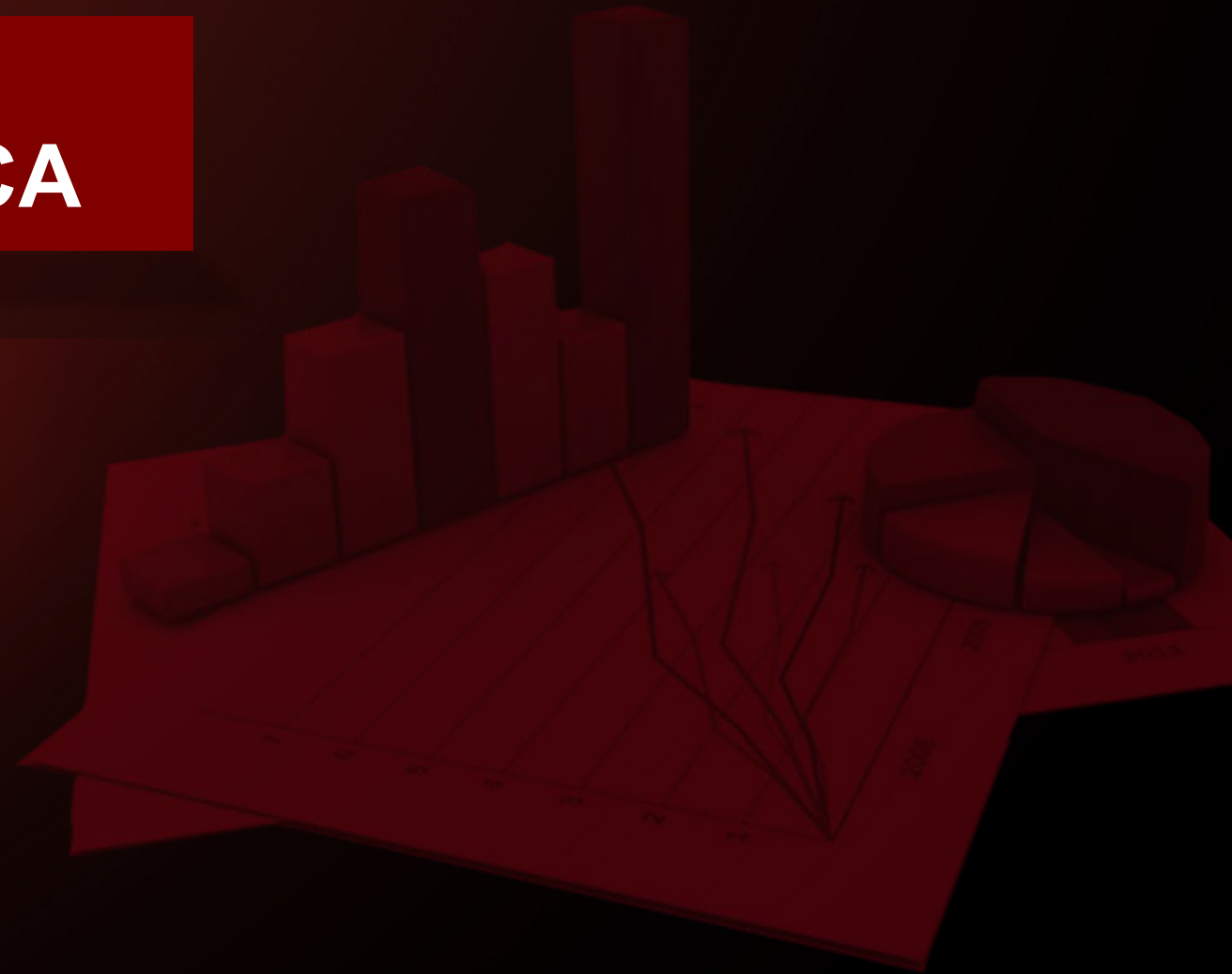


MODELAGEM E INFERÊNCIA ESTATÍSTICA

Análise de ajustes



Helios Neto

Doutor em ciência e tecnologia da
computação

Gerente de inovação



O QUE VOU ESTUDAR HOJE?

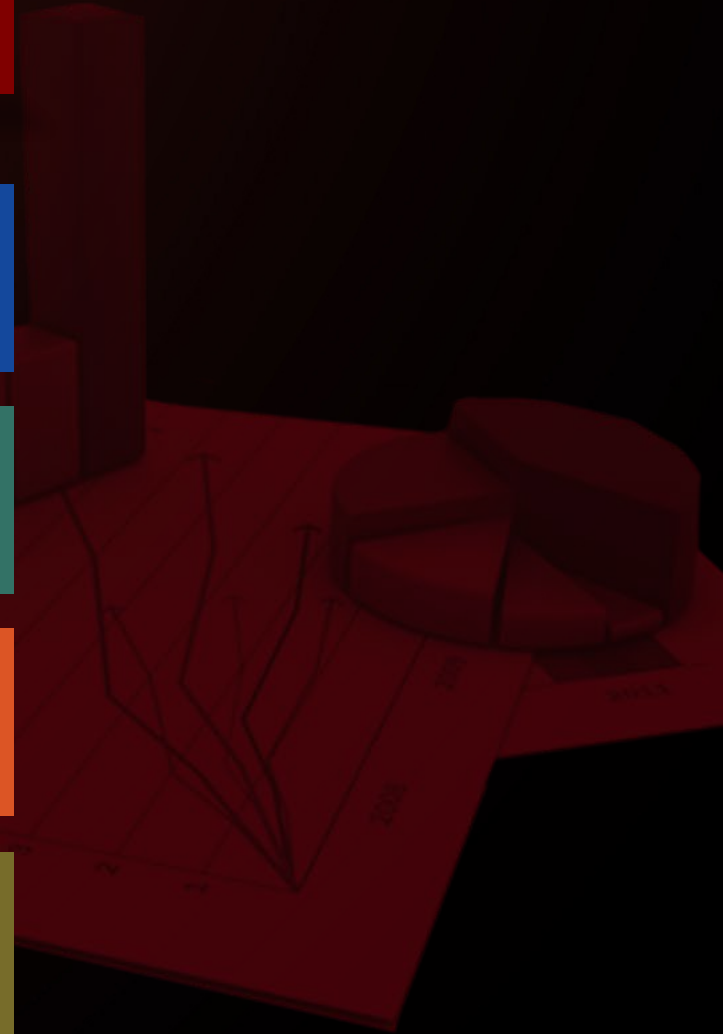
Como realizar o cálculo dos parâmetros da reta:

