

TEST D'IPOTESI

Note Title

27/11/2017

Si formula un'ipotesi detta IPOTESI NULLA (H_0), e stabilisce se e come accettarlo in base ai dati.

- IPOTESI PARAMETRICHE: si suppone di conoscere il Tipo di distribuzione del campione e meno di uno o più parametri reali. Se indico con θ lo scalare (o il vettore) che rappresenta i parametri incogniti, l'ipotesi nulla sarà un'ipotesi del Tipo

$$H_0: \theta \in \Theta_0 \subseteq \Theta$$

dove Θ è la regione dei valori ammissibili per il parametro e Θ_0 un suo sottoinsieme.

$$\theta = (\mu, \sigma^2) \in \Theta = \mathbb{R} \times (0, +\infty)$$

IPOTESI NON PARAMETRICHE

Sono ipotesi sul tipo di distribuzione

H_0 : il campione è gaussiano

oppure

H_0 : il campione è gaussiano con valore atteso 0

H_0 : la legge del campione $F(t) \in \mathcal{F}_0 \subseteq \mathcal{F}$
dove \mathcal{F} è una classe ammissibile di leggi.

Se Θ_0 (o \mathcal{F}_0) è un singleton, l'ipotesi nulla si dice IPOTESI SEMPLICE. Altrimenti si dice IPOTESI COMPOSTA.

1. Si definisce l'insieme delle distribuzioni compatibili con il campione
2. Si definisce l'ipotesi nulla H_0 da Testare
3. Si definisce l'ipotesi alternativa (H_A) che considero valida quando rifiuto H_0
 $H_0: \theta \in \Theta_0 \subset \Theta \Rightarrow H_A: \theta \in \Theta \setminus \Theta_0$
 $H_0: F \in \mathcal{F}_0 \subseteq \mathcal{F} \Rightarrow H_A: F \in \mathcal{F} \setminus \mathcal{F}_0$
4. Si definisce una statistica cioè una funzione $f_0(X_1, \dots, X_n)$ che abbia distribuzione nota quando H_0 è vera
5. Si suddivide lo spazio delle possibili osservazioni, \mathcal{Y} in due insiemi disgiunti:
 \mathcal{A} , detto regione di accettazione
 \mathcal{B} , detto regione critica o regione di rifiuto
6. Stabilisco il criterio decisionale
 Accetto H_0 se $f_0(x_1, \dots, x_n) \in \mathcal{A}$
 Rifiuto H_0 se $f_0(x_1, \dots, x_n) \in \mathcal{B}$

Diciamo che commettiamo ERRORE DI 1° SPECIE se rifiutiamo (in base ai dati) l'ipotesi nulla H_0 quando essa in realtà è vera.

La probabilità di commettere errore di 1° specie è dunque $\alpha = P(f_0(X_1, \dots, X_n) \in \mathcal{B} \mid H_0 \text{ è vera})$

e si dice LIVELLO α SIGNIFICATIVITÀ DEL TEST

$1 - \alpha$ è detto LIVELLO DI FIDUCIA DEL TEST

Diciamo che commettiamo ERRORE DI 2° SPECIE se accettiamo (in base ai dati, $f_0(x_1, \dots, x_n) \in \mathcal{A}$) l'ipotesi nulla quando essa in realtà è falsa.

La probabilità di commettere errore di 2° specie è

$$\beta = \mathbb{P}(\varphi_0(X_1, \dots, X_n) \in \mathcal{A} \mid H_0 \text{ è falsa})$$

1- β è detto POTENZA DEL TEST.

— o —

TEST D'IPOTESI SU CAMPIONI GAUSSIANI

1° CASO Focus un Test sul valore atteso, con σ^2 nota.

