

LEZIONE 21/11/24

ULTIMA VOLTA (GASPARINI)

$$\textcircled{N} \sim (C\beta - C\hat{\beta}) (C(X'X)^{-1}C')^{-1} (C\beta - C\hat{\beta}) \stackrel{d}{=} F(q, m-p)$$

$$\textcircled{*} \quad q \cdot \frac{EE'}{m-p} \quad \text{MSR} = \frac{RSS}{m-p}$$

MSR = mean squared residuals
RSS = residual sum of squares

CASO 1

LA MATRICE $C = I$

(TEST TUTTO
O NIENTE)

$$C \cdot \beta = \beta$$

$$C(X'X)^{-1}C' = (X'X)^{-1}$$

① TEST D'IPOTESI PER β

$$H_0: \beta = \begin{pmatrix} \beta_1^* \\ \vdots \\ \beta_p^* \end{pmatrix}$$

OSS: β^* può essere un qualsiasi valore di interesse.

Se $\beta^* = \vec{0}$ allora siamo nel caso del test TUTTO/MIENTE (ultima riga del summary in R)

$$\frac{(\hat{\beta} - \beta^*)' (X'X) (\hat{\beta} - \beta^*)}{p \cdot \text{MSR}} = F(p, m-p)$$

→ RIFIUTO H_0 SE $\frac{(\hat{\beta} - \beta^*)' (X'X) (\hat{\beta} - \beta^*)}{p \cdot \text{MSR}} > F_{\alpha}(p, m-p)$

→ "ACCETTO" H_0 SE $\frac{(\hat{\beta} - \beta^*)' (X'X) (\hat{\beta} - \beta^*)}{p \cdot \text{MSR}} \leq F_{\alpha}(p, m-p)$

② COSTRUIAMO UNA REGIONE DI CONFIDENZA PARTENDO DA $\textcircled{*}$

$$P \left(\frac{(\hat{\beta} - \beta)' (X'X) (\hat{\beta} - \beta)}{p \cdot \text{MSR}} \leq F_{\alpha}(p, m-p) \right) = 1 - \alpha$$

$$(\hat{\beta} - \beta)' (X'X) (\hat{\beta} - \beta) \leq p \cdot \text{MSR} \cdot F_{\alpha}(p, m-p)$$

OSS: È un'ellisse di confidenza centrata in $\hat{\beta}$.
Se ripetiamo l'inferenza a volte β cade nell'ellisse

CASO 2

$$C = (0, 0 \dots \underbrace{1}_{\text{componente } i\text{-esima}} \dots 0)$$

(TEST SINGOLO
PREDITTORI)

$$C\hat{\beta} = \hat{\beta}_{ii}$$

$$C\beta = \beta_{ii}$$

$$C(X'X)^{-1}C' = (X'X)^{-1}_{ii}$$

o *

$$\frac{(\hat{\beta}_i - \beta_i)^2}{MSR (X'X)^{-1}_{ii}} \stackrel{d}{=} F(1, m-p)$$

$$P\left((\hat{\beta}_i - \beta_i)^2 \leq F_{\alpha}(1, m-p) \cdot (X'X)^{-1}_{ii} \cdot MSR\right) = 1-\alpha$$

$$P\left(|\hat{\beta}_i - \beta_i| \leq \sqrt{F_{\alpha}(1, m-p)} \cdot \sqrt{(X'X)^{-1}_{ii} \cdot MSR}\right) = 1-\alpha$$

oss:

$$F(1, m-p) \stackrel{d}{=} \frac{\chi^2(1)}{\chi^2(m-p)/m-p} \stackrel{d}{=} \frac{N(0,1)^2}{\chi^2(m-p)/m-p}$$
$$\stackrel{d}{=} \underbrace{\left(\frac{N(0,1)}{\sqrt{\frac{\chi^2(m-p)}{m-p}}}\right)^2}_{\stackrel{d}{=} t(m-p)}$$

$$\Rightarrow \sqrt{F(1, m-p)} \stackrel{d}{=} t(m-p)$$

① INTERVALLO DI CONFIDENZA PER β_i

$$\hat{\beta}_i \pm t_{\frac{\alpha}{2}}(m-p) \sqrt{(X'X)^{-1}_{ii} \cdot MSR}$$

② TEST D'IPOTESI PER $H_0: \beta_i = \beta_i^*$

→ RIFIUTO H_0 SE $\frac{(\hat{\beta}_i - \beta_i^*)^2}{MSR (X'X)^{-1}_{ii}} > F_{\alpha}(1, m-p)$

$$\left| \frac{\hat{\beta}_i - \beta_i^*}{\sqrt{MSR (X'X)^{-1}_{ii}}} \right| > t_{\frac{\alpha}{2}}(m-p)$$

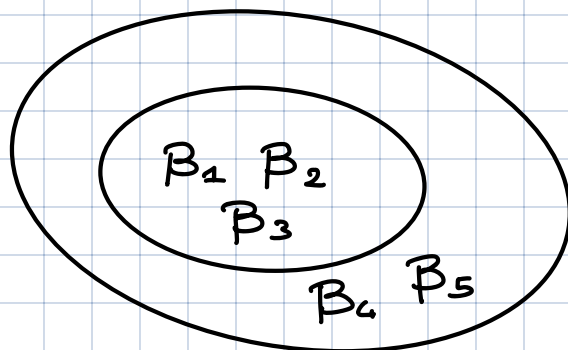
→ "ACCETTO" H_0 ALTRIMENTI

OSS: È un caso di interesse $\beta_i^* = 0$
perché va a testare la significatività
dell'effetto i -esimo

CASO 3 (TEST PER MODELLI ANNIDATI)

MODELLO GRANDE: P PARAMETRI

MODELLO PICCOLO: P_0 PARAMETRI $1 \leq P_0 < P$



$$H_0: \beta_4 = \beta_5 = 0$$

OSS: (N) DENTRO (*) PUÒ ESSERE
RISCRITTO COME

$$(N) = RSS_0 - RSS \rightarrow \text{modello grande}$$

↓
'0' indica il
modello piccolo

$$q = P - P_0$$

$$F = \frac{RSS_0 - RSS}{\frac{q}{m-p} \cdot RSS} \sim F(q, m-p)$$

IN GENERALE $RSS_0 > RSS$ PERCHÉ IL MODELLO CON PIÙ PARAMETRI
SARÀ PIÙ PRECISO (RESIDUI MINORI); TUTTAVIA SOTTO H_0 I MODELLI
SONO EQUIVALENTI E $RSS_0 = RSS \rightarrow F = 0$

→ RIFIUTO SE $\frac{RSS_0 - RSS}{\frac{q}{m-p} \cdot RSS} > F_\alpha(q, m-p)$

↘ "ACCETTO" SE $\frac{RSS_0 - RSS}{\frac{q}{m-p} \cdot RSS} \leq F_\alpha(q, m-p)$