- Método de mínimos quadrados

Estimar σ^2 e σ

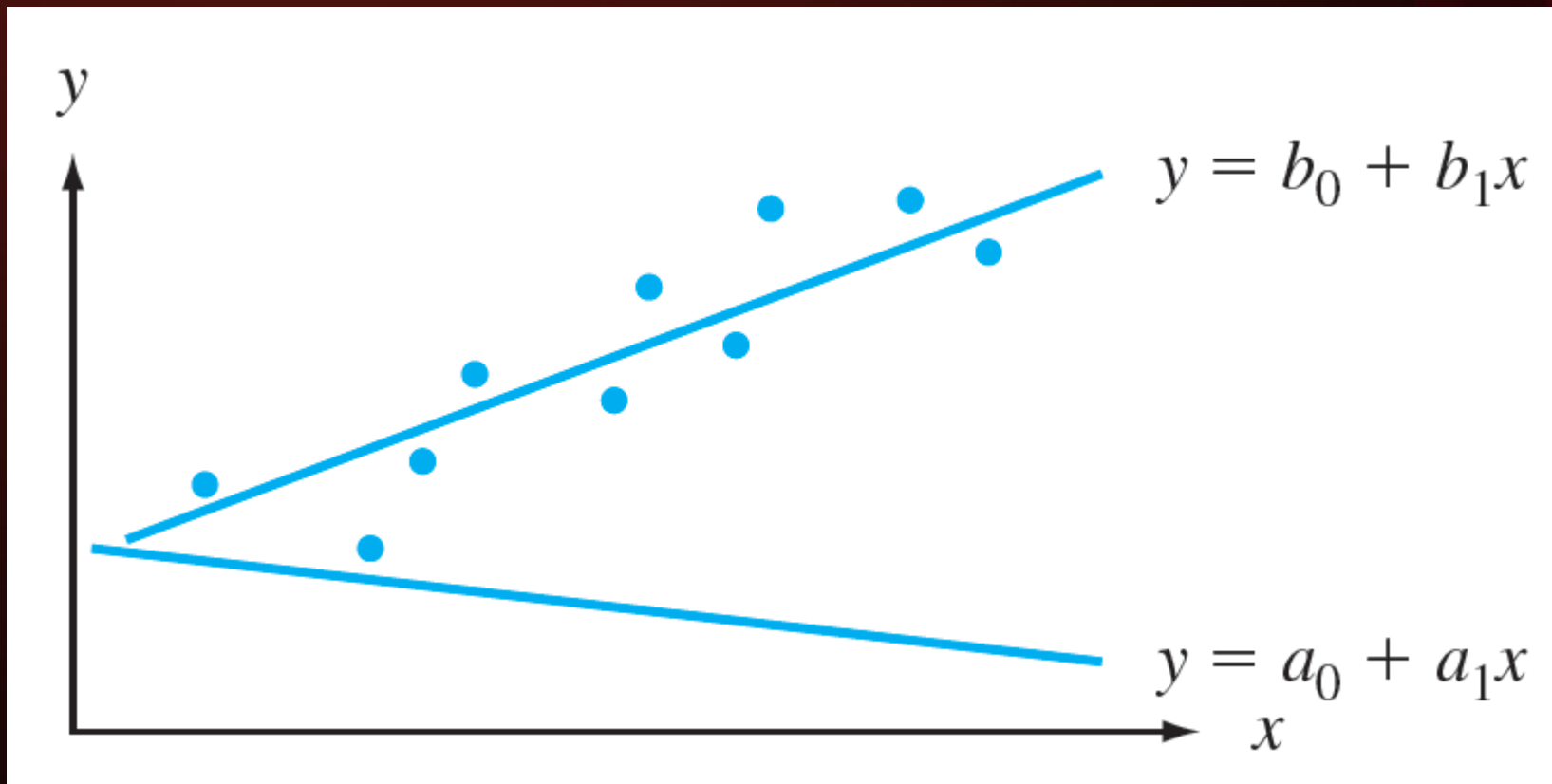
Coeficiente de determinação r^2

Inferências sobre β_1



ESTIMAR OS PARÂMETROS

Duas estimativas diferentes da reta de regressão verdadeira



Fonte: (DEVORE, 2018, p. 464)

ESTIMAR OS PARÂMETROS

Se os parâmetros são desconhecidos, do que eu disponho?

