n)
```

[1] 1.666667 $\rightarrow Z_{os}$

Poiché cade nella regione di accettazione, occorre quindi accettare l'ipotesi nulla con un livello di significatività del 5% ($\alpha = 0.05$)



STATISTICA E ANALISI DEI DATI

Popolazione di Poisson

Verifica Delle Ipotesi

- Consideriamo una popolazione di Poisson descritta dalla variabile aleatoria $X \sim P(\lambda)$
- Siamo interessati a costruire dei test unilaterali e bilaterali per il valore medio $E(X) = \lambda$
- Per campioni numerosi, fissato a priori un livello di significatività α , si ha che:

- **Test bilaterale:**

$$\mathbf{H}_0: \lambda = \lambda_0 \quad \mathbf{H}_1: \lambda \neq \lambda_0$$

- **Test unilaterale sinistro**

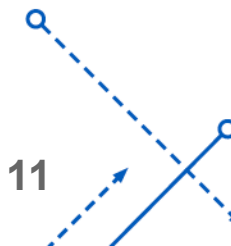
$$\mathbf{H}_0: \lambda \leq \lambda_0 \quad \mathbf{H}_1: \lambda > \lambda_0$$

- **Test Unilaterale Destro:**

$$\mathbf{H}_0: \lambda \geq \lambda_0 \quad \mathbf{H}_1: \lambda < \lambda_0$$

- Essendo $\mu_0 = \lambda_0$ e $\sigma_0^2 = \lambda$ nei test unilaterali e bilaterali occorre considerare:

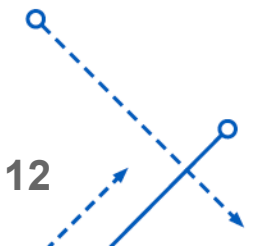
$$z_{os} = \frac{\bar{x}_n - \mu_0}{\frac{\sigma_0}{\sqrt{n}}} = \frac{\bar{x}_n - \lambda_0}{\sqrt{\frac{\lambda_0}{n}}} = \sqrt{n} \frac{\bar{x}_n - \lambda_0}{\sqrt{\lambda_0}}$$



Esempio

- Si supponga che il numero $N(t)$ di chiamate che arrivano ad un centralino telefonico nell'intervallo $(0, t)$ sia distribuito secondo Poisson con valore medio $E[N(t)] = \lambda t$
- In 100 osservazioni effettuate in intervalli di tempo di $t = 10$ minuti si riscontra che in media sono state effettuate 4 chiamate
 - L'intervallo di confidenza di grado $1 - \alpha = 0.95$ per λ è $(0.3627, 0.4412)$
- Si desidera verificare l'ipotesi $\mathbf{H}_0: 10\lambda \leq 3.5$ in alternativa $\mathbf{H}_1: 10\lambda > 3.5$ con un livello di significatività $\alpha = 0.05$
- Occorre considerare un test unilaterale sinistro

```
> lambda0 <- 3.5
> alpha <- 0.05
> qnorm(1-alpha, mean=0, sd=1)
[1] 1.644854
> n <- 100
> meancamp <- 4
> (meancamp - lambda0) / sqrt(lambda0 / n)
[1] 2.672612
```



Esempio

- Si supponga che il numero $N(t)$ di chiamate che arrivano ad un centralino telefonico nell'intervallo $(0, t)$ sia distribuito secondo Poisson con valore medio $E[N(t)] = \lambda t$
- In 100 osservazioni effettuate in intervalli di tempo di $t = 10$ minuti si riscontra che in media sono state effettuate 4 chiamate
 - L'intervallo di confidenza di grado $1 - \alpha = 0.95$ per λ è $(0.3627, 0.4412)$
- Si desidera verificare l'ipotesi $\mathbf{H}_0: 10\lambda \leq 3.5$ in alternativa $\mathbf{H}_1: 10\lambda > 3.5$ con un livello di significatività $\alpha = 0.05$
- Occorre considerare un test unilaterale sinistro

```
> lambda0 <- 3.5
```

```
> alpha <- 0.05
```

```
> qnorm(1-alpha, mean=0, sd=1)
```

```
[1] 1.644854
```

→ $-Z_\alpha$

```
> n <- 100
```

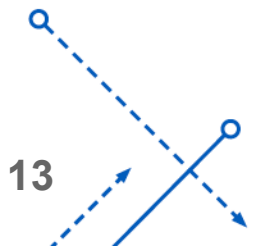
```
> meancamp <- 4
```