1) TEST BIDIREZIONALE

$$H_0: \mu = \mu_0$$

$$H_A: \mu \neq \mu_0$$

Accetto H_0 se $|\bar{x} - \mu_0| < \varepsilon$

$$\alpha = \mathbb{P}(|\bar{X} - \mu_0| \geq \varepsilon \mid \mu = \mu_0) = \leftarrow$$

$$\text{Se } \mathbb{P}_{X_i} = N(\mu_0, \sigma^2) \quad \mathbb{P}_{\bar{X}} = N\left(\mu_0, \frac{\sigma^2}{n}\right)$$

$$\frac{\bar{X} - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}} \text{ ha distribuzione } N(0, 1)$$

$$\alpha = \mathbb{P}\left(|\bar{X} - \mu_0| \geq \varepsilon \mid \mu = \mu_0\right) = \mathbb{P}\left(\left|\frac{\bar{X} - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}}\right| \geq \frac{\varepsilon}{\sigma/\sqrt{n}} \mid \mu = \mu_0\right)$$

$$= \mathbb{P}\left(|Z| \geq \frac{\varepsilon\sqrt{n}}{\sigma}\right) = \mathbb{P}\left(Z \geq \frac{\varepsilon\sqrt{n}}{\sigma}\right) + \mathbb{P}\left(Z < -\frac{\varepsilon\sqrt{n}}{\sigma}\right)$$

$$= 1 - \mathbb{P}\left(Z < \frac{\varepsilon\sqrt{n}}{\sigma}\right) + \mathbb{P}\left(Z < -\frac{\varepsilon\sqrt{n}}{\sigma}\right) =$$

$$= 1 - \Phi\left(\frac{\varepsilon\sqrt{n}}{\sigma}\right) + \Phi\left(-\frac{\varepsilon\sqrt{n}}{\sigma}\right) =$$

$$= 1 - \Phi\left(\frac{\varepsilon\sqrt{n}}{\sigma}\right) + 1 - \Phi\left(\frac{\varepsilon\sqrt{n}}{\sigma}\right)$$

$$\alpha = 2\left(1 - \Phi\left(\frac{\varepsilon\sqrt{n}}{\sigma}\right)\right) \Leftrightarrow \Phi\left(\frac{\varepsilon\sqrt{n}}{\sigma}\right) = 1 - \frac{\alpha}{2}$$

$$\frac{\varepsilon\sqrt{n}}{\sigma} = z_{1-\frac{\alpha}{2}}$$

$$\varepsilon = \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{1-\frac{\alpha}{2}}$$

$$\text{Accetto } H_0 \quad \text{se} \quad |\bar{x} - \mu_0| < \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{1-\frac{\alpha}{2}}$$

$$\text{Rifiuto } H_0 \quad \text{se} \quad |\bar{x} - \mu_0| \geq \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{1-\frac{\alpha}{2}}$$

$$eA = \left\{ (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n : \left| \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i - \mu_0 \right| < \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{1-\frac{\alpha}{2}} \right\}$$

$$eB = \left\{ (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n : \left| \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i - \mu_0 \right| \geq \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{1-\frac{\alpha}{2}} \right\}$$

$$\mu \neq \mu_0 \quad \beta(\mu) = \mathbb{P}(\bar{X} \in eA \mid \mathbb{E}[X_i] = \mu \neq \mu_0) =$$

$$= \mathbb{P}\left(\left| \bar{X} - \mu_0 \right| < \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{1-\frac{\alpha}{2}} \mid \mathbb{E}[X_i] = \mu \right) =$$

$$= \mathbb{P}\left(\mu_0 - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{1-\frac{\alpha}{2}} < \bar{X} < \mu_0 + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{1-\frac{\alpha}{2}} \mid \mathbb{E}[X_i] = \mu \right) =$$

$$\text{Se } \mathbb{E}[X_i] = \mu \Rightarrow \mathbb{P}_{X_i} = N(\mu, \sigma^2) \Rightarrow \mathbb{P}_{\bar{X}} = N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$$

$$= \mathbb{P}\left(\mu_0 - \mu - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{1-\frac{\alpha}{2}} < \bar{X} - \mu < \mu_0 - \mu + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{1-\frac{\alpha}{2}} \mid \mathbb{E}[X_i] = \mu \right)$$

$$= \mathbb{P}\left(\frac{\mu_0 - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} - z_{1-\frac{\alpha}{2}} < \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} < \frac{\mu_0 - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} + z_{1-\frac{\alpha}{2}} \mid \mathbb{E}[X_i] = \mu \right)$$

$$= \mathbb{P}\left(\frac{\mu_0 - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} - z_{1-\frac{\alpha}{2}} < Z < \frac{\mu_0 - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} + z_{1-\frac{\alpha}{2}} \right) =$$

$$= \Phi\left(\frac{\mu_0 - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} + z_{1-\frac{\alpha}{2}}\right) - \Phi\left(\frac{\mu_0 - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} - z_{1-\frac{\alpha}{2}}\right) \leftarrow$$