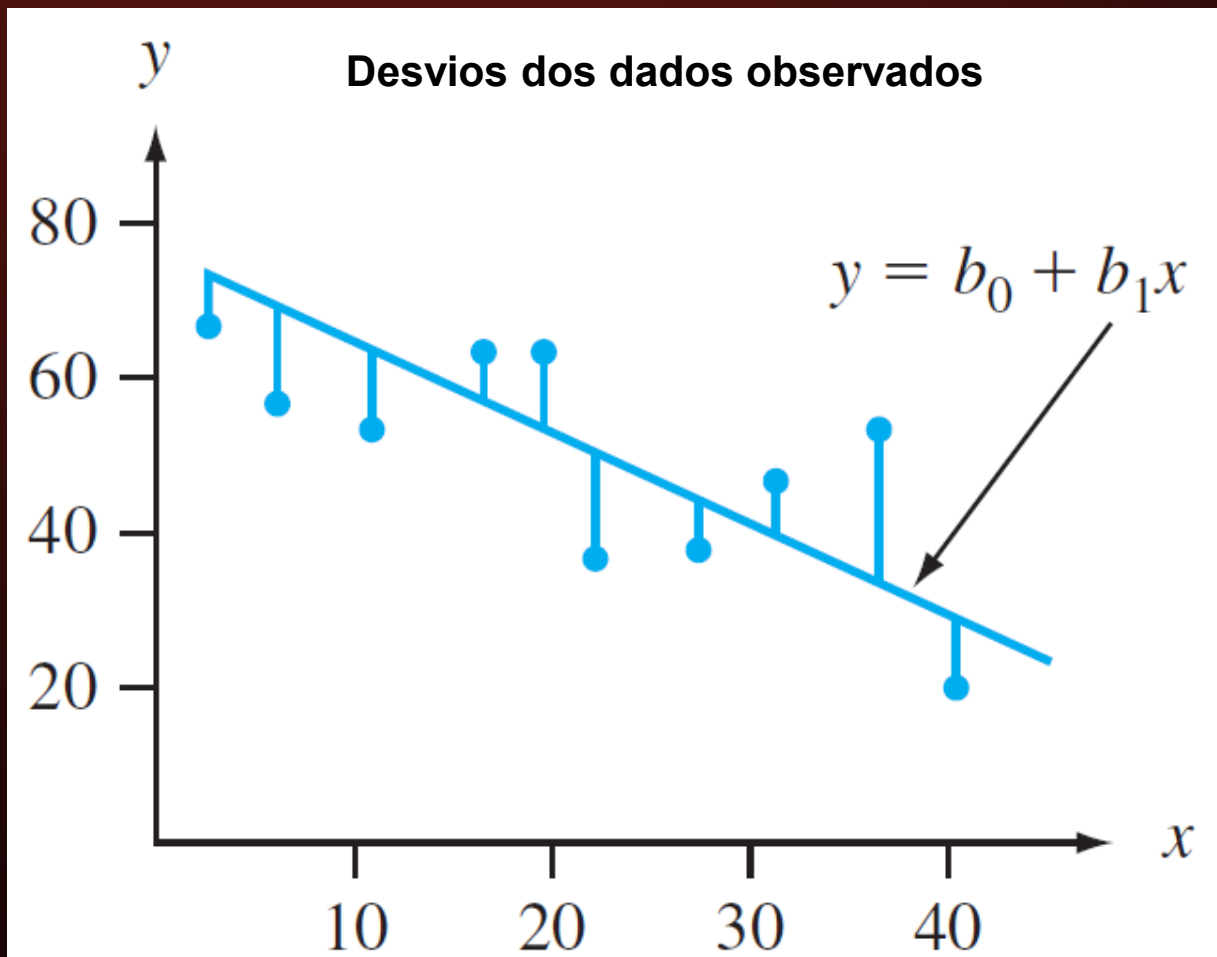
Dados amostrais

n pares $\rightarrow (x_1, y_1), (x_2, y_2), (x_3, y_3), \dots (x_n, y_n)$.
 y_i é o valor observado de Y_i

$$Y_i = \beta_0 + \beta_1 x + \varepsilon_i$$



ESTIMAR OS PARÂMETROS



Fonte: (DEVORE, 2018, p. 464)

O desvio vertical do ponto (x_i, y_i) da reta $y = b_0 + b_1x$, é:
altura do ponto – altura da reta

SIMULAÇÃO DO MÉTODO DOS MÍNIMOS QUADRADOS

<https://phet.colorado.edu/en/simulations/least-squares-regression>



MÉTODO DOS MÍNIMOS QUADRADOS

Resolver o sistema

$$\begin{aligned}nb_0 + (\sum x_i)b_1 &= \sum y_i \\ (\sum x_i)b_0 + (\sum x_i^2)b_1 &= \sum x_i y_i\end{aligned}$$

A estimativa dos mínimos quadrados do coeficiente de inclinação β_1 da reta de regressão é

$$b_1 = \hat{\beta}_1 = \frac{\sum (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sum (x_i - \bar{x})^2} = \frac{S_{xy}}{S_{xx}}$$