```
> (meancamp - lambda0) / sqrt(lambda0 / n)
```

```
[1] 2.672612
```

→ z_{os}

Poiché cade nella regione di rifiuto, occorre quindi rifiutare l'ipotesi nulla con un livello di significatività del 5% ($\alpha = 0.05$)



STATISTICA E ANALISI DEI DATI

Popolazione Esponenziale

Verifica Delle Ipotesi

- Consideriamo una popolazione di Esponenziale descritta dalla variabile aleatoria $X \sim \varepsilon(\lambda)$
- Siamo interessati a costruire dei test unilaterali e bilaterali per il valore medio $E(X) = \frac{1}{\lambda}$
- Per campioni numerosi, fissato a priori un livello di significatività α , si ha che:

- **Test bilaterale:**

$$\mathbf{H}_0: \frac{1}{\lambda} = \frac{1}{\lambda_0} \quad \mathbf{H}_1: \frac{1}{\lambda} \neq \frac{1}{\lambda_0}$$

- **Test unilaterale sinistro**

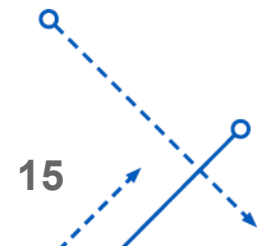
$$\mathbf{H}_0: \frac{1}{\lambda} \leq \frac{1}{\lambda_0} \quad \mathbf{H}_1: \frac{1}{\lambda} > \frac{1}{\lambda_0}$$

- **Test Unilaterale Destro:**

$$\mathbf{H}_0: \frac{1}{\lambda} \geq \frac{1}{\lambda_0} \quad \mathbf{H}_1: \frac{1}{\lambda} < \frac{1}{\lambda_0}$$

- Essendo $\mu_0 = \frac{1}{\lambda_0}$ e $\sigma_0^2 = \frac{1}{\lambda_0^2}$ nei test unilaterali e bilaterali occorre considerare:

$$z_{os} = \frac{\overline{X}_n - \mu_0}{\frac{\sigma_0}{\sqrt{n}}} = \frac{\overline{X}_n - \frac{1}{\lambda_0}}{\sqrt{\frac{1}{n\lambda_0^2}}} = \sqrt{n}(\lambda_0 \overline{X}_n - 1)$$



Test bilaterale per una normale

| Test bilaterale | Regione di accettazione di H_0 |
|---|---|
| Test su μ con varianza σ^2 nota $H_0 : \mu = \mu_0, \quad H_1 : \mu \neq \mu_0$ | $-z_{\alpha/2} < \frac{\bar{x}_n - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}} < z_{\alpha/2}$ <p>$z_{\alpha/2}$ si calcola con <code>qnorm(1 - alpha/2, mean = 0, sd = 1)</code></p> <p>.....</p> $pvalue = P(Z_n < - z_{os}) + P(Z_n > z_{os}) = 2 \left[1 - P(Z_n \leq z_{os}) \right]$ <p>il p-value si calcola con <code>2 * (1 - pnorm(abs(zos), mean = 0, sd = 1))</code></p> |
| Test su μ con varianza non nota $H_0 : \mu = \mu_0, \quad H_1 : \mu \neq \mu_0$ | $-t_{\alpha/2, n-1} < \frac{\bar{x}_n - \mu_0}{s_n/\sqrt{n}} < t_{\alpha/2, n-1}$ <p>$t_{\alpha/2, n-1}$ si calcola con <code>qt(1 - alpha/2, df = n - 1)</code></p> <p>.....</p> $pvalue = P(T_n < - t_{os}) + P(T_n > t_{os}) = 2 \left[1 - P(T_n \leq t_{os}) \right]$ <p>il p-value si calcola con <code>2 * (1 - pt(abs(tos), df = n - 1))</code></p> |
| Test su σ^2 con valore medio μ noto $H_0 : \sigma^2 = \sigma_0^2, \quad H_1 : \sigma^2 \neq \sigma_0^2$ | $\chi_{1-\alpha/2, n}^2 < \sum_{i=1}^n \left(\frac{x_i - \mu}{\sigma_0} \right)^2 < \chi_{\alpha/2, n}^2$ <p>$\chi_{1-\alpha/2, n}^2$ si calcola con <code>qchisq(alpha/2, df = n)</code> $\chi_{\alpha/2, n}^2$ si calcola con <code>qchisq(1 - alpha/2, df = n)</code></p> |
| Test su σ^2 con valore medio non noto $H_0 : \sigma^2 = \sigma_0^2, \quad H_1 : \sigma^2 \neq \sigma_0^2$ | $\chi_{1-\alpha/2, n-1}^2 < \frac{(n-1)s_n^2}{\sigma_0^2} < \chi_{\alpha/2, n-1}^2$ <p>$\chi_{1-\alpha/2, n-1}^2$ si calcola con <code>qchisq(alpha/2, df = n - 1)</code> $\chi_{\alpha/2, n-1}^2$ si calcola con <code>qchisq(1 - alpha/2, df = n - 1)</code></p> |

Test unilaterale sinistro per una normale

| Test unilaterale sinistro | Regione di accettazione di H_0 |
|---|---|
