

# 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

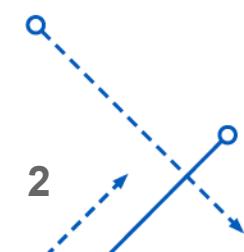
# Verifica Delle Ipotesi

---

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

$$Z_n = \frac{\bar{X}_n - \mu}{\frac{\sigma_0}{\sqrt{n}}} \xrightarrow{d} Z$$

converge in distribuzione ad una variabile normale standard



# Test Bilaterale Approssimato

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

- Consideriamo le ipotesi:

$$H_0: \mu = \mu_0 \quad H_1: \mu \neq \mu_0$$

considera come variabile aleatoria

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

con  $\sigma_0$  deviazione standard quando  $\mu = \mu_0$

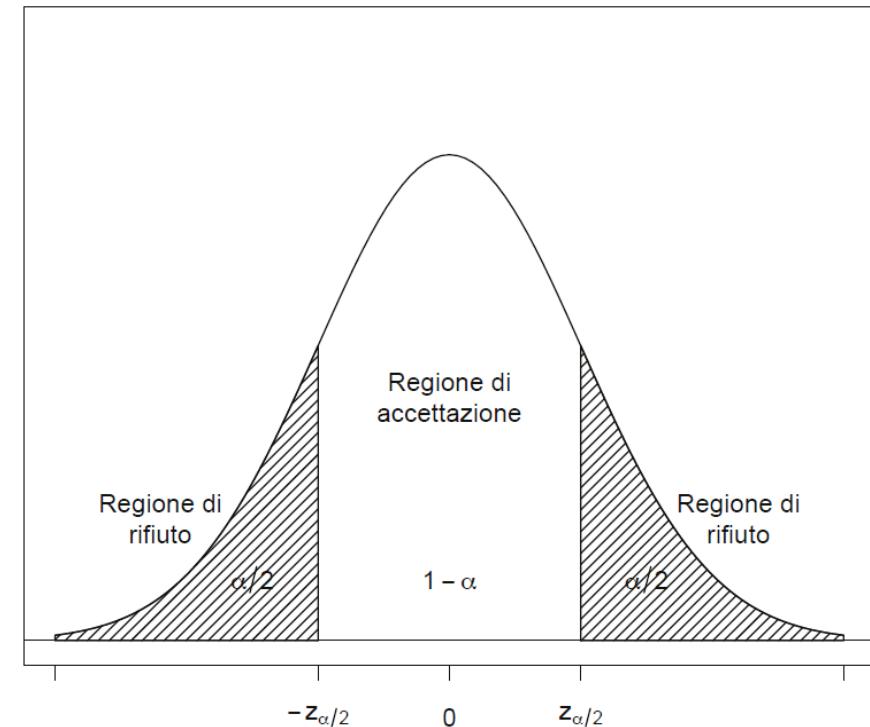
- L'ipotesi  $H_0$  si accetta se:  $-\frac{z_{\alpha/2}}{\frac{\sigma_0}{\sqrt{n}}} < \frac{\bar{X}_n - \mu_0}{\frac{\sigma_0}{\sqrt{n}}} < \frac{z_{\alpha/2}}{\frac{\sigma_0}{\sqrt{n}}}$

- L'ipotesi  $H_0$  si rifiuta se se:

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

- Per calcolare il valore  $-\frac{z_{\alpha/2}}{\frac{\sigma_0}{\sqrt{n}}}$  si usa: `qnorm(1 - \alpha/2, mean = 0, sd = 1)`