As fórmulas de cálculo do numerador e denominador de β_1 são

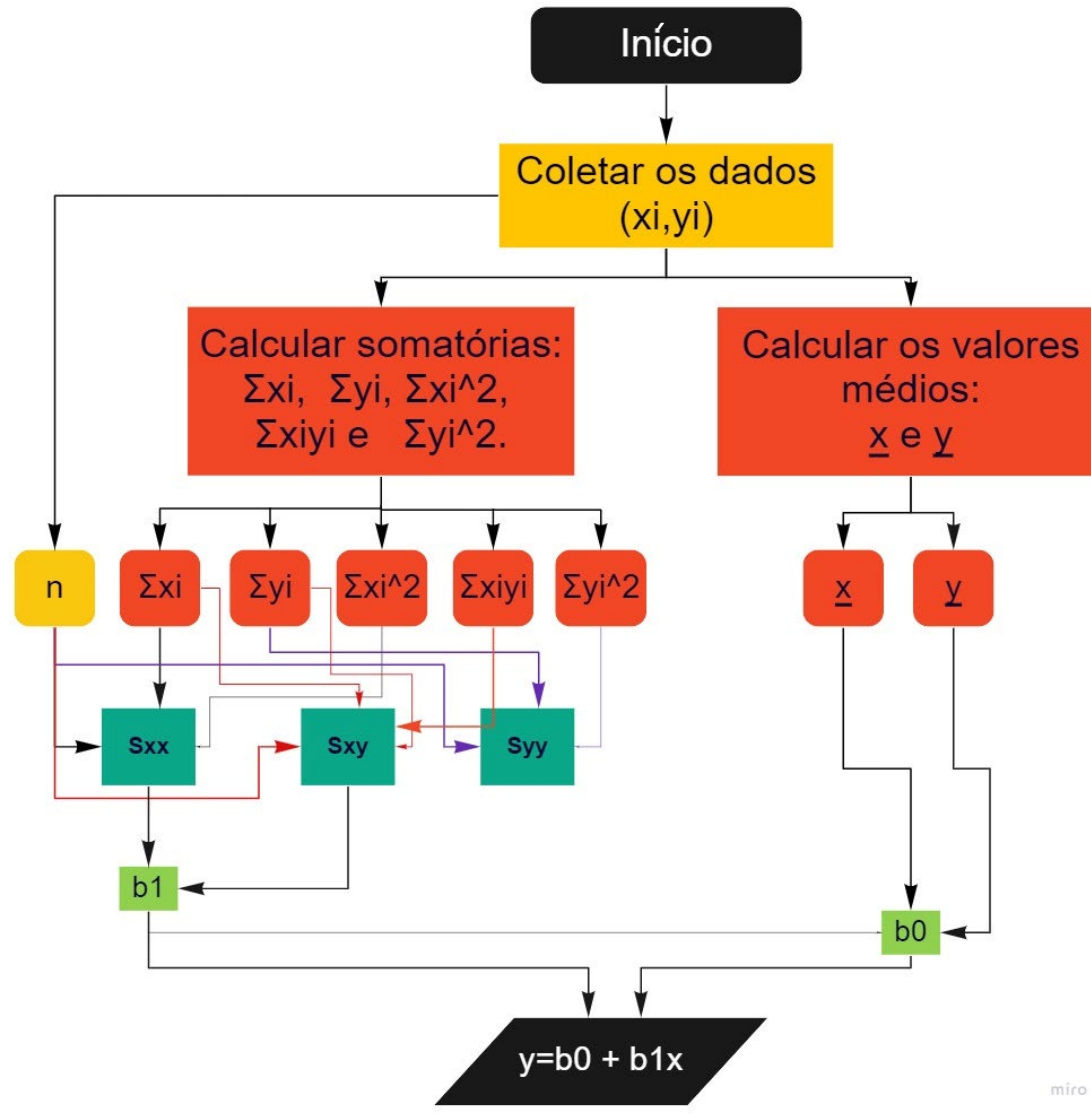
$$S_{xy} = \sum x_i y_i - (\sum x_i)(\sum y_i)/n \quad S_{xx} = \sum x_i^2 - (\sum x_i)^2/n$$

A estimativa dos mínimos quadrados do β_0 da reta de regressão verdadeira é

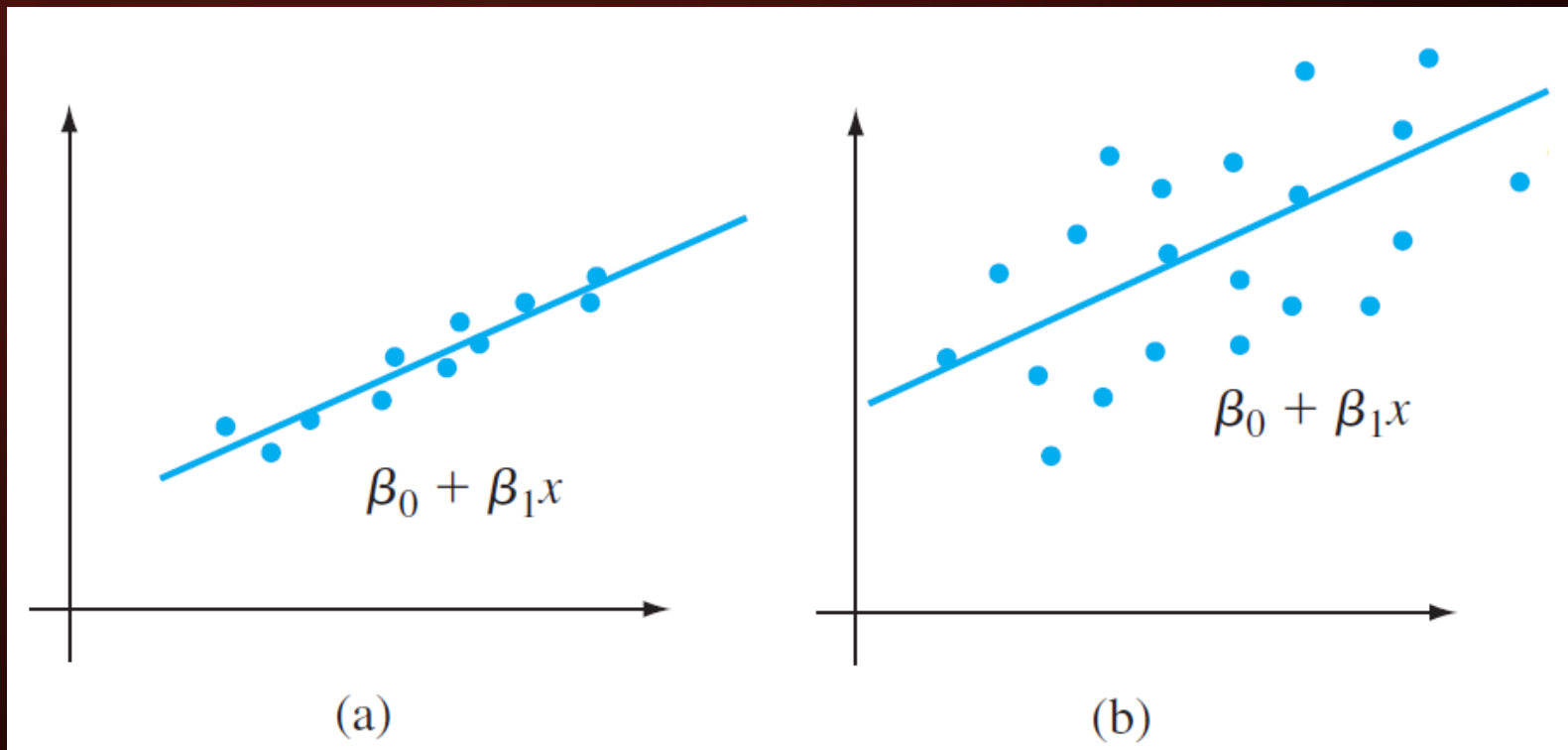
$$b_0 = \hat{\beta}_0 = \frac{\sum y_i - \hat{\beta}_1 \sum x_i}{n} = \bar{y} - \hat{\beta}_1 \bar{x}$$

ESTIMAR OS PARÂMETROS

Resumo do processo



ESTIMAR σ^2 e σ



Amostra típica para σ^2 : (a) pequeno; (b) grande.

