

## Variáveis Indicadoras

---

---

---

---

---

---

---

---

## Roteiro

1. Introdução
2. Variável Binária de Intercepto
3. Variável de Interação
4. Aplicação
5. Variáveis Qualitativas com Várias Categorias
6. Referências



---

---

---

---

---

---

---

---

## Introdução

---

---

---

---

---

---

---

---

### Variáveis Binárias

- Modelo estendido para situações em que os parâmetros da regressão são diferentes para algumas das observações de uma amostra.
- Variáveis Binárias (*Dummy Variable*):  
Variáveis explicativas que podem tomar um de dois valores (em geral, 0 ou 1)
- Representam características qualitativas, em eventos que tenham apenas 2 resultados possíveis.



---

---

---

---

---

---

---

---

### Variável Binária

- Variável Binária (ou Dicotômica):  
Assume os valores:
  - ✓ 1, se a característica de interesse está presente
  - ✓ 0, se a característica de interesse não está presente
- As propriedades dos *EMQO* não são afetadas pela presença de variável explicativa binária
  - ✓ Podem-se construir estimativas intervalares ou testes de significância para seus coeficientes



---

---

---

---

---

---

---

---

### Variável Binária de Intercepto

---

---

---

---

---

---

---

---

### Variáveis Binárias de Intercepto

- Permitem a construção de modelos em que alguns (ou todos) os parâmetros da regressão (inclusive o intercepto) variam para algumas observações da amostra



---

---

---

---

---

---

---

---

### Exemplo – Economia de Imóveis

- Objetivo: Predizer o valor de mercado de uma casa
- Variável-resposta: valor de mercado do imóvel
- Modelo hedônico: o preço é explicado pelo tamanho do imóvel, pela localização, pelo número de quartos, etc.



---

---

---

---

---

---

---

---

### Um Primeiro Modelo

- O tamanho da casa ( $S$ ) é a única variável relevante na determinação de seu preço.

$$P_i = \beta_0 + \beta_1 S_i + e_i$$

- √ P: preço de mercado da casa
- √ S: área útil da casa (m<sup>2</sup>)
- √  $\beta_1$ : valor de 1 m<sup>2</sup> adicional de área útil;
- √  $\beta_0$ : valor do terreno



---

---

---

---

---

---

---

---

### Modelo Estendido

- Modelo do preço da casa agregando a localização:

$$P_i = b_0 + b_1 S_i + d D_i + e_i$$

ou seja: 
$$E(P_i) = \begin{cases} (b_0 + d) + b_1 S_i & , D_i = 1 \\ b_0 + b_1 S_i & , D_i = 0 \end{cases}$$

✓ Se a vizinhança é desejável:  $\beta_0 + d$

✓ Em outras áreas:  $\beta_0$



---

---

---

---

---

---

---

---

### Vizinhança Desejável

- Seja a variável  $D_i$  que representa vizinhança desejável no  $i$ -ésimo imóvel (universidade, equipamentos urbanos, etc.)

Assume os valores:

✓ 1, se a propriedade está em uma vizinhança desejável

✓ 0, se a propriedade não está em uma vizinhança desejável



---

---

---

---

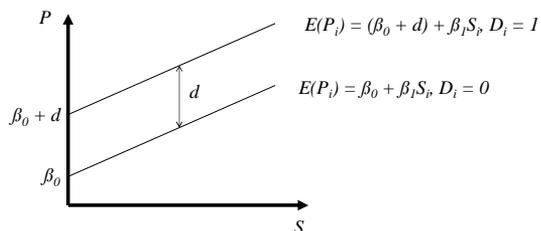
---

---

---

---

- Supondo  $d > 0$ :



---

---

---

---

---

---

---

---

### Interpretação

- $d$ : diferença no preço da casa devido estar localizada em vizinhança desejável (*prêmio de localização*)
- Se  $d = 0$ , não há prêmio de localização para a vizinhança



---

---

---

---

---

---

---

---

### Variável de Interação

---

---

---

---

---

---

---

---

### Variáveis de Inclinação

- Se o efeito da localização causar uma variação no coeficiente angular, ou seja, o valor do  $m^2$  é diferente em cada uma das localizações:

$$P_i = \mathbf{b}_0 + \mathbf{b}_1 S_i + \mathbf{g}(S_i D_i) + e_i$$

- $S_i D_i$ : variável de interação (variável binária de inclinação):