1° caso $\mu > \mu_0$

2° caso $\mu < \mu_0$

$$\mu > \mu_0 \Rightarrow \mu_0 - \mu < 0 \quad \frac{\mu_0 - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} - z_{1-\frac{\alpha}{2}} < -z_{1-\frac{\alpha}{2}} = z_{\frac{\alpha}{2}}$$

$$\Phi\left(\frac{\mu_0 - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} - z_{1-\frac{\alpha}{2}}\right) < \Phi\left(z_{\frac{\alpha}{2}}\right) = \frac{\alpha}{2}$$

La probabilità di commettere errore di 2° specie

$$\beta(\mu) \sim \Phi\left(\frac{\mu_0 - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} + z_{1-\frac{\alpha}{2}}\right) \quad \mu > \mu_0$$

$\mu < \mu_0$

$$\begin{aligned}\beta(\mu) &= 1 - \Phi\left(\frac{\mu - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}} - z_{1-\frac{\alpha}{2}}\right) - \left(1 - \Phi\left(\frac{\mu - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}} + z_{1-\frac{\alpha}{2}}\right)\right) \\ &= \Phi\left(\frac{\mu - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}} + z_{1-\frac{\alpha}{2}}\right) - \Phi\left(\frac{\mu - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}} - z_{1-\frac{\alpha}{2}}\right)\end{aligned}$$

$$\mu < \mu_0 \Rightarrow \frac{\mu - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}} - z_{1-\frac{\alpha}{2}} < -z_{1-\frac{\alpha}{2}} = -z_{\alpha/2}$$

$$\Phi\left(\frac{\mu - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}} - z_{1-\frac{\alpha}{2}}\right) < \Phi\left(-z_{\alpha/2}\right) = \frac{\alpha}{2}$$

$$\beta(\mu) \sim \Phi\left(\frac{\mu - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}} + z_{1-\frac{\alpha}{2}}\right)$$

$$\beta(\mu) \sim \Phi\left(\frac{-|\mu - \mu_0|}{\sigma/\sqrt{n}} + z_{1-\frac{\alpha}{2}}\right) \leq \Phi\left(z_{1-\frac{\alpha}{2}}\right) = 1 - \frac{\alpha}{2}$$

TEST UNILATERALE SUPERIORE

$$H_0: \mu = \mu_0$$

$$H_A: \mu > \mu_0$$

$$\text{Accetto } H_0 \quad \Leftrightarrow \quad \bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i < \mu_0 + \varepsilon$$

$$\alpha = \mathbb{P}\left(\bar{X} \geq \mu_0 + \varepsilon \mid \mu = \mu_0\right) =$$

$$= \mathbb{P}\left(\frac{\bar{X} - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}} \geq \frac{\mu_0 + \varepsilon - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}} \mid \mu = \mu_0\right) = \mathbb{P}\left(Z \geq \frac{\varepsilon}{\sigma/\sqrt{n}}\right) =$$

$$= 1 - \Phi\left(\frac{\varepsilon}{\sigma/\sqrt{n}}\right) \quad \Leftrightarrow \quad \Phi\left(\frac{\varepsilon}{\sigma/\sqrt{n}}\right) = 1 - \alpha$$

$$\Leftrightarrow \frac{\varepsilon}{\sigma/\sqrt{n}} = z_{1-\alpha} \quad \Leftrightarrow \quad \varepsilon = \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{1-\alpha}$$

$$A = \left\{ (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n : \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i < \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{1-\alpha} + \mu_0 \right\}$$

$$B = \left\{ (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n : \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i \geq \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{1-\alpha} + \mu_0 \right\}$$

Se $E[X_i] = \mu > \mu_0$ (caso H_0 falso, H_A vera)

$$\beta(\mu) = \mathbb{P}(\bar{X} \in A \mid E[X_i] = \mu) = \mathbb{P}\left(\bar{X} < \mu_0 + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{1-\alpha} \mid E[X_i] = \mu\right)$$

Se $E[X_i] = \mu$ $\mathbb{P}_{X_i} = N(\mu, \sigma^2)$ $\mathbb{P}_{\bar{X}} = N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$

