MODELOS REGRESSIVOS & ANÁLISES MULTIVARIADAS

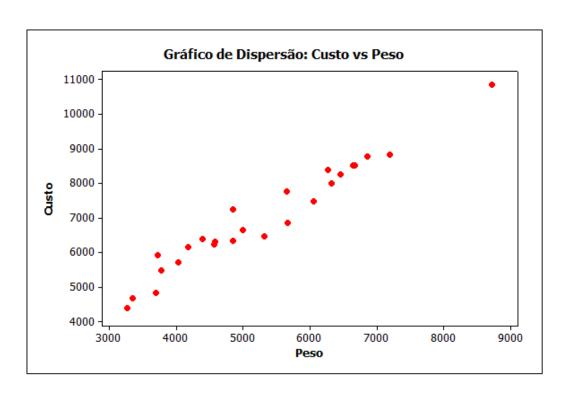
Correlação e Regressão linear simples

Profs. Atsler Luana Lehun e Lidiany Doreto Cavalcanti

Marin 2025

ANÁLISE DE CORRELAÇÃO

A correlação é usada para explorar a relação entre duas variáveis, ou seja ela mede a força de associação entre duas variáveis e a direção da relação.



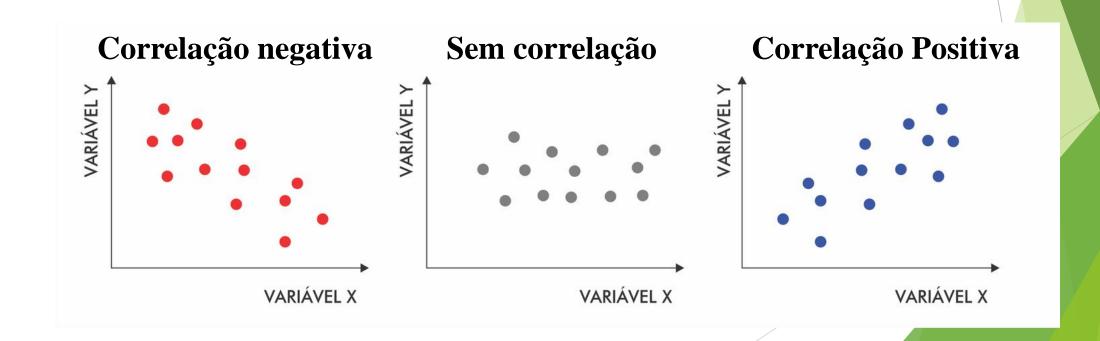


O que observar?

VALORES DA CORRELAÇÃO -1 ⇔ 1

VALOR DE P

INSPEÇÃO VISUAL DO GRÁFICO



ANÁLISE DE CORRELAÇÃO

Pressupostos

O número de observações devem ser igual entre o eixo X e eixo Y

Correlação de Pearson

Distribuição Normal

Correlação de Spearman



Distribuição Não-normal

Interpretação

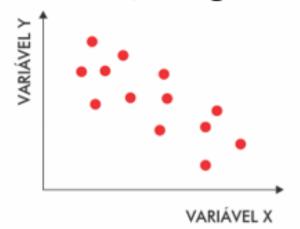
Shapiro-Wilk normality test

```
data: dados$mpq
W = 0.94756, p-value = 0.1229
```

Normalidade

Pearson's product-moment correlation

Correlação negativa



Exemplo de Correlação



Pacote mtcars

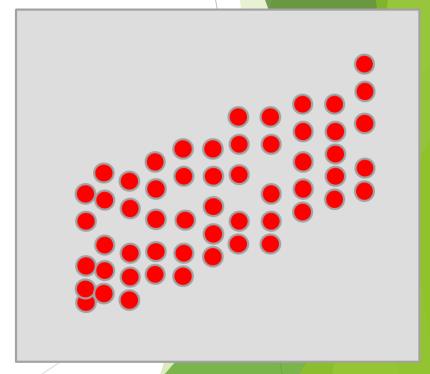
mpg: Milhas por galão (eficiência de combustível)

wt: Peso do carro (em milhares de libras)

Fornece uma equação que descreve o comportamento linear de uma das variáveis em função do comportamento da outra variável.

Através da formula, nós conseguimos prever o comportamento de y em função da alteração no x para variáveis continuas.