Fonte: (DEVORE, 2018, p. 467)

Resíduos:
Diferenças +/-
 $y_i - \hat{y}_i$
Estimativa de σ^2

ESTIMAR σ^2 e σ

A variância é definida pela seguinte equação

$$\sum (y_i - \bar{y})^2$$

A soma de quadrados dos erros (que equivale à soma de quadrados dos resíduos), representada por SQE, é

$$\text{SQE} = \sum (y_i - \hat{y}_i)^2 = \sum [y_i - (\hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 x_i)]^2$$

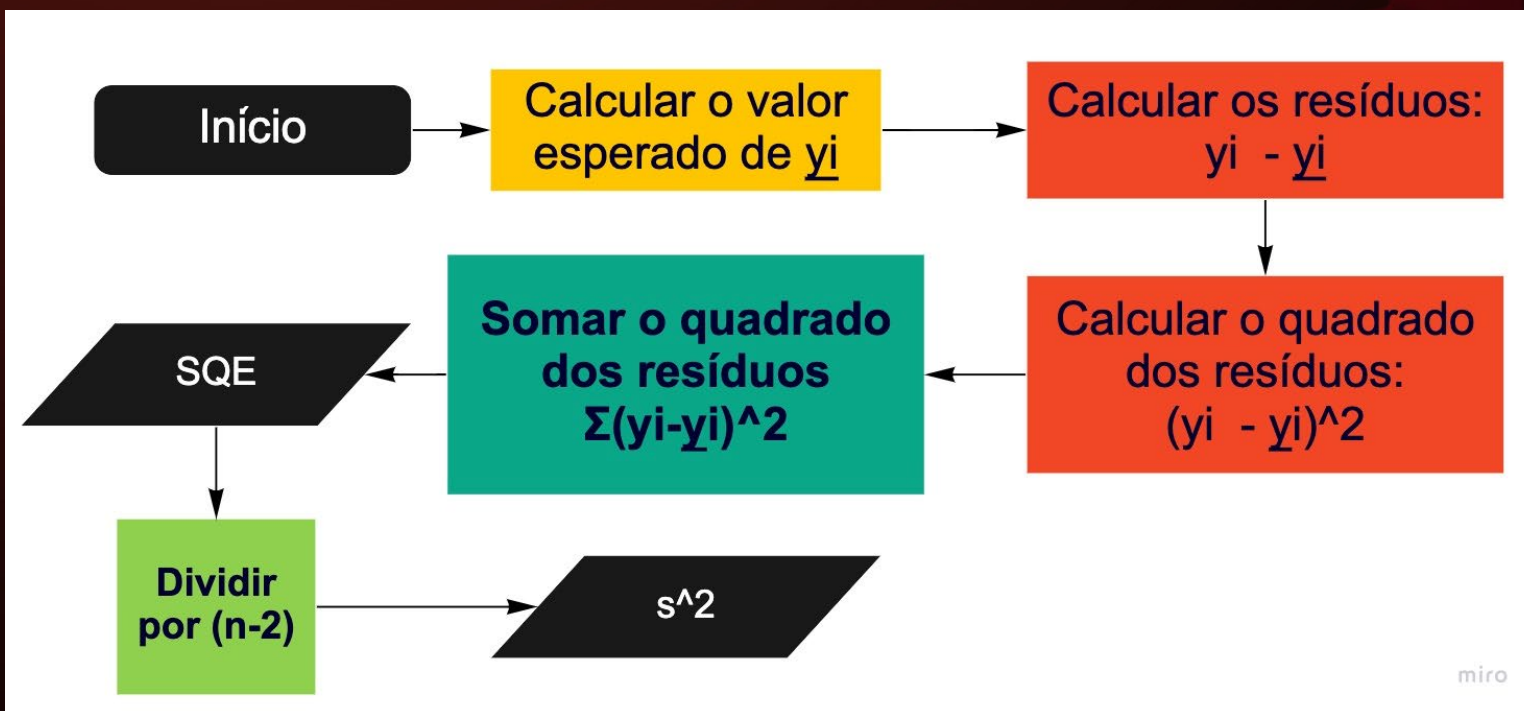
e a estimativa de σ^2 é

$$\hat{\sigma}^2 = s^2 = \frac{\text{SQE}}{n - 2} = \frac{\sum (y_i - \hat{y}_i)^2}{n - 2}$$

$$\text{SQE} = \sum y_i^2 - \hat{\beta}_0 \sum y_i - \hat{\beta}_1 \sum x_i y_i = S_{yy} - \hat{\beta}_1 S_{xy}$$

ESTIMAR σ^2 e σ

Procedimento



COEFICIENTE DE DETERMINAÇÃO r^2

SQE (Soma de Quadrados dos Erros) → medida da quantidade de variação em y não explicada.