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

$$\begin{aligned} \beta(\mu) &= \mathbb{P}\left(\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} < \frac{\mu_0 + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{1-\alpha} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \mid E[X_i] = \mu\right) \\ &= \mathbb{P}\left(Z < \frac{\mu_0 - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} + z_{1-\alpha}\right) = \Phi\left(\frac{\mu_0 - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} + z_{1-\alpha}\right) \end{aligned}$$

$\mu_0 - \mu < 0$ perché è vera H_A $\beta(\mu) < \Phi(z_{1-\alpha}) = 1 - \alpha$

TEST UNILATERALE

$H_0: \mu \leq \mu_0$

$H_A: \mu > \mu_0$

Accetto l'ipotesi nulla H_0 se $\bar{x} \leq \mu_0 + \epsilon$

Rifiuto H_0 se $\bar{x} > \mu_0 + \epsilon$

$$\mathbb{P}(\bar{X} > \mu_0 + \epsilon \mid E[X_i] \leq \mu_0)$$

$$\alpha(\mu) = \mathbb{P}(\bar{X} > \mu_0 + \epsilon \mid E[X_i] = \mu \leq \mu_0) =$$

$$= \mathbb{P} \left(\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} > \frac{\mu_0 + \varepsilon - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \mid \mathbb{E}(X_i) = \mu \leq \mu_0 \right)$$

$$= \mathbb{P} \left(Z > \frac{\mu_0 + \varepsilon - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \right) = 1 - \Phi \left(\frac{\mu_0 - \mu + \varepsilon}{\sigma/\sqrt{n}} \right)$$

$$\mu \leq \mu_0 \quad \frac{\mu_0 - \mu + \varepsilon}{\sigma/\sqrt{n}} \geq \frac{\varepsilon}{\sigma/\sqrt{n}} \quad \Phi \left(\frac{\mu_0 - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \right) \geq \Phi \left(\frac{\varepsilon}{\sigma/\sqrt{n}} \right)$$

$$\forall \mu \leq \mu_0 \quad \alpha(\mu) \leq 1 - \Phi \left(\frac{\varepsilon}{\sigma/\sqrt{n}} \right) = \alpha$$

$$\Leftrightarrow \frac{\varepsilon}{\sigma/\sqrt{n}} = z_{1-\alpha} \quad \varepsilon = \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{1-\alpha}$$

TEST UNILATERALE

$$H_0: \mu = \mu_0$$

$$H_A: \mu < \mu_0$$

Accetto H_0 se $\bar{x} > \mu_0 - \varepsilon$

$$\alpha = \mathbb{P} \left(\bar{X} \leq \mu_0 - \varepsilon \mid \mu = \mu_0 \right) = \mathbb{P} \left(\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \leq \frac{\mu_0 - \varepsilon - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \mid \mu = \mu_0 \right)$$

$$= \mathbb{P} \left(Z \leq \frac{-\varepsilon}{\sigma/\sqrt{n}} \right) = \Phi \left(\frac{-\varepsilon}{\sigma/\sqrt{n}} \right)$$

$$\frac{-\varepsilon}{\sigma/\sqrt{n}} = z_{\alpha} \quad -\varepsilon = \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha} \quad \varepsilon = \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{1-\alpha}$$

TEST PER IL VALORE ATTESO DI CAMPIONI GAUSSIANI

QUANDO σ^2 È IGNOTA

$$H_0: \mu = \mu_0$$

$$H_A: \mu \neq \mu_0$$

X_1, \dots, X_n gaussiano $N(\mu_0, \sigma^2)$

$$T = \frac{(\bar{X} - \mu_0) \sqrt{n}}{\sqrt{S^2}} \quad \text{ha distribuzione } t(n-1)$$

$$\begin{aligned} \text{Se } H_0 \text{ è vera } E[T] &= E\left[(\bar{X} - \mu_0) \sqrt{n} \cdot \frac{1}{\sqrt{S^2}}\right] = \\ &= E[(\bar{X} - \mu_0) \sqrt{n}] \underbrace{E\left[\frac{1}{\sqrt{S^2}}\right]}_{> 0} = E\left[\frac{1}{\sqrt{S^2}}\right] \sqrt{n} (E[\bar{X}] - \mu_0) \end{aligned}$$

$$E[T] = 0 \quad \text{SSE} \quad E[\bar{X}] = \mu_0 \Leftrightarrow \mu = \mu_0$$

\Rightarrow Accetto H_0 se $t = \frac{(\bar{x} - \mu_0) \sqrt{n}}{\sqrt{s^2}}$ non è lontano da 0
cioè $|t| < \varepsilon$