Capta o efeito de interação da localização e do tamanho da casa



---

---

---

---

---

---

---

---

- ou seja:

$$E(P_i) = \begin{cases} \mathbf{b}_0 + (\mathbf{b}_1 + \mathbf{g})S_i & , D_i = 1 \\ \mathbf{b}_0 + \mathbf{b}_1 S_i & , D_i = 0 \end{cases}$$

√ Preço do  $m^2$  em local com vizinhança desejável:  
 $\beta_1 + ?$

√ Preço do  $m^2$  em outras localizações:  $\beta_1$




---

---

---

---

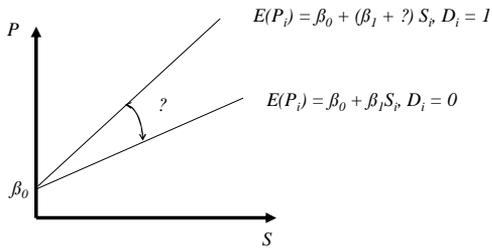
---

---

---

---

- Supondo  $? > 0$ :




---

---

---

---

---

---

---

---

### Coeficientes de Variáveis Binárias – Inferência

- Se os pressupostos dos modelo estiverem corretos, os *EMQO* têm suas propriedades usuais.
- Além de estimação intervalar pode-se efetuar teste de hipóteses:
  - √  $H_0: ? = 0$  vs  $H_1: ? \neq 0$
  - √  $H_0: ? = 0$  vs  $H_1: ? > 0$




---

---

---

---

---

---

---

---

## Variável de Intercepto e de Interação

- Se a localização afetar tanto o intercepto quanto o coeficiente angular, então:

$$P_i = b_0 + b_1 S_i + d D_i + g(S_i D_i) + e_i$$

ou seja:

$$E(P_i) = \begin{cases} (b_0 + d) + (b_1 + g) S_i & , D_i = 1 \\ b_0 + b_1 S_i & , D_i = 0 \end{cases}$$

☐

---

---

---

---

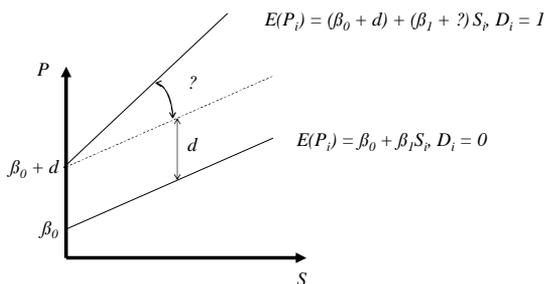
---

---

---

---

- Supondo  $d$  e  $g > 0$ :



☐

---

---

---

---

---

---

---

---

## Interação entre Fatores Qualitativos

- Situações verificadas:
  - ✓ Variáveis binárias de intercepto aditivas;
  - ✓ Efeito das variáveis binárias independentes de qualquer fator qualitativo
- E quando os fatores qualitativos não forem independentes?

☐

---

---

---

---

---

---

---

---

### Exemplo

- Estimação da equação de regressão de salário, explicado por: experiências, habilidades e outros fatores referentes à produtividade
  - Costuma-se incluir as variáveis raça e sexo
    - raça: 1, se branco; 0, caso contrário
    - Sexo: 1, se homem, 0, caso contrário
- √ Se a determinação do salário não é discriminatória, então seus coeficientes não serão significativos

☐

---

---

---

---

---

---

---

---

- A inclusão apenas das variáveis sexo e raça não captará a interação entre estes fatores

√ Ex.: tratamento especial de salário por ser homem e branco

- Modelo:

$$\text{Salário}_i = \mathbf{b}_0 + \mathbf{b}_1 \text{experiência}_i + \mathbf{d}_1 \text{raça}_i + \mathbf{d}_2 \text{sexo}_i + \mathbf{g}(\text{raça}_i \times \text{sexo}_i) + e_i$$

$$E(\text{salário}_i) = \begin{cases} (\mathbf{b}_0 + \mathbf{d}_1 + \mathbf{d}_2 + \mathbf{g}) + \mathbf{b}_1 \text{experiência}_i & , \text{branco} - \text{homem} \\ (\mathbf{b}_0 + \mathbf{d}_1) + \mathbf{b}_1 \text{experiência}_i & , \text{branco} - \text{mulher} \\ (\mathbf{b}_0 + \mathbf{d}_2) + \mathbf{b}_1 \text{experiência}_i & , \text{não branco} - \text{homem} \\ \mathbf{b}_0 + \mathbf{b}_1 \text{experiência}_i & , \text{não branco} - \text{mulher} \end{cases}$$

