

# Econometria com Dados em Painel: Fundamentos e Aplicações

**Adriano Vargas Saldanha**

Mestrando no Programa de Pós-Graduação em  
Organizações e Mercados - UFPel

Pelotas/RS, novembro de 2025

# Índice

- Regressão Linear Simples
- Aplicação
- Regressão Linear Múltipla
- Exercícios no VSCode

# Regressão Linear

## → Regressão Linear Simples

- Segundo Woodridge, a regressão linear é um método estatístico usado para descrever e quantificar a relação média entre uma variável dependente ( $Y$ ) e uma ou mais variáveis explicativas ( $X_1, X_2, \dots, X_k$ );
- Desse modo, o modelo de regressão linear pode ser usado para explicar ou prever o valor médio da variável dependente como uma função linear de um conjunto de variáveis explicativas.

# Regressão Linear

## → Regressão Linear Simples

- De forma prática, podemos dizer que a regressão nos ajuda a explicar de forma quantificada as seguintes perguntas:
  - O quanto uma elevação da renda do consumidor vai impactar no seu consumo?
  - O quanto um aumento em R\$1,00 no preço do arroz vai afetar na demanda pelo produto?
- Basicamente, a regressão linear se trata de medir de maneira linear os impactos de uma variável sobre outra variável.

# Regressão Linear

## → Regressão Linear Simples

- De forma prática, podemos dizer que a regressão nos ajuda a explicar de forma quantificada as seguintes perguntas:
  - O quanto uma elevação da renda do consumidor vai impactar no seu consumo?
  - O quanto um aumento em R\$1,00 no preço do arroz vai afetar na demanda pelo produto?
- Basicamente, a regressão linear se trata de medir de maneira linear os impactos de uma variável sobre outra variável.

# Regressão Linear

## → Regressão Linear Simples

- Como já mencionado, a regressão mostra o impacto da variação de uma variável em outra variável. Sendo assim, nos dois gráficos a seguir temos o seguinte:
- O primeiro gráfico mostra os pontos, ao modo que esses pontos foram observações provenientes da amostra coletada;

Gráfico de Dispersão  
(somente as observações)

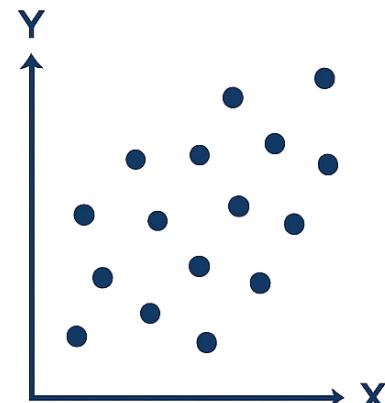
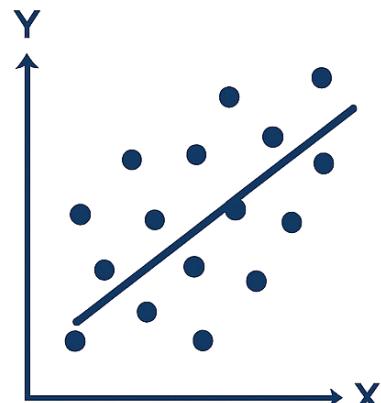


Gráfico de Dispersão (com  
a reta de regressão)



# Regressão Linear

## → Regressão Linear Simples

- Já o segundo, mostra tanto os pontos como uma reta. Essa reta ajustada não é nada mais que uma regressão, relacionando o valor médio de Y para cada X;
- Nesse sentido, a regressão vai traçar uma relação estimada de uma variável dependente em função de uma variável explicativa.
- Cada ponto da reta de regressão abriga um valor médio de Y para cada X existente.

