

# Econometria I

## Aula 27

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

Licenciatura em Economia  
2.º Semestre 2023-24

# Efeitos da Má Especificação do Modelo

# Estimadores OLS e Má Especificação

- Como pode um **modelo estar mal especificado?** 🤔
  - Incluir variáveis explicativas irrelevantes
  - Excluir variáveis explicativas relevantes
- A má especificação de um modelo pode ter **impacto nas propriedades dos estimadores OLS**
  - Centricidade
  - Precisão
- Mesmo que todos os pressupostos do método estejam cumpridos

# Estimadores OLS e Má Especificação

## Exemplo de Inclusão de Variável Irrelevante

- Suponhamos que estamos interessados no impacto da variável  $X_1$  sobre a variável  $Y$  e estamos na dúvida entre estes dois modelos:

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + u, \quad \hat{\beta}_0, \hat{\beta}_1, \hat{\beta}_2$$

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + v, \quad \tilde{\beta}_0, \tilde{\beta}_1$$

- O que acontece **se  $X_2$  for, de facto, irrelevante ( $\beta_2 = 0$ )?** 🤔
  - Se  $\mathbb{E}[u|X_1, X_2] = 0$  e  $\mathbb{E}[v|X_1] = 0$  tanto  $\hat{\beta}_1$  como  $\tilde{\beta}_1$  são centrados
  - Mas, quanto à variância, o estimador OLS perde precisão:
    - Se  $\text{Cov}(X_1, X_2) = 0$  então  $\sigma_{\hat{\beta}_1}^2 = \sigma_{\tilde{\beta}_1}^2$
    - Se  $\text{Cov}(X_1, X_2) \neq 0$  então  $\sigma_{\hat{\beta}_1}^2 > \sigma_{\tilde{\beta}_1}^2$

# Estimadores OLS e Má Especificação

## Exemplo de Exclusão de Variável Relevante

- Suponhamos, novamente, que estamos indecisos entre os mesmos dois modelos anteriores:

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + u, \quad \hat{\beta}_0, \hat{\beta}_1, \hat{\beta}_2$$

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + v, \quad \tilde{\beta}_0, \tilde{\beta}_1$$

- O que acontece **se  $X_2$  for, de facto, relevante ( $\beta_2 \neq 0$ )?** 🤔
  - Se  $\mathbb{E}[u|X_1, X_2] = 0$  então  $\hat{\beta}_1$  é centrado
  - Se  $\text{Cov}(X_1, X_2) = 0$  então  $\mathbb{E}[v|X_1] = 0$  e  $\tilde{\beta}_1$  também é centrado
  - Se  $\text{Cov}(X_1, X_2) \neq 0$  então  $\mathbb{E}[v|X_1] \neq 0$  e  $\tilde{\beta}_1$  é enviesado

# Estimadores OLS e Má Especificação

## Resumo

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + u, \quad \hat{\beta}_0, \hat{\beta}_1, \hat{\beta}_2$$
$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + v, \quad \tilde{\beta}_0, \tilde{\beta}_1$$

- É possível demonstrar:

$$\mathbb{E}[\tilde{\beta}_1] = \beta_1 + \beta_2 \tilde{\delta}_1$$

em que  $\tilde{\delta}_1$  resulta da estimação de:

$$X_2 = \delta_0 + \delta_1 X_1 + w$$

- Portanto,  $\mathbb{E}[\tilde{\beta}_1] = \beta_1$  apenas se:
  - $\beta_2 = 0$  ( $X_2$  é irrelevante)
  - $\tilde{\delta}_1 = 0$  ( $X_2$  é relevante, mas independente de  $X_1$ )

# Exercícios

## Exercício 6.1

A equação seguinte descreve o preço mediano da habitação em função do montante de poluição (*nox*, óxido de nitrogénio) e do número médio de quartos nas casas de uma comunidade (*quartos*):

$$\ln(\text{preco}) = \beta_0 + \beta_1 \ln(\text{nox}) + \beta_2 \text{quartos} + u$$