Accetto H_0 se $|t| < \varepsilon$

Rifiuto H_0 se $|t| \geq \varepsilon$

$$\begin{aligned} \alpha &= P(|T| \geq \varepsilon) = P(T \geq \varepsilon) + P(T \leq -\varepsilon) = \\ &= 1 - P(T \leq \varepsilon) + P(T \leq -\varepsilon) = \\ &= 1 - F_T(\varepsilon) + F_T(-\varepsilon) = 2(1 - F_T(\varepsilon)) \end{aligned}$$

$$1 - F_T(\varepsilon) = \frac{\alpha}{2} \quad F_T(\varepsilon) = 1 - \frac{\alpha}{2} \quad \varepsilon = t_{n-1, 1 - \frac{\alpha}{2}}$$

Accetto H_0 se $\left| \frac{(\bar{x} - \mu_0) \sqrt{n}}{\sqrt{s^2}} \right| < t_{n-1, 1 - \frac{\alpha}{2}}$

TEST UNILATERALI

$$H_0: \mu = \mu_0$$

$$H_A: \mu > \mu_0$$

Se H_0 è vera $\Rightarrow T = \frac{(\bar{X} - \mu_0)\sqrt{n}}{\sqrt{S^2}}$ ha distribuzione $t(n-1)$

Accetto H_0 se $t < \varepsilon$

Rifiuto H_0 se $t \geq \varepsilon$

$$\alpha = P(T \geq \varepsilon) = 1 - F_T(\varepsilon) \quad F_T(\varepsilon) = 1 - \alpha$$
$$\Leftrightarrow \varepsilon = t_{n-1, 1-\alpha}$$

Tenendo $H_0: \mu \leq \mu_0$
 $H_A: \mu > \mu_0$

Se X_1, \dots, X_n ha distribuzione $N(\mu, \sigma^2)$ $\mu \leq \mu_0$

$\Rightarrow T = \frac{(\bar{X} - \mu)\sqrt{n}}{\sqrt{S^2}}$ ha distribuzione $t(n-1) \Rightarrow E[T] = 0$

$$0 = E[T] = E\left[\frac{(\bar{X} - \mu)\sqrt{n}}{\sqrt{S^2}}\right] = E\left[\frac{(\bar{X} - \mu_0 + \mu_0 - \mu)\sqrt{n}}{\sqrt{S^2}}\right] =$$


$$= E\left[\frac{(\bar{X} - \mu_0)\sqrt{n}}{\sqrt{S^2}} + \frac{(\mu_0 - \mu)\sqrt{n}}{\sqrt{S^2}}\right] =$$

$$= E\left[\frac{(\bar{X} - \mu_0)\sqrt{n}}{\sqrt{S^2}}\right] + \underbrace{(\mu_0 - \mu)\sqrt{n}}_{\geq 0} \underbrace{E\left[\frac{1}{\sqrt{S^2}}\right]}_{>}$$

$$\Rightarrow E\left[\frac{(\bar{X} - \mu_0)\sqrt{n}}{\sqrt{S^2}}\right] \leq 0$$

Accetto H_0 se $\frac{(\bar{x} - \mu_0)\sqrt{n}}{\sqrt{s^2}} < \varepsilon$

$$\mathbb{P}\left(\frac{(\bar{X} - \mu_0)\sqrt{n}}{\sqrt{S^2}} \geq \varepsilon \mid \mu \leq \mu_0\right)$$

Supponiamo che $\mathbb{E}[X_i] = \mu \leq \mu_0$ 

$$\alpha(\mu) = \mathbb{P}\left(\frac{(\bar{X} - \mu_0)\sqrt{n}}{\sqrt{S^2}} \geq \varepsilon \mid \mathbb{E}[X_i] = \mu\right) =$$

$$= \mathbb{P}\left(\frac{(\bar{X} - \mu + \mu - \mu_0)\sqrt{n}}{\sqrt{S^2}} \geq \varepsilon \mid \mathbb{E}[X_i] = \mu\right) =$$

$$= \mathbb{P}\left(T + \frac{(\mu - \mu_0)\sqrt{n}}{\sqrt{S^2}} \geq \varepsilon\right) \leq \mathbb{P}(T \geq \varepsilon) = 1 - F_T(\varepsilon) = \alpha$$