Gráfico de Dispersão (somente as observações)

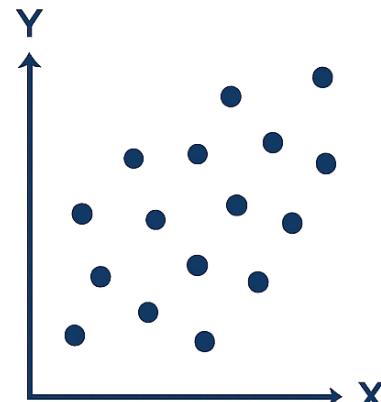
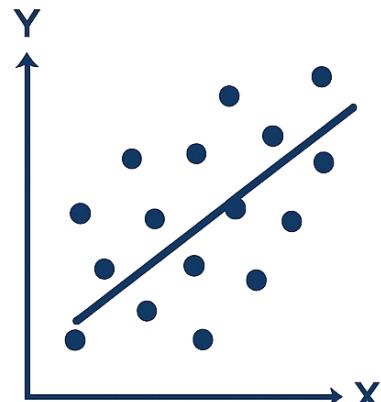


Gráfico de Dispersão (com a reta de regressão)



# Regressão Linear

## → Principais hipótese do modelo:

- Linearidade nos parâmetros;

$$Y = \beta_0 + \beta_1 + \varepsilon$$

- Exogeneidade estrita;

$$E(\varepsilon_t | X_t) = E(\varepsilon_t | X_1, \dots, X_n) = 0 \quad \forall i=1, \dots, n$$

- Não-Multicolinearidade (Posto da matriz X completo);

- Variância esférica do erro;

- Homocedasticidade:

$$E(\varepsilon_i^2 | X) = \sigma^2 > 0$$

- Não correlação espacial:

$$E(\varepsilon_i \varepsilon_j | X) = 0 \text{ para } i \neq j$$

- Erro normalmente distribuído:

$$\varepsilon | X \sim N(0, \sigma^2 I_n)$$

# Regressão Linear

## → Regressão Linear Simples

- A regressão linear simples na Econometria é apresentada dessa forma:

$$Y_t = \beta_0 + \beta_1 X_t + \varepsilon_t$$

- Y - é a variável dependente, sendo uma variável que é afetada por variações na variável explicativa. Para cada valor de X que tivermos, haverá um impacto no valor estimado de Y;
- X - é a variável explicativa, sendo a variável responsável por gerar impactos no modelo e na variável dependente. As variações na variável explicativa impactam os níveis de Y. É uma variável independente;
- $\beta_0$  - é o coeficiente linear, representando o valor de Y que independe de X, ou o valor de Y quando  $X=0$ ;
- $\beta_1$  - é o coeficiente angular. É o quanto Y varia quando o valor de X aumenta em uma unidade;
- $\varepsilon$  - é o termo de erro. O erro é a diferença entre o valor de Y e de Y estimado. Em outras palavras, uma diferença entre um valor observado de um valor médio. Ele capta elementos que a variável explicativa não capta no modelo

# Regressão Linear

## →Aplicação

- Como já havíamos comentado anteriormente, utilizamos a regressão para resolver problemas e fazer previsões. Nesse sentido, vamos supor que um estudante de Economia poupou parte do seu salário em 12 meses. Assim, o aluno quer saber o quanto 1 real a mais na sua renda tende a afetar, em média, seu nível de poupança.

Período	Poupança(R\$)	Renda (R\$)
jan/2024	57,5	831
fev/2024	65,4	893,5
mar/2024	57,7	980,5
abr/2024	86,1	1098,7
mai/2024	93,4	1205,7
jun/2024	100,3	1037,3
jul/2024	93	1446,3
ago/2024	87,9	1601,3
set/2024	107,8	1807,9
out/2024	123,3	2033,1
nov/2024	153,8	2265,4
dez/2024	191,8	2534,7

# Regressão Linear

## → Aplicação

$$\text{Poupança}_t = \beta_0 + \beta_1(\text{Renda})_t + \varepsilon_t$$

- Nesse caso, podemos identificar que:
  - Poupança será nossa variável dependente ou Y;
  - Renda será nossa variável explicativa ou X;
  - $\beta_0$  será a Poupança que independe do nível de renda (Poupança quando Renda=0);
  - $\beta_1$  será a variação da Poupança quando a Renda aumentar R\$1,00; e
  - $\varepsilon$  continua sendo o erro, captando elementos além da renda que impactam na poupança.