Densità normale standard



# Test Unilaterale Sinistro

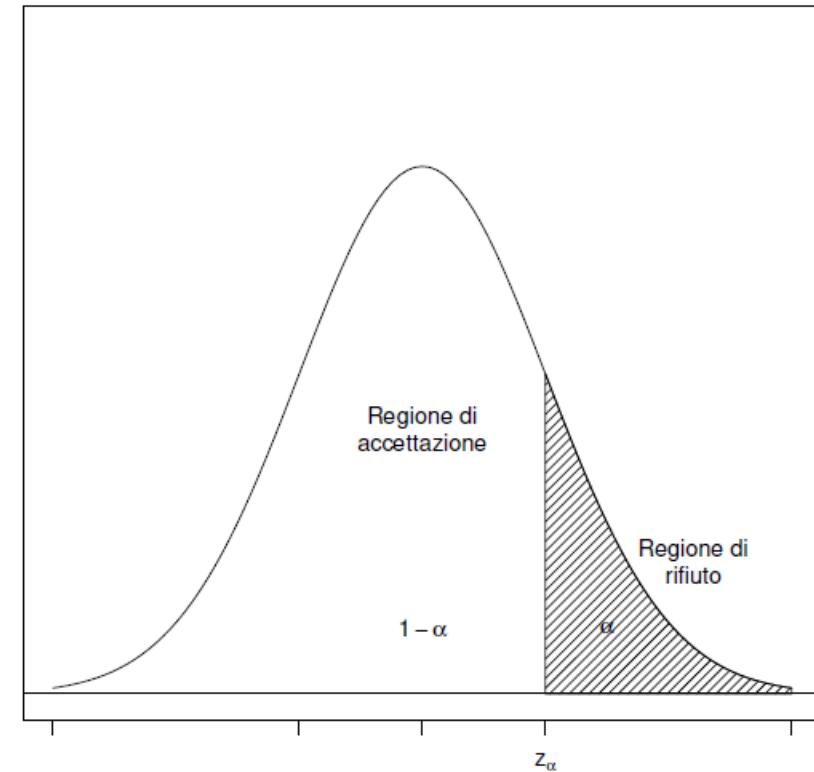
- **Test unilaterale sinistro**

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

- 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:  $\frac{\bar{X}_n - \mu_0}{\frac{\sigma_0}{\sqrt{n}}} > z_\alpha$

Densità normale standard



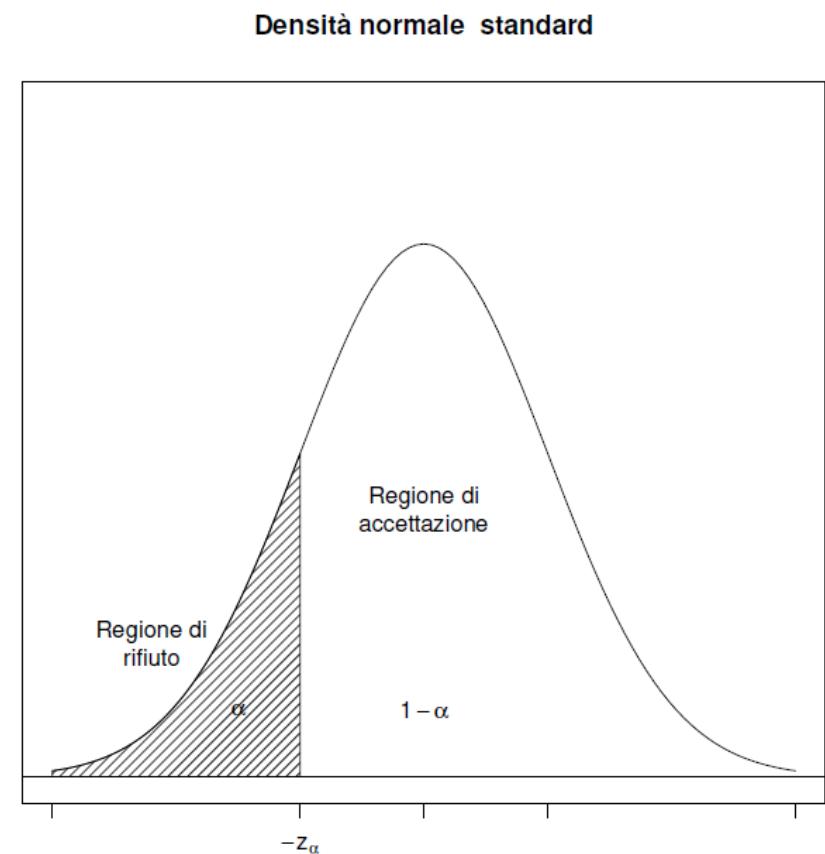
# Test Unilaterale Destro

- **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:  $\frac{\bar{X}_n - \mu_0}{\frac{\sigma_0}{\sqrt{n}}} < -z_\alpha$



# 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  $\alpha$ , si ha che:

- **Test Bilaterale:**

$$\mathbf{H}_0: p = p_0 \quad \mathbf{H}_1: p \neq p_0$$

- **Test Unilaterale Sinistro**

$$\mathbf{H}_0: p \leq p_0 \quad \mathbf{H}_1: p > p_0$$

- **Test Unilaterale Destro:**

$$\mathbf{H}_0: p \geq p_0 \quad \mathbf{H}_1: p < p_0$$

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

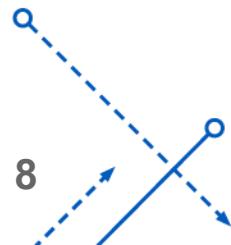
$$z_{os} = \frac{\overline{X}_n - \mu_0}{\frac{\sigma_0}{\sqrt{n}}} = \frac{\overline{X}_n - p_0}{\sqrt{\frac{p_0(1 - p_0)}{n}}}$$