\Rightarrow Scegli ε T.c. $F_T(\varepsilon) = 1 - \alpha$ cioè $\varepsilon = t_{n-1, 1-\alpha}$

$$H_0: \mu = \mu_0$$

$$H_A: \mu < \mu_0$$

Avetto H_0 α $\frac{(\bar{x} - \mu_0)\sqrt{n}}{\sqrt{S^2}} > -\varepsilon$

$$\mathbb{P}\left(\frac{(\bar{X} - \mu_0)\sqrt{n}}{\sqrt{S^2}} \leq -\varepsilon \mid \mu = \mu_0\right) = \mathbb{P}(T \leq -\varepsilon) = \alpha$$

SS $\Leftrightarrow F_T(-\varepsilon) = \alpha \Leftrightarrow -\varepsilon = t_{n-1, \alpha} \Leftrightarrow \varepsilon = t_{n-1, 1-\alpha}$

Avetto H_0 SS $\Leftrightarrow \frac{(\bar{x} - \mu_0)\sqrt{n}}{\sqrt{S^2}} > -t_{n-1, 1-\alpha}$

$$H_0: \mu \geq \mu_0$$

$$H_A: \mu < \mu_0$$

Se $\mathbb{E}[X_i] = \mu \geq \mu_0$ $T = \frac{(\bar{X} - \mu_0)\sqrt{n}}{\sqrt{S^2}}$ ha distribuzione $t_{(n-1)}$

$$0 = E(T) = E\left[\frac{(\bar{X} - \mu)\sqrt{n}}{\sqrt{S^2}}\right] = E\left[\frac{((\bar{X} - \mu) + \mu - \mu)\sqrt{n}}{\sqrt{S^2}}\right]$$

$$= E\left[\frac{(\bar{X} - \mu)\sqrt{n}}{\sqrt{S^2}}\right] + \underbrace{(\mu - \mu)\sqrt{n}}_{=0} E\left[\frac{1}{\sqrt{S^2}}\right]$$

$\geq 0 \qquad \leq 0$

Accetto H_0 se $\frac{(\bar{x} - \mu)\sqrt{n}}{\sqrt{S^2}} > -\varepsilon$

$$\alpha(\mu) = P\left(\frac{(\bar{X} - \mu)\sqrt{n}}{\sqrt{S^2}} \leq -\varepsilon \mid E[X_i] = \mu \leq \mu_0\right) =$$

$$= P\left(\frac{(\bar{X} - \mu + \mu - \mu_0)\sqrt{n}}{\sqrt{S^2}} \leq -\varepsilon \mid E[X_i] = \mu \leq \mu_0\right)$$

$$= P\left(T + \underbrace{\frac{(\mu - \mu_0)\sqrt{n}}{\sqrt{S^2}}}_{\geq 0} \leq -\varepsilon\right) \leq P(T \leq -\varepsilon) = F_T(-\varepsilon) = \alpha$$

$$\Leftrightarrow -\varepsilon = t_{n-1, \alpha}$$

così $\varepsilon = t_{n-1, 1-\alpha}$

Accetto H_0 se $\frac{(\bar{x} - \mu)\sqrt{n}}{\sqrt{S^2}} > -t_{n-1, 1-\alpha}$

TEST D'IPOTESI SULLA VARIANZA DI UN CAMPIONE

GAUSSIANO

$$H_0: \sigma^2 = \sigma_0^2$$

$$H_A: \sigma^2 \neq \sigma_0^2$$

$$V := \frac{(n-1)S^2}{\sigma_0^2} \text{ ha distribuzione } \chi_{n-1}^2 \text{ se e solo se } \sigma^2 = \sigma_0^2$$

$$E[S^2] = \sigma_0^2 \quad \text{se } \sigma^2 = \sigma_0^2$$

$$\sigma^2 = \sigma_0^2 \quad \text{se } E\left[\frac{S^2}{\sigma_0^2}\right] = 1$$