$d_1$  mede o efeito raça;  $d_2$ , o efeito de sexo e  $g$ , o efeito de ser branco e homem

☐

---

---

---

---

---

---

---

---

### Aplicação

---

---

---

---

---

---

---

---

## Exemplo – Imóveis

- Dados sobre duas vizinhanças (próxima a uma grande universidade e a 3 km de distância)
  - √ Preço das casas (\$)
  - √ Área: tamanho da área útil ( $m^2$ )
  - √ Local: 1, para casas próximas da universidade, 0 caso contrário
  - √ Piscina: 1, se há piscina, 0 caso contrário
  - √ Lareira: 1, se tem lareira, 0 caso contrário
- Dados: *imoveis*




---

---

---

---

---

---

---

---

## Regressão

- Especifica-se a equação de regressão como:

$$\text{Preço}_i = b_0 + b_1 \text{area}_i + b_2 \text{idade}_i + d_1 \text{local}_i + d_2 \text{piscina}_i + d_3 \text{lareira}_i + g(\text{area}_i \times \text{local}_i) + e_i$$

- √ Todos os coeficientes serão positivos, exceto  $\beta_2$  (depreciação sobre o preço da casa);
- √ Variável binária de inclinação da interação área x local.




---

---

---

---

---

---

---

---

### Regression Analysis: preço versus area; idade; ...

The regression equation is  
 preço = 24500 + 76,1 area - 190 idade + 27453 local + 4377 piscina + 1649 lareira + 13,0 area\*local

Predictor	Coef	SE Coef	T	P
Constant	24500	6192	3,96	0,000
area	76,122	2,452	31,05	0,000
idade	-190,09	51,20	-3,71	0,000
local	27453	8423	3,26	0,001
piscina	4377	1197	3,66	0,000
lareira	1649,2	972,0	1,70	0,090
area*local	12,994	3,320	3,91	0,000

S = 15225,2 R-Sq = 87,1% R-Sq(adj) = 87,0%

#### Analysis of Variance

Source	DF	SS	MS	F	P
Regression	6	1,54826E+12	2,58044E+11	1113,18	0,000
Residual Error	993	2,30184E+11	231807076		
Total	999	1,77845E+12			

Source	DF	Seq SS
area	1	6,28934E+11
idade	1	7218668650
local	1	9,05110E+11
piscina	1	2966900797
lareira	1	482209720
area*local	1	3549887558




---

---

---

---

---

---

---

---

## Resultados do Ajuste

- O modelo se ajusta bem aos dados;
- Com base em testes de significância unilateral, no nível de 5%, rejeitamos a hipótese de que qualquer dos parâmetros seja zero
- Aceitamos a alternativa de que são positivos, exceto o coeficiente idade



---

---

---

---

---

---

---

---

## Regressão Estimada

- Equação estimada do modelo:

Preço = 24.500 + 76,1 area - 190 idade + 27.453 local + 4.377 piscina + 1.649 lareira + 13,0 area\*local

- Casas próximas à Universidade (*local=1*)

Preço = (24.500 + 27.453) + (76,1 + 13,0) area - 190 idade + 4.377 piscina + 1.649 lareira

Preço = 51.953 + 89,1 area - 190 idade + 4.377 piscina + 1.649 lareira

- Casas distantes da Universidade (*local=0*)

Preço = 24.500 + 76,1 area - 190 idade + 4.377 piscina + 1.649 lareira



---

---

---

---

---

---

---

---

## Conclusões

- Prêmio de localização estimado, para lotes próximos à universidade: \$27.453
- Preço por m<sup>2</sup>:
  - √ Próximo à universidade: \$89,11
  - √ Distantes da universidade: \$76,12
- Depreciação: \$190,09 por ano
- Aumento do preço devido à piscina: \$4.377,16
- Aumento do preço devido à lareira: \$1.649,17



---

---

---

---

---

---

---

---

## Variáveis Qualitativas com várias Categorias

---

---

---

---

---

---

---

---

## Variáveis Qualitativas Não-Binárias

- Muitos fatores têm mais de duas categorias:
  - √ Regiões de um país: sul, sudeste, centro-oeste, nordeste e norte
  - √ Nível de instrução: menos que médio, médio, superior, pós-graduação