# 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
> n<-900
> meancamp<-740/900
> (meancamp-p0)/sqrt(p0*(1-p0)/n)
[1] 1.666667
```

$-z_\alpha$

$z_{os}$

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  $\alpha$ , 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  $\lambda$  è  $(0.3627, 0.4412)$
- Si desidera verificare l'ipotesi  $H_0: 10\lambda \leq 3.5$  in alternativa  $H_1: 10\lambda > 3.5$  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  $\lambda$  è  $(0.3627, 0.4412)$
- Si desidera verificare l'ipotesi  $H_0: 10\lambda \leq 3.5$  in alternativa  $H_1: 10\lambda > 3.5$  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) → -zα
[1] 1.644854
> n <- 100
> meancamp <- 4
> (meancamp-lambda0)/sqrt(lambda0/n) → zos
[1] 2.672612
```

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  $\alpha$ , 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 $\mu$ con varianza $\sigma^2$ 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><math>z_{\alpha/2}</math> si calcola con <code>qnorm(1 - alpha/2, mean = 0, sd = 1)</code></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 $\mu$ 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><math>t_{\alpha/2, n-1}</math> si calcola con <code>qt(1 - alpha/2, df = n - 1)</code></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 $\sigma^2$ con valore medio $\mu$ 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><math>\chi_{1-\alpha/2, n}^2</math> si calcola con <code>qchisq(alpha/2, df = n)</code></p> <p><math>\chi_{\alpha/2, n}^2</math> si calcola con <code>qchisq(1 - alpha/2, df = n)</code></p>
Test su $\sigma^2$ 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><math>\chi_{1-\alpha/2, n-1}^2</math> si calcola con <code>qchisq(alpha/2, df = n - 1)</code></p> <p><math>\chi_{\alpha/2, n-1}^2</math> 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 $\mu$ con varianza $\sigma^2$ 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><math>z_\alpha</math> si calcola con <code>qnorm(1 - alpha, mean = 0, sd = 1)</code></p> <p>.....</p> $pvalue = P(Z_n > z_{os}) = 1 - P(Z_n \leq z_{os})$ <p>il p-value si calcola con <code>1 - pnorm(z_{os}, mean = 0, sd = 1)</code></p>
Test su $\mu$ 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><math>t_{\alpha,n-1}</math> si calcola con <code>qt(1 - alpha, df = n - 1)</code></p> <p>.....</p> $pvalue = P(T_n > t_{os}) = 1 - P(T_n \leq t_{os})$ <p>il p-value si calcola con <code>1 - pt(t_{os}, df = n - 1)</code></p>
Test su $\sigma^2$ con valore medio $\mu$ 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><math>\chi_{\alpha,n}^2</math> si calcola con <code>qchisq(1 - alpha, df = n)</code></p>
Test su $\sigma^2$ 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><math>\chi_{\alpha,n-1}^2</math> 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 $\mu$ con varianza $\sigma^2$ 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 style="text-align: center;">.....</p> $-z_\alpha \text{ si calcola con } qnorm(\text{alpha}, \text{mean} = 0, \text{sd} = 1)$ $pvalue = P(Z_n \leq z_{os})$ <p style="text-align: center;">.....</p> $\text{il p-value si calcola con } pnorm(z_{os}, \text{mean} = 0, \text{sd} = 1)$
Test su $\mu$ 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 style="text-align: center;">.....</p> $-t_{\alpha, n-1} \text{ si calcola con } qt(\text{alpha}, \text{df} = n - 1))$ $pvalue = P(T_n \leq t_{os})$ <p style="text-align: center;">.....</p> $\text{il p-value si calcola con } pt(t_{os}, \text{df} = n - 1)$
Test su $\sigma^2$ con valore medio $\mu$ noto $H_0 : \sigma^2 \geq \sigma_0^2, \quad H_1 : \sigma^2 < \sigma_0^2$	$\sum_{i=1}^n \left( \frac{x_i - \mu}{\sigma_0} \right)^2 > \chi^2_{1-\alpha, n}$ <p style="text-align: center;"><math>\chi^2_{1-\alpha, n}</math> si calcola con <math>qchisq(\text{alpha}, \text{df} = n)</math></p>
Test su $\sigma^2$ con valore medio non noto $H_0 : \sigma^2 \geq \sigma_0^2, \quad H_1 : \sigma^2 < \sigma_0^2$	$\frac{(n-1)s_n^2}{\sigma_0^2} > \chi^2_{1-\alpha, n-1}$ <p style="text-align: center;"><math>\chi^2_{1-\alpha, n-1}</math> si calcola con <math>qchisq(\text{alpha}, \text{df} = n - 1)</math></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 $H_0 : \mu \leq \mu_0, \quad H_1 : \mu > \mu_0$	$\frac{\bar{x}_n - \mu_0}{\sigma_0/\sqrt{n}} < z_\alpha$ $z_\alpha$ 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>