Accetto H_0 se $1 - \varepsilon_1 \leq \frac{S^2}{\sigma_0^2} \leq 1 + \varepsilon_2$

$$\begin{aligned} \alpha &= \mathbb{P} \left(\frac{S^2}{\sigma_0^2} > 1 + \varepsilon_2 \vee \frac{S^2}{\sigma_0^2} < 1 - \varepsilon_1 \mid \sigma^2 = \sigma_0^2 \right) \\ &= \mathbb{P} \left(\frac{S^2}{\sigma_0^2} > 1 + \varepsilon_2 \mid \sigma^2 = \sigma_0^2 \right) + \mathbb{P} \left(\frac{S^2}{\sigma_0^2} < 1 - \varepsilon_1 \mid \sigma^2 = \sigma_0^2 \right) \\ &= \mathbb{P} \left(V > (n-1)(1 + \varepsilon_2) \right) + \mathbb{P} \left(V < (n-1)(1 - \varepsilon_1) \right) \end{aligned}$$

Imponego $\begin{cases} \mathbb{P} \left(V > (n-1)(1 + \varepsilon_2) \right) = \frac{\alpha}{2} \\ \mathbb{P} \left(V < (n-1)(1 - \varepsilon_1) \right) = \frac{\alpha}{2} \end{cases}$

$$\begin{cases} 1 - F_V \left((n-1)(1 + \varepsilon_2) \right) = \frac{\alpha}{2} \\ F_V \left((n-1)(1 - \varepsilon_1) \right) = \frac{\alpha}{2} \end{cases}$$

$$(n-1)(1 + \varepsilon_2) = \chi_{n-1, 1 - \frac{\alpha}{2}}^2$$

$$(n-1)(1 - \varepsilon_1) = \chi_{n-1, \frac{\alpha}{2}}^2$$

$$1 + \varepsilon_2 = \frac{\chi_{n-1, 1 - \frac{\alpha}{2}}^2}{n-1}$$

$$1 - \varepsilon_1 = \frac{\chi_{n-1, \frac{\alpha}{2}}^2}{n-1}$$

Accetto H_0 se $\frac{\chi_{n-1, \frac{\alpha}{2}}^2}{n-1} < \frac{S^2}{\sigma_0^2} < \frac{\chi_{n-1, 1 - \frac{\alpha}{2}}^2}{n-1}$

— 0 —

$$H_0 : \sigma^2 = \sigma_0^2$$

$$H_A : \sigma^2 > \sigma_0^2$$

Accetto H_0 se $\frac{S^2}{\sigma_0^2} < 1 + \varepsilon$

$$\alpha = \mathbb{P} \left(\frac{S^2}{\sigma_0^2} \geq 1 + \varepsilon \mid \sigma^2 = \sigma_0^2 \right) = \mathbb{P} \left(\frac{(n-1)S^2}{\sigma_0^2} \geq (n-1)(1 + \varepsilon) \mid \sigma^2 = \sigma_0^2 \right)$$

$$= \mathbb{P}(V \geq (n-1)(1+\varepsilon)) = 1 - F_V((n-1)(1+\varepsilon))$$

$$= 0 \quad \text{Scelgo } F_V((n-1)(1+\varepsilon)) = 1 - \alpha \quad \text{cioè } (n-1)(1+\varepsilon) = \chi_{n-1, 1-\alpha}^2$$

$$\text{cioè } 1 + \varepsilon = \frac{\chi_{n-1, 1-\alpha}^2}{n-1}$$

$$\text{Accetto } H_0 \quad \text{se e solo se } \frac{S^2}{\sigma_0^2} < \frac{\chi_{n-1, 1-\alpha}^2}{n-1}$$

— — —

$$H_0: \sigma^2 \leq \sigma_0^2$$

$$H_A: \sigma^2 > \sigma_0^2$$

Se la varianza del campione è un certo $\sigma^2 \leq \sigma_0^2$

$$\mathbb{E}\left[\frac{S^2}{\sigma_0^2}\right] = \frac{1}{\sigma_0^2} \mathbb{E}[S^2] = \frac{\sigma^2}{\sigma_0^2} \leq 1$$

$$\text{Accetto } H_0 \quad \text{se e solo se } \frac{S^2}{\sigma_0^2} \leq 1 + \varepsilon$$

$$\alpha(\sigma^2) = \mathbb{P}\left(\frac{S^2}{\sigma_0^2} > 1 + \varepsilon \mid \text{Var}[X_i] = \sigma^2 \leq \sigma_0^2\right) =$$

$$V = \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \quad \text{ha distribuzione } \chi_{n-2}^2$$