Altura dos filhos



Altura dos pais

Será que o X explica a variação em Y? Toda a regressão tem a seguinte equação:

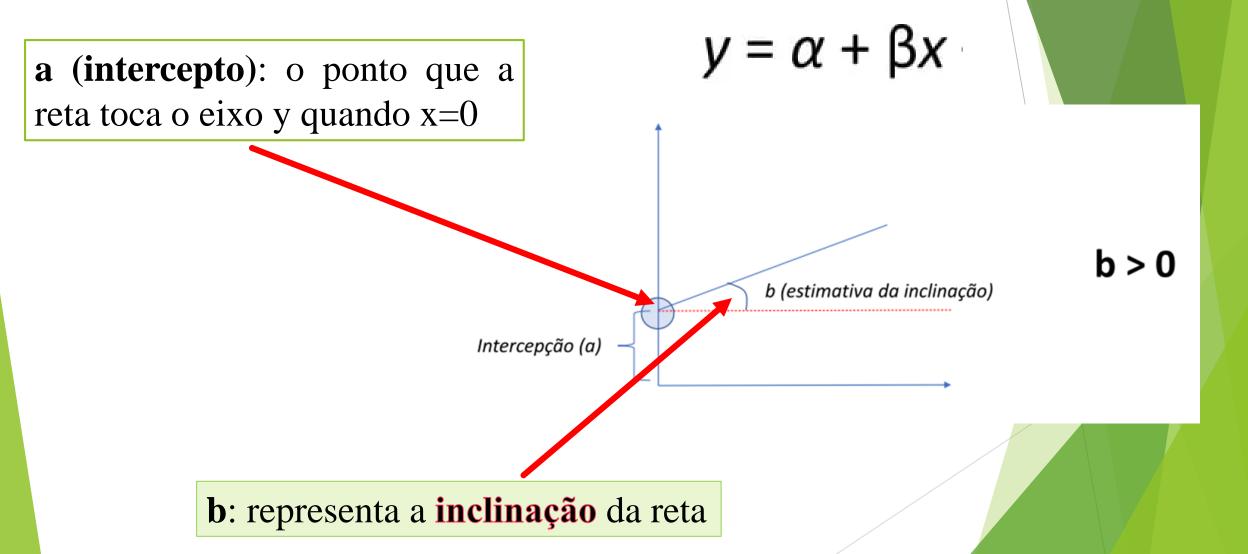
$$Y = a + bX$$



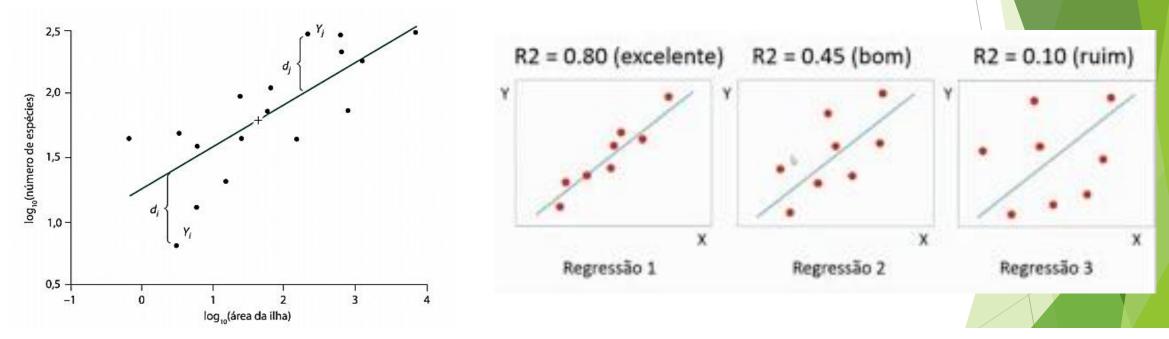
a \rightarrow intercepto (o ponto que a reta toca o eixo y quando x=0) \rightarrow onde a reta ajustada dos mínimos quadrados cruza



b → representa a **inclinação** da reta. Caso b é positivo a reta é ascendente, caso negativo a reta é descendente



Método dos mínimos quadrados



A melhor reta é aquela que minimiza o desvio padrão médio (ou seja, a que minimiza os resíduos)

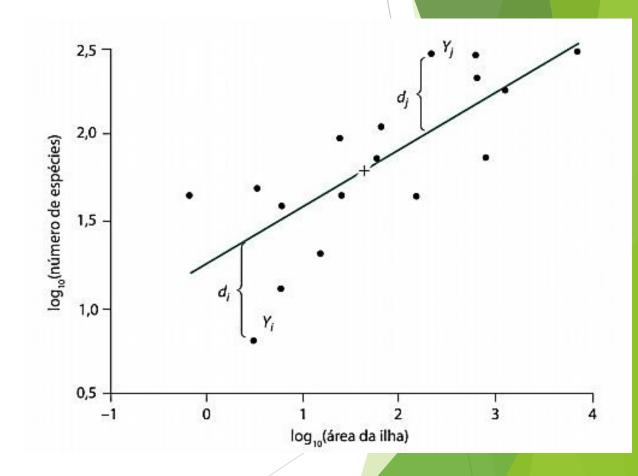
Quanto maior o valor do erro → pior o x prediz o y

▶ Resumindo: a linha da regressão de "melhor ajuste" → minimiza a soma dos quadrados dos resíduos



Assim, garantimos que a linha da regressão resulte na menor diferença média entre cada valor de:

y observado do valor de y predito pelo modelo da regressão.



