

Econometria I

Aula 26

Ricardo Gouveia-Mendes
ricardo.mendes@iscte-iul.pt

Licenciatura em Economia
2.º Semestre 2023-24

Notas sobre Teoria Assintótica

Técnicas e Dimensão da Amostra

Amostras de qualquer dimensão

Pressupostos OLS

1. Linearidade nos parâmetros
2. Amostra aleatória
3. Independência do erro: $\mathbb{E}(u|X) = 0$
4. Ausência de colinearidade perfeita
5. Homoscedasticidade: $\text{Var}(u|X) = \sigma^2$
6. Normalidade do erro: $u \sim \mathcal{N}(0, \sigma^2)$

Propriedades OLS

(1-4). Centricidade: $\mathbb{E}(\hat{\beta}) = \beta$

(1-5). Eficiência (variância mínima entre os estimadores centrados)

(1-6). Normalidade:

$$\hat{\beta}_j \sim \mathcal{N}\left(\beta_j, \sigma_{\hat{\beta}_j}^2\right)$$
$$t \sim t_{N-p}, \quad F \sim F_{N-p}^q$$

Técnicas e Dimensão da Amostra

Amostras de grande dimensão $N \rightarrow \infty$

Pressupostos OLS

1. Linearidade nos parâmetros
2. Amostra aleatória
3. Independência do erro: $\mathbb{E}(u|X) = 0$
4. Ausência de colinearidade perfeita
5. Homoscedasticidade: $\text{Var}(u|X) = \sigma^2$
6. Normalidade do erro: $u \sim \mathcal{N}(0, \sigma^2)$

Propriedades assintóticas OLS

(1-4). Consistência:

$$\lim_{N \rightarrow \infty} \mathbb{E} \left(\hat{\beta} \right) = \beta$$

(1-5). Eficiência assintótica

(1-5). Normalidade assintótica:

$$\hat{\beta}_j \sim \mathcal{N} \left(\beta_j, \sigma_{\hat{\beta}_j}^2 \right)$$

$$t \sim t_{N-p}, \quad F \sim F_{N-p}^q, \quad LM \sim \chi_q^2$$

O teste do Multiplicador de Lagrange

- Válido **apenas assintoticamente**
- Aplicável nos mesmos casos do teste F :
 - **Comparação de modelos** (modelo geral vs. modelo com q restrições)
 - **Significância global** (modelo geral vs. modelo com k restrições)

O teste do Multiplicador de Lagrange

- Estatística utilizada:

$$LM = N \times R_{\hat{v}}^2 \sim \chi_q^2$$

- Em que $R_{\hat{v}}^2$ se refere ao modelo:

$$\hat{v} = \gamma_0 + \gamma_1 X_1 + \dots + \gamma_k X_k + w$$

- E \hat{v} são estimativas do erro de um modelo com q restrições lineares aplicadas ao modelo geral:

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \dots + \beta_k X_k + u$$

O teste do Multiplicador de Lagrange

Exemplo

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \beta_3 X_3 + \beta_4 X_4 + u$$

$$H_0 : \beta_2 = \beta_3 = 0 \quad H_1 : \text{Não } H_0$$

- 1.** Estimar o modelo restrito: $Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \beta_4 X_4 + v$
- 2.** Calcular os resíduos do modelo restrito: \hat{v}
- 3.** Estimar a regressão dos resíduos nas variáveis explicativas do modelo global: $\hat{v} = \gamma_0 + \gamma_1 X_1 + \gamma_2 X_2 + \gamma_3 X_3 + \gamma_4 X_4 + w$ e obter o $R_{\hat{v}}^2$
- 4.** Realizar o teste $LM = N \times R_{\hat{v}}^2 \sim \chi_2^2$
 - a.** valor crítico
 - b.** p -value