$$= \mathbb{P}\left(\underbrace{\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2}}_{\frac{\sigma_0^2}{\sigma^2}} \frac{\sigma^2}{\sigma_0^2} > (n-1)(1+\varepsilon) \mid \text{Var}[X_i] = \sigma^2 \leq \sigma_0^2\right)$$

$$= \mathbb{P}\left(V > \underbrace{\frac{\sigma_0^2}{\sigma^2}}_{\geq 1} (n-1)(1+\varepsilon)\right) = 1 - F_V\left(\underbrace{\frac{\sigma_0^2}{\sigma^2} (n-1)(1+\varepsilon)}_{\geq (n-1)(1+\varepsilon)}\right)$$

$$\leq 1 - F_V((n-1)(1+\varepsilon)) = \alpha$$

$$F_V((n-1)(1+\varepsilon)) = 1 - \alpha \quad 1 + \varepsilon = \frac{\chi_{n-1, 1-\alpha}^2}{n-1}$$

$$\text{Accetto } H_0 \quad \sigma^2 \leq \sigma_0^2 \quad \text{SSE} \quad \frac{S^2}{\sigma_0^2} < \frac{\chi_{n-1, 1-\alpha}^2}{n-1}$$

— 0 —

$$H_0 \quad \sigma^2 = \sigma_0^2$$

$$H_A \quad \sigma^2 < \sigma_0^2$$

$$\text{Accetto } H_0 \quad \frac{S^2}{\sigma_0^2} > 1 - \alpha \quad \text{Rifiuto } H_0 \quad \frac{S^2}{\sigma_0^2} \leq 1 - \alpha$$

$$\begin{aligned} \mathbb{P}\left(\frac{S^2}{\sigma_0^2} \leq 1 - \alpha \mid \sigma^2 = \sigma_0^2\right) &= \mathbb{P}\left(\frac{(n-1)S^2}{\sigma_0^2} \leq (n-1)(1-\alpha) \mid \sigma^2 = \sigma_0^2\right) \\ &= \mathbb{P}\left(V \leq (n-1)(1-\alpha)\right) = F_V((n-1)(1-\alpha)) = \alpha \end{aligned}$$

$$\Leftrightarrow (n-1)(1-\alpha) = \chi_{n-1, \alpha}^2 \quad 1 - \alpha = \frac{\chi_{n-1, \alpha}^2}{n-1}$$

$$\text{Accetto } H_0 \quad \text{se} \quad \frac{S^2}{\sigma_0^2} > \frac{\chi_{n-1, \alpha}^2}{n-1}$$

$$\text{rifiuto } H_0 \quad \frac{S^2}{\sigma_0^2} \leq \frac{\chi_{n-1, \alpha}^2}{n-1}$$

— 0 —

$$H_0 : \sigma^2 \geq \sigma_0^2$$

$$H_A : \sigma^2 < \sigma_0^2$$

In analogia al caso simmetrico accetto H_0 se $\frac{S^2}{\sigma_0^2} > 1 - \alpha$

$$\text{Se } \text{Var}[X_i] = \sigma^2 \geq \sigma_0^2$$

$$\alpha(\sigma) = \mathbb{P}\left(\frac{S^2}{\sigma_0^2} \leq 1 - \alpha \mid \text{Var}[X_i] = \sigma^2 \geq \sigma_0^2\right) =$$

$$= \mathbb{P}\left(\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \frac{\sigma^2}{\sigma_0^2} \leq (n-1)(1-\alpha) \mid \text{Var}[X_i] = \sigma^2 \geq \sigma_0^2\right)$$

$$= \mathbb{P} \left(V \leq \frac{\sigma_0^2}{\sigma^2} (n-1)(1-\varepsilon) \right) = \mathbb{F}_V \left(\frac{\sigma_0^2}{\sigma^2} (n-1)(1-\varepsilon) \right)$$

$$\leq \mathbb{F}_V((n-1)(1-\varepsilon)) = \alpha$$

$$\Leftrightarrow (n-1)(1-\varepsilon) = \chi_{n-1, \alpha}^2 \quad 1-\varepsilon = \frac{\chi_{n-1, \alpha}^2}{n-1}$$

Accetto H_0 se $\frac{s^2}{\sigma_0^2} > \frac{\chi_{n-1, \alpha}^2}{n-1}$

riporto H_0 se $\frac{s^2}{\sigma_0^2} \leq \frac{\chi_{n-1, \alpha}^2}{n-1}$