| Test su μ con varianza σ^2 nota $H_0 : \mu \leq \mu_0, \quad H_1 : \mu > \mu_0$ | $\frac{\bar{x}_n - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}} < z_\alpha$ <p>z_α si calcola con <code>qnorm(1 - alpha, mean = 0, sd = 1)</code></p> <p>.....</p> <p>$pvalue = P(Z_n > z_{os}) = 1 - P(Z_n \leq z_{os})$</p> <p>il p-value si calcola con <code>1 - pnorm(zos, mean = 0, sd = 1)</code></p> |
| Test su μ con varianza non nota $H_0 : \mu \leq \mu_0, \quad H_1 : \mu > \mu_0$ | $\frac{\bar{x}_n - \mu_0}{s_n/\sqrt{n}} < t_{\alpha, n-1}$ <p>$t_{\alpha, n-1}$ si calcola con <code>qt(1 - alpha, df = n - 1)</code></p> <p>.....</p> <p>$pvalue = P(T_n > t_{os}) = 1 - P(T_n \leq t_{os})$</p> <p>il p-value si calcola con <code>1 - pt(tos, df = n - 1)</code></p> |
| Test su σ^2 con valore medio μ noto $H_0 : \sigma^2 \leq \sigma_0^2, \quad H_1 : \sigma^2 > \sigma_0^2$ | $\sum_{i=1}^n \left(\frac{x_i - \mu}{\sigma_0} \right)^2 < \chi_{\alpha, n}^2$ <p>$\chi_{\alpha, n}^2$ si calcola con <code>qchisq(1 - alpha, df = n)</code></p> |
| Test su σ^2 con valore medio non noto $H_0 : \sigma^2 \leq \sigma_0^2, \quad H_1 : \sigma^2 > \sigma_0^2$ | $\frac{(n-1)s_n^2}{\sigma_0^2} < \chi_{\alpha, n-1}^2$ <p>$\chi_{\alpha, n-1}^2$ si calcola con <code>qchisq(1 - alpha, df = n - 1)</code></p> |

Test unilaterale destro per una normale

| Test unilaterale destro | Regione di accettazione di H_0 |
|---|--|
| Test su μ con varianza σ^2 nota $H_0 : \mu \geq \mu_0, \quad H_1 : \mu < \mu_0$ | $\frac{\bar{x}_n - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}} > -z_\alpha$ <p>$-z_\alpha$ si calcola con <code>qnorm(alpha, mean = 0, sd = 1)</code></p> <p>.....</p> <p>$pvalue = P(Z_n \leq z_{os})$</p> <p>il p-value si calcola con <code>pnorm(zos, mean = 0, sd = 1)</code></p> |
| Test su μ con varianza non nota $H_0 : \mu \geq \mu_0, \quad H_1 : \mu < \mu_0$ | $\frac{\bar{x}_n - \mu_0}{s_n/\sqrt{n}} > -t_{\alpha, n-1}$ <p>$-t_{\alpha, n-1}$ si calcola con <code>qt(alpha, df = n - 1)</code></p> <p>.....</p> <p>$pvalue = P(T_n \leq t_{os})$</p> <p>il p-value si calcola con <code>pt(tos, df = n - 1)</code></p> |
| Test su σ^2 con valore medio μ noto $H_0 : \sigma^2 \geq \sigma_0^2, \quad H_1 : \sigma^2 < \sigma_0^2$ | $\sum_{i=1}^n \left(\frac{x_i - \mu}{\sigma_0} \right)^2 > \chi_{1-\alpha, n}^2$ <p>$\chi_{1-\alpha, n}^2$ si calcola con <code>qchisq(alpha, df = n)</code></p> |
| Test su σ^2 con valore medio non noto $H_0 : \sigma^2 \geq \sigma_0^2, \quad H_1 : \sigma^2 < \sigma_0^2$ | $\frac{(n-1)s_n^2}{\sigma_0^2} > \chi_{1-\alpha, n-1}^2$ <p>$\chi_{1-\alpha, n-1}^2$ si calcola con <code>qchisq(alpha, df = n - 1)</code></p> |

Test sulla media per campioni numerosi

| | Regione di accettazione di H_0 |
|--|---|
| Test bilaterale $H_0 : \mu = \mu_0, \quad H_1 : \mu \neq \mu_0$ | $-z_{\alpha/2} < \frac{\bar{x}_n - \mu_0}{\sigma_0/\sqrt{n}} < z_{\alpha/2}$ $z_{\alpha/2}$ si calcola con <code>qnorm(1 - alpha/2, mean = 0, sd = 1)</code> |
| Test unilaterale sinistro $H_0 : \mu \leq \mu_0, \quad H_1 : \mu > \mu_0$ | $\frac{\bar{x}_n - \mu_0}{\sigma_0/\sqrt{n}} < z_{\alpha}$ z_{α} si calcola con <code>qnorm(1 - alpha, mean = 0, sd = 1)</code> |
| Test unilaterale destro $H_0 : \mu \geq \mu_0, \quad H_1 : \mu < \mu_0$ | $\frac{\bar{x}_n - \mu_0}{\sigma_0/\sqrt{n}} > -z_{\alpha}$ $-z_{\alpha}$ si calcola con <code>qnorm(alpha, mean = 0, sd = 1)</code> |