O "famoso" R2

 R² → coeficiente de determinação: informa qual a proporção da variação de y pode ser atribuída a x

▶ O R² varia de 0 até 1 (quanto maior valor, menor é o erro e mais os dados sobrepõem a reta ajustada)

Estatística F: F = efeito erro

Quanto maior o valor de F, maior vai ser o valor do R²

Interpretação

```
call:
lm(formula = altura ~ idade)
Residuals:
   Min
       10 Median
                       3Q
                                 Max
-26.884 -11.907 -1.964 9.816 26.540
Coefficients:
           Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
(Intercept) 105.8698
                       6.3568 16.655 5.88e-14
idade
            1.7153
                       0.2443
                              7.021 4.80e-07 ***
Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' '1
```

Residual standard error: 14.66 on 22 degrees of freedom

F-statistic: 49.3 on 1 and 22 DF, p-value: 4.798e-07

Multiple R-squared: 0.6914, Adjusted R-squared: 0.6774

Usar esses valores para montar a equação

Intercepto (a = 105,86) Inclinação da reta (b = 1,71)

$$Y = 105,870 + 1,71*x$$

$$R^{2}adj = 0,67$$

 $F = 49,3$
 $Gl = 22$
 $p = < 0,05$

PRESSUPOSTOS:

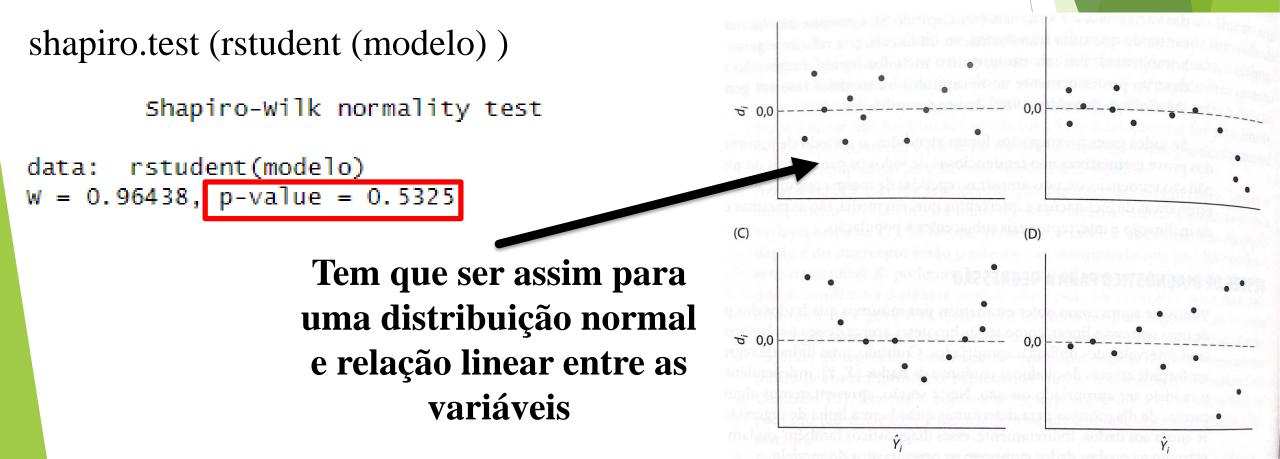
Os resíduos representam os erros da previsão do modelo: a diferença entre os valores observados e os valores ajustados.

Independência: As observações em cada amostra devem ser independentes.

Linearidade: entre a variável dependente e a variável independente.

PRESSUPOSTOS:

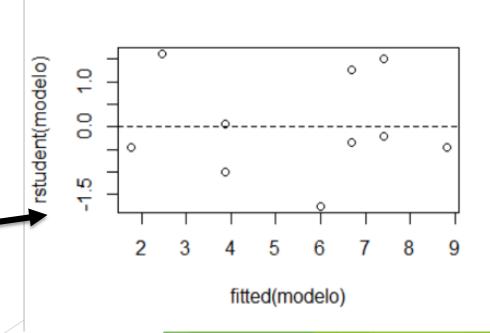
Normalidade: Os dados devem seguir uma distribuição normal.



PRESSUPOSTOS:

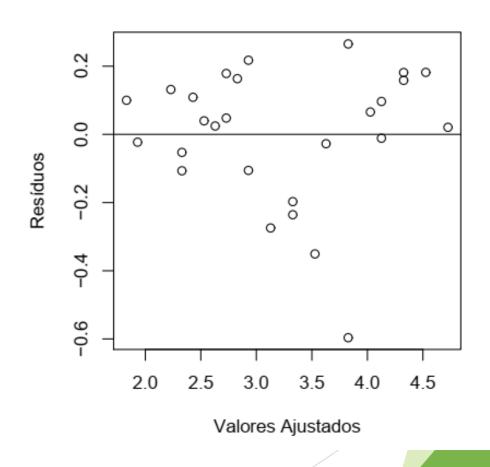
Homocedasticidade: A variância dos erros e, condicionada aos valores das variáveis explanatórias, será constante.

Os pontos devem ser distribuídos igualmente em torno do 0



PRESSUPOSTOS:

Homocedasticidade



Variância heterogênea

Exemplo de regressão linear simples



Referências