---

---

---

---

---

---

---

---

## Cuidados na Construção

- Exemplo: Salário explicado pela experiência e nível de instrução
- Variáveis binárias para nível de instrução:
  - √  $E_0$ : 1, menos que ensino médio; 0, caso contrário
  - √  $E_1$ : 1, nível médio; 0, caso contrário
  - √  $E_2$ : 1, nível universitário; 0, caso contrário
  - √  $E_3$ : 1, pós-graduado; 0, caso contrário



---

---

---

---

---

---

---

---

- Modelo especificado:

$$\text{Salário}_i = \mathbf{b}_0 + \mathbf{b}_1 \text{experiência}_i + \mathbf{d}_1 E_{i1} + \mathbf{d}_2 E_{i2} + \mathbf{d}_3 E_{i3} + e_i$$

$$E(\text{salário}_i) = \begin{cases} (\mathbf{b}_0 + \mathbf{d}_3) + \mathbf{b}_1 \text{experiência}_i & , \text{ pós-graduado} \\ (\mathbf{b}_0 + \mathbf{d}_2) + \mathbf{b}_1 \text{experiência}_i & , \text{ nível universitário} \\ (\mathbf{b}_0 + \mathbf{d}_1) + \mathbf{b}_1 \text{experiência}_i & , \text{ nível médio} \\ \mathbf{b}_0 + \mathbf{b}_1 \text{experiência}_i & , \text{ menos que médio} \end{cases}$$

- A inclusão de todas as variáveis criaria colinearidade exata, já que:

$$E_0 + E_1 + E_2 + E_3 = 1$$




---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

- Solução: omitir uma variável binária (**grupo de referência**)
- $\beta_0$ : representa salário-base para trabalhador sem qualquer experiência e sem diploma de ensino médio.
- Não importa qual variável seja omitida, embora haja escolha mais conveniente
- A não-omissão levará à impossibilidade de ajuste




---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

## Resumo

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

### Variáveis *Dummy*

- Variáveis Binárias Qualitativas, usadas para indicar a presença ou ausência de determinado fenômeno

Assumem apenas o valor 0 ou 1

Exemplo

Existência ou não de piscinas numa regressão do preço de casas

✓  $X_i = 1$ , se a casa tem piscina

✓  $X_i = 0$ , se a casa não tem



---

---

---

---

---

---

---

---

### Tipos de Variáveis *Dummy*

- Aditiva: altera o intercepto
- Multiplicativa: altera o coeficiente angular
- Mista: altera o intercepto e o coeficiente



---

---

---

---

---

---

---

---

- Podem ser usadas também para avaliar qualitativamente situações com mais de 2 alternativas possíveis

Exemplo

A qualidade da condição do piso da casa boa, média ou ruim

✓ Usam-se  $p - 1$  variáveis, sendo  $p$  o número de possibilidades



---

---

---

---

---

---

---

---

$$X_i = \begin{cases} 1, & \text{se o piso está em boas condições} \\ 0, & \text{se não} \end{cases}$$

$$X_{i+1} = \begin{cases} 1, & \text{se o piso está em condições médias} \\ 0, & \text{se não} \end{cases}$$

- Deixa-se de fora a possibilidade de as condições serem ruins. Esta ocorre quando  $X_i = 0$  e  $X_{i+1} = 0$

Ou seja, o piso está em condições ruins quando não está em boas condições ( $X_i = 0$ ) nem em condições médias ( $X_{i+1} = 0$ )



---

---

---

---

---

---

---

---

- O método dos mínimos quadrados não tem respostas se informam-se  $p$  variáveis (no exemplo, 3) ao invés de  $(p - 1)$  variáveis

√ É inadequado informar-se apenas uma variável, com os valores 1 (boa), 2 (média) e 3 (ruim).

√ Neste caso, se entenderia que a condição 3 (ruim) é 3 vezes tão ruim quanto a condição boa (1)



---

---

---

---

---

---

---

---

## Referências

---

---

---

---

---

---

---

---

## **Bibliografia Recomendada**

- Hill, R. C., Griffiths, W. E. e Judge, G. (Saraiva)  
*Econometria*
- Gujarati, D. N. (Pearson)  
*Econometria Básica*
- Maddala, G. S. (LTC)  
*Introdução à econometria*



---

---

---

---

---

---

---

---