**a.** Quais os sinais prováveis de  $\beta_1$  e  $\beta_2$ ? Qual a interpretação de  $\beta_1$ ? Explique.

- $\hat{\beta}_1 < 0$ : a poluição desvaloriza as casas
- $\hat{\beta}_2 > 0$ : quanto maior a casa, maior o preço
- $\hat{\beta}_1$  é a uma estimativa de um **elasticidade** — qual a variação percental do preço resultante de um aumento de 1% do nível de poluição

# Exercício 6.1

**b.** Porque é que *nox* (mais precisamente, o seu logaritmo) e *quartos* poderão estar negativamente correlacionadas? Se assim for, a regressão simples de  $\ln(\textit{preco})$  sobre  $\ln(\textit{nox})$  produzirá um estimador de  $\beta_1$  enviesado para cima ou para baixo?

- Poluição → pobreza → casas mais pequenas
- A regressão simples referida, produziria:

$$\ln(\textit{preco}) = \tilde{\beta}_0 + \tilde{\beta}_1 \ln(\textit{nox})$$

sabendo que  $\mathbb{E}(\tilde{\beta}_1) = \beta_1 + \beta_2 \tilde{\delta}_1$

- $\tilde{\delta}_1$  vem de:

$$\ln(\textit{nox}) = \tilde{\delta}_0 + \tilde{\delta}_1 \textit{quartos}$$

- Se  $\beta_2 > 0$  e  $\tilde{\delta}_1 < 0$  então  $\mathbb{E}(\tilde{\beta}_1) < \beta_1$
- Enviesamento para baixo poderá sobrestimar efeito da poluição

# Exercício 6.1

c. Após recolher os dados necessários foram estimadas as seguintes equações:

$$\ln(\widehat{preco}) = 11.71 - 1.043 \ln(nox), \quad N = 506, \quad R^2 = 0.264,$$

$$\ln(\widehat{preco}) = 9.23 - 0.718 \ln(nox) + 0.306quartos, \quad N = 506, \quad R^2 = 0.514.$$

A relação entre as estimativas da elasticidade do preço em relação a *nox* na regressão simples e na regressão múltipla é aquela que teria previsto, dada a sua resposta em b)? Isto quer dizer que (-0.718) está certamente mais próxima da verdadeira elasticidade que (-1.043)?

- $\tilde{\beta}_1 = -1.043 < -0.718 = \hat{\beta}_1$  tal como esperado
- Portanto,  $\hat{\beta}_1 = -0.718$  está mais próximo da verdadeira elasticidade

## Exercício 6.2

Para explicar o salário dos executivos (*sal*) usou-se o modelo

$$\ln(\mathit{sal}) = \beta_0 + \beta_1 \ln(\mathit{vendas}) + \beta_2 \mathit{valmerc} + \beta_3 \mathit{mglucro} + \beta_4 \mathit{ase} + \beta_5 \mathit{ast} + u$$

onde *valmerc* é o valor de mercado da empresa, *mglucro* é o lucro como percentagem das vendas, *ase* os anos de serviço como executivo na empresa atual e *ast* os anos de serviço totais na empresa atual. A estimação deste modelo pelo método dos mínimos quadrados, com  $N = 177$ , forneceu um  $R^2 = 0.353$ . Quando  $\mathit{ase}^2$  e  $\mathit{ast}^2$  são adicionadas, obtém-se  $R^2 = 0.375$ . Há evidência de má especificação da forma funcional do modelo apresentado?

## Exercício 6.2

$$\ln(\text{sal}) = \beta_0 + \beta_1 \ln(\text{vendas}) + \beta_2 \text{valmerc} + \beta_3 \text{mglucro} + \\ + \beta_4 \text{ase} + \beta_5 \text{ast} + \beta_6 \text{ase}^2 + \beta_7 \text{ast}^2 + u$$

$$H_0 : \beta_6 = \beta_7 = 0$$

$$H_1 : \text{Não } H_0$$

$$F = \frac{R^2 - R_*^2}{1 - R^2} \frac{N - p}{q} = \\ = 2.9744 < 3.0495 = F_{169}^2$$

$$p\text{-value} = 0.0538 > 0.05 = \alpha$$

- **Não rejeitamos** a hipótese nula, mas por muito pouco
- Indicativo de que há alguma evidência, embora fraca, de má especificação do modelo
- O efeito de *ase* e *ast* não deverá ser linear