O teste do Multiplicador de Lagrange

Testar a Significância Global

- Para a **significância global** ($q = k$) a estatística simplifica-se:

$$LM = N \times R^2 \sim \chi_k^2$$

- O modelo restrito é simplesmente $Y = \beta_0 + v$
- Como $\hat{v} = \gamma_0 + \gamma_1 X_1 + \dots + \gamma_k X_k + w$, isso implica que:

$$Y = (\beta_0 + \gamma_0) + \gamma_1 X_1 + \dots + \gamma_k X_k + w$$

- Ou seja, o **R^2 deste modelo é igual ao do modelo geral**

Exercícios

Exercício 5.1

Considere os dados em `PESO.DTA` e o seguinte modelo para explicar o peso à nascença:

$$peso = \beta_0 + \beta_1 cigs + \beta_2 ordn + \beta_3 rend + \beta_4 educm + \beta_5 educp + u$$

onde peso é o peso à nascença, *cigs* é o número médio de cigarros fumados pela mãe durante a gravidez, *ordn* é a ordem de nascimento da criança, *rend* é o rendimento anual familiar, *educm* e *educp* são o número de anos de escolaridade da mãe e do pai, respectivamente. Usando o teste *F* e o teste do multiplicador de Lagrange (*LM*):

- a.** Teste a hipótese de que, após ter em conta os outros fatores, a educação dos pais não tem efeito no peso do bebé à nascença.

Exercício 5.1

Alínea a)

$$H_0 : \beta_4 = \beta_5 = 0 \quad H_1 : \text{Não } H_0$$

Teste F

Estimação do modelo geral: `regress peso cigs ordn rend educm educp`

Call:

```
lm(formula = peso ~ cigs + ordn + rend + educm + educp, data = df)
```

Residuals:

Min	1Q	Median	3Q	Max
-2.6829	-0.3314	0.0320	0.3681	4.2470

Exercício 5.1

Alínea a) | Teste F

Estimação do modelo restrito: `regress peso cigs ordn rend`

Call:

```
lm(formula = peso ~ cigs + ordn + rend, data = df)
```

Residuals:

Min	1Q	Median	3Q	Max
-2.6901	-0.3356	0.0233	0.3737	4.2440

Exercício 5.1

Alínea a) | Teste F

Realização do teste com a estatística F para um nível de significância de 5%:

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

$$H_1 : \text{Não } H_0$$

$$\begin{aligned} F &= \frac{R^2 - R_*^2}{1 - R^2} \frac{N - p}{q} = \\ &= 1.3332 < 3.0108 = F_{599}^2 \end{aligned}$$

$$p\text{-value} = 0.2644 > 0.05 = \alpha$$

- **Não rejeitamos** a hipótese nula
- O modelo restrito parece melhor
- A educação dos pais não tem efeito no peso do bebé à nascença

Exercício 5.1

Alínea a) | Teste LM

Teste LM

- Estimar o modelo restrito 
- Calcular resíduos do modelo restrito: `predict vhat, resid`
- Estimar o modelo dos resíduos e obter o respetivo R^2 :
`regress vhat cigs ordn rend educm educp`

Call:

```
lm(formula = uhat ~ cigs + ordn + rend + educm + educp, data = df)
```

Residuals:

Min	1Q	Median	3Q	Max
-2.6829	-0.3314	0.0320	0.3681	4.2470

Exercício 5.1

Alínea a) | Teste LM

Realização do teste LM para um nível de significância de 5%:

$$\begin{aligned} LM &= N \times R_{\hat{v}}^2 = \\ &= 2.6813 < 5.9915 = \chi_2^2 \end{aligned}$$

$$p\text{-value} = 0.2617 > 0.05 = \alpha$$

- **Não rejeitamos** a hipótese nula
- Pelo que chegamos exatamente à mesma conclusão que anteriormente

Exercício 5.1

Alínea b)

b. Teste a significância global do modelo.

$$H_0 : \beta_1 = \beta_2 = \beta_3 = \beta_4 = \beta_5 = 0 \quad H_1 : \text{Não } H_0$$

Teste F

$$F = \frac{R^2}{1 - R^2} \frac{N - p}{k} =$$
$$= 4.5128 > 2.2291 = F_{599}^5$$

$$p\text{-value} = 5e - 04 < 0.05 = \alpha$$

Rejeitamos a hipótese nula. O modelo ajusta-se bem aos dados.

Teste LM

$$LM = N \times R^2 =$$
$$= 21.9625 > 11.0705 = \chi_5^2$$

$$p\text{-value} = 5e - 04 < 0.05 = \alpha$$

Rejeitamos a hipótese nula. O modelo ajusta-se bem aos dados.