Período	Poupança(R\$)	Renda (R\$)
jan/2024	57,5	831
fev/2024	65,4	893,5
mar/2024	57,7	980,5
abr/2024	86,1	1098,7
mai/2024	93,4	1205,7
jun/2024	100,3	1037,3
jul/2024	93	1446,3
ago/2024	87,9	1601,3
set/2024	107,8	1807,9
out/2024	123,3	2033,1
nov/2024	153,8	2265,4
dez/2024	191,8	2534,7

# Regressão Linear

## → Aplicação

- Rodando o modelo temos os seguintes resultados:

- Equação da Reta:

$$\text{Poupança}_t = 7.0916 + 0.0639 (\text{Renda})_t$$

- Interpretação:

- Para cada R\$1,00 adicional de renda, a poupança aumenta em R\$0.0639  
(Aproximadamente R\$0,06)

# Regressão Linear

## → Aplicação

- Qualidade do modelo:
  - **R<sup>2</sup> (Coeficiente de Determinação): 0,8554 (85,54%)**
  - **RMSE (Erro Quadrático Médio): R\$14,36**
  - **MAE (Erro Absoluto Médio): R\$11,85**
- Análises Complementares:
  - **Propensão Marginal a Poupar: 0,0639 (6,39%)**
  - **Taxa de Poupança Média: 6,87%**
  - **Intercepto: R\$7,09 (Poupança estimada quando a renda = R\$0,00)**

# Regressão Linear

## → Aplicação

→ Exemplo Prático:

→ Se a renda for:

R\$1.000,00 → Poupança estimada: R\$70,97

R\$1.500,00 → Poupança estimada: R\$102,91

R\$2.000,00 → Poupança estimada: R\$134,85

R\$2.500,00 → Poupança estimada: R\$166,79

R\$3.000,00 → Poupança estimada: R\$198,73

# Regressão Linear

## → Regressão Linear Múltipla

- A regressão linear múltipla estende o modelo de regressão linear simples para incluir duas ou mais variáveis explicativas, podendo ser descrito como:

$$Y = \beta_0 + \beta_1X_1 + \beta_2X_2 + \dots + \beta_kX_k + \varepsilon$$

- Y – é a variável dependente (resposta)
- X<sub>1</sub>, X<sub>2</sub>, X<sub>k</sub> – variáveis independentes;
- β<sub>0</sub> – é o coeficiente linear, representando o valor de Y que independe de X, ou o valor de Y quando X=0;
- β<sub>1</sub>, β<sub>2</sub>, ..., β<sub>k</sub> – são os coeficientes parciais da regressão;
- ε – é o termo de erro;
- k – é o número de variáveis explicativas.

# Regressão Linear

## → Testes de Hipóteses

- **Teste t (Significância Individual)**

- Testa se cada coeficiente é estatisticamente diferente de zero;
  - $H_0 : \beta_j = 0$  VS  $H_1 : \beta_j \neq 0$
  - $t = \beta_j / EP(\beta_j)$
  - Se  $|t| > t$  crítico, rejeita  $H_0$

- **Teste f (Significância Global)**

- Testa se todos os coeficientes (exceto  $\beta_0$ ) são simultaneamente zero;
  - $H_0 : \beta_1 = \beta_2 = \dots = \beta_k = 0$
  - $F = [R^2/k]/[(1-R^2)/(n-k-1)]$
  - Se  $F > F$  crítico, rejeita  $H_0$

# Regressão Linear

## → Problemas Comuns

- Multicolinearidade: Correlação alta entre as variáveis independentes;
- Heterocedasticidade: Variância não constante dos erros;
- Autocorrelação: Erros correlacionados (comum em séries temporais);
- Especificação incorreta: Variáveis omitidas ou irrelevantes incluídas.

# Regressão Linear

→ Exercício

- VSCode