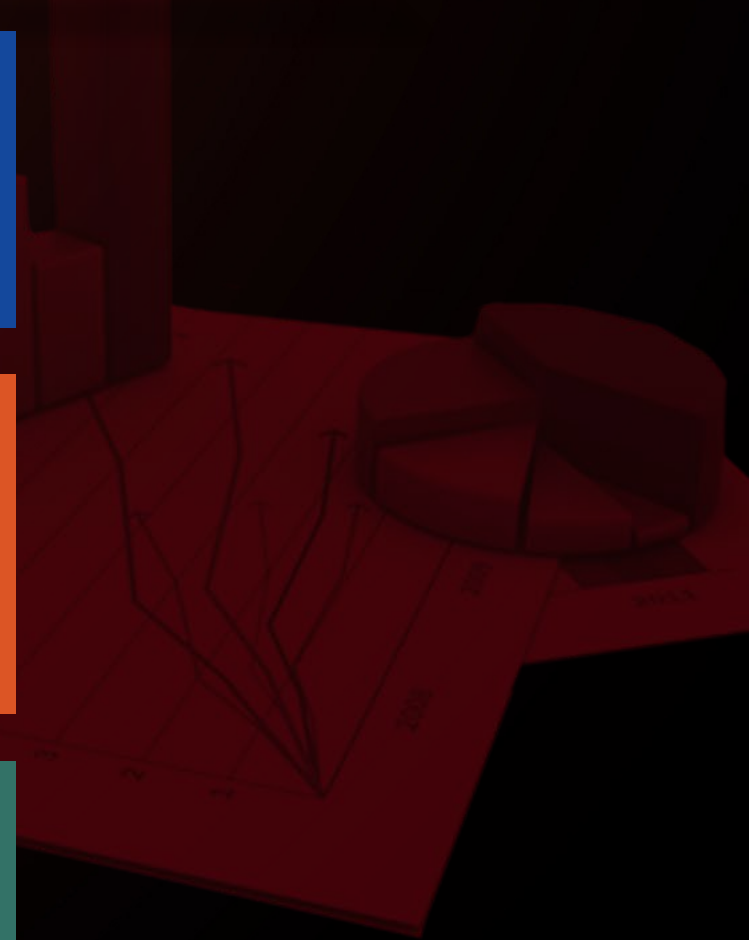
$$SQE = S_{yy} - \hat{\beta}_1 S_{xy}$$

SQT (Soma de Quadrados Total)

$$SQT = S_{yy} = \sum y_i^2 - \frac{(\sum y_i)^2}{n}$$

SQR (Soma de Quadrados da Regressão)

$$SQR = SQT - SQE$$



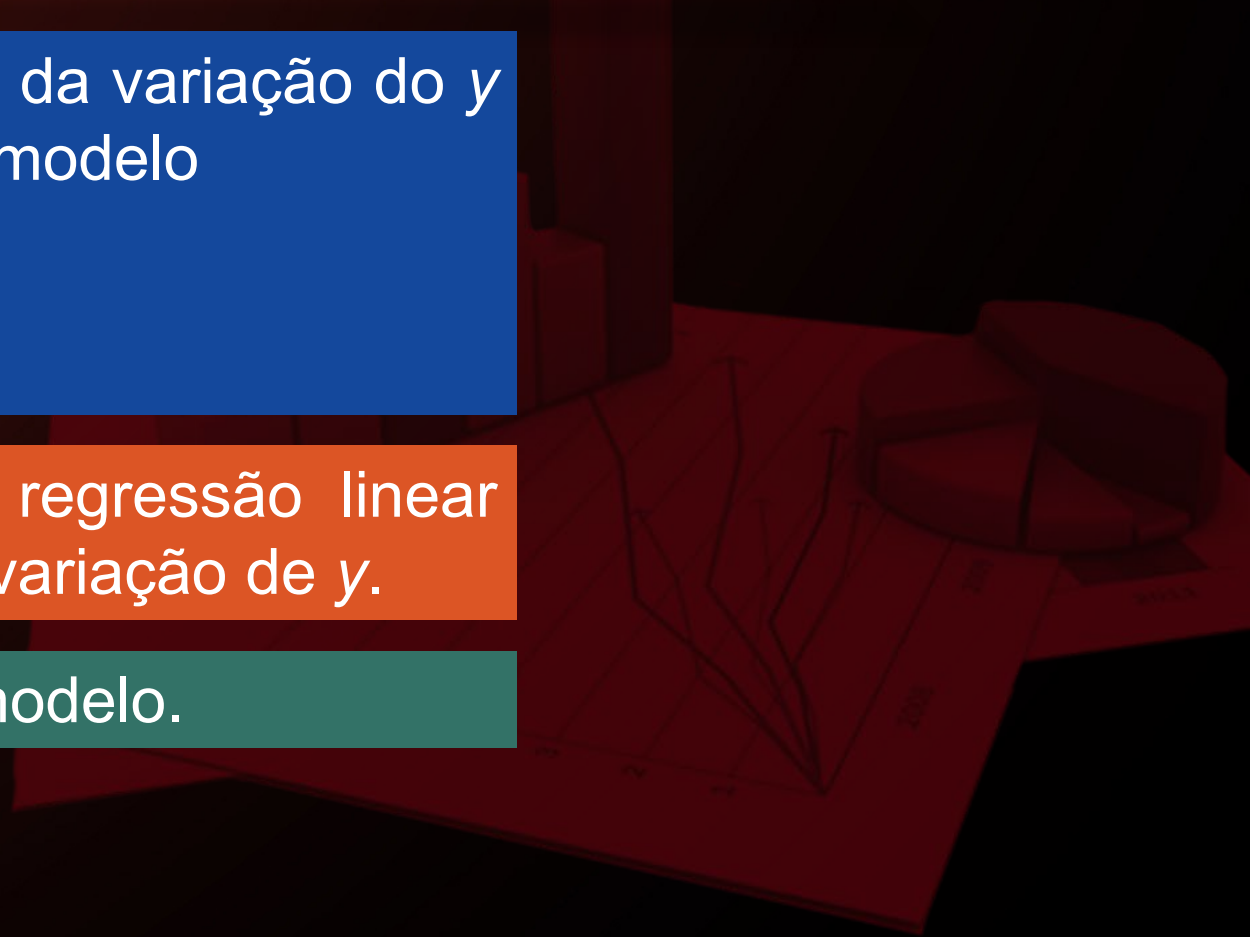
COEFICIENTE DE DETERMINAÇÃO r^2

Coeficiente de determinação, proporção da variação do y observado que pode ser explicada pelo modelo de regressão linear simples.

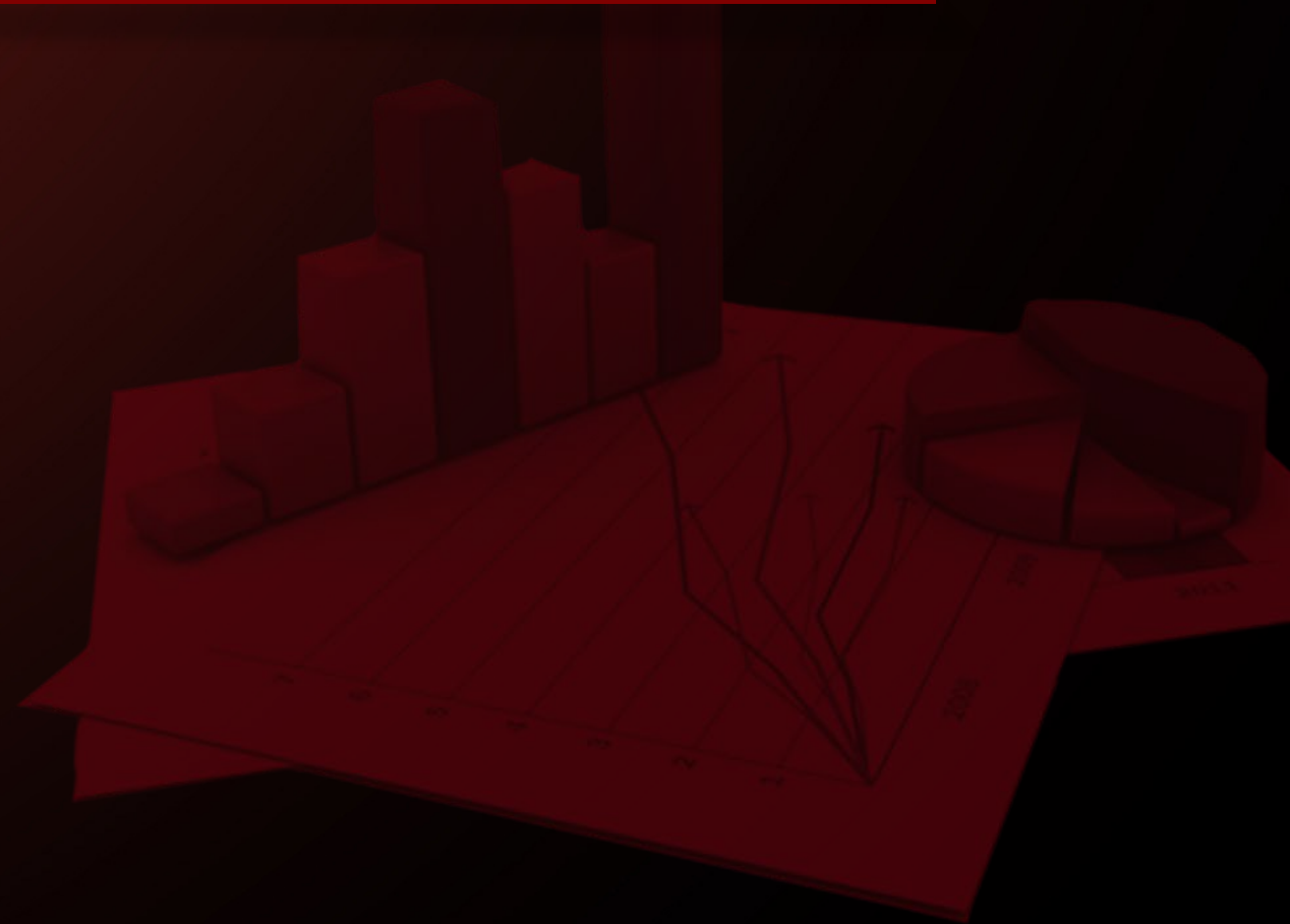
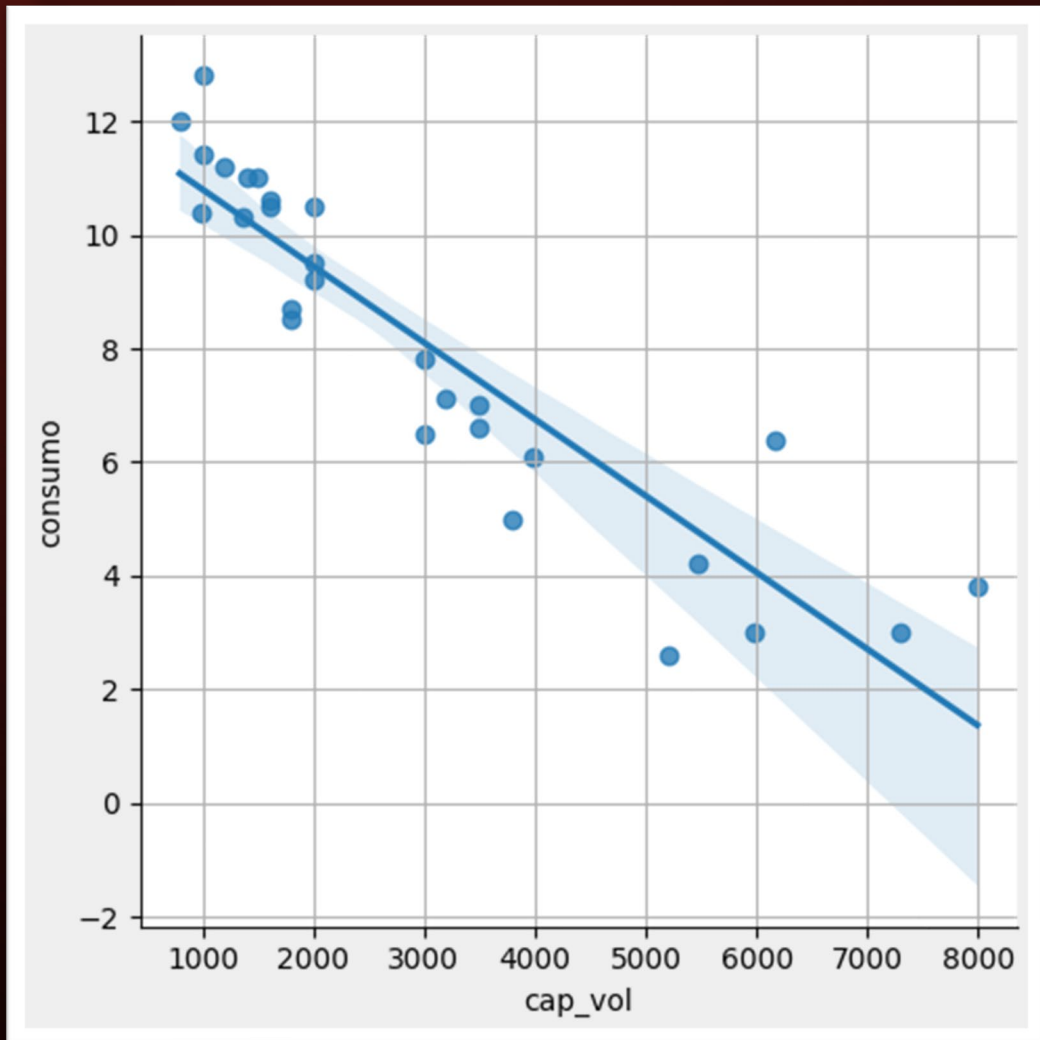
$$r^2 = 1 - \frac{SQE}{SQT}$$

Valores altos de $r^2 \rightarrow$ o modelo de regressão linear simples pode ser usado para explicar a variação de y .

Valores baixos de $r^2 \rightarrow$ procurar outro modelo.



INFERÊNCIAS SOBRE β_1



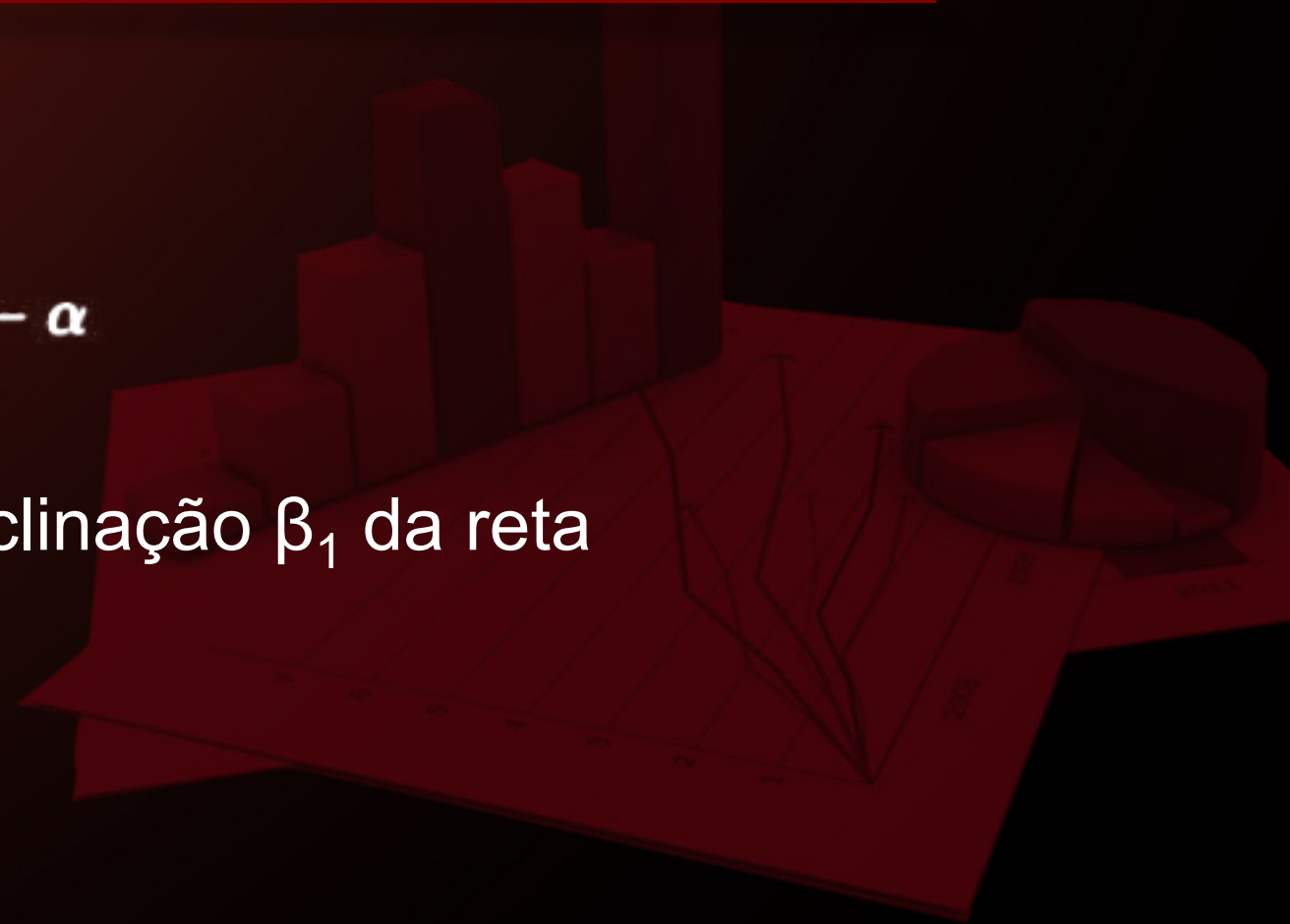
INFERÊNCIAS SOBRE β_1

Intervalo de confiança para β_1

$$P\left(-t_{\alpha/2, n-2} < \frac{\hat{\beta}_1 - \beta_1}{S_{\hat{\beta}_1}} < t_{\alpha/2, n-2}\right) = 1 - \alpha$$

Um IC de $100(1 - \alpha)\%$ para a inclinação β_1 da reta de regressão verdadeira é

$$\hat{\beta}_1 = \beta_1 \pm t_{\alpha/2, n-2} S_{\hat{\beta}_1}$$



MODELAGEM E INFERÊNCIA ESTATÍSTICA

Análise de ajustes

