

Regressão Linear Simples

Felipe Figueiredo

Regressão Linear Simples

Modelos Estatísticos Aplicados

Felipe Figueiredo

Instituto Nacional de Traumatologia e Ortopedia

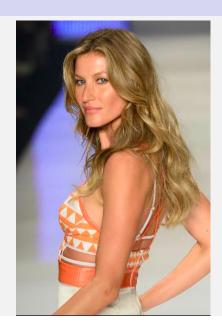
Sumário



Regressão Linear Simples

Felipe Figueiredo

Modelos





Regressão Linear Simples Felipe Figueiredo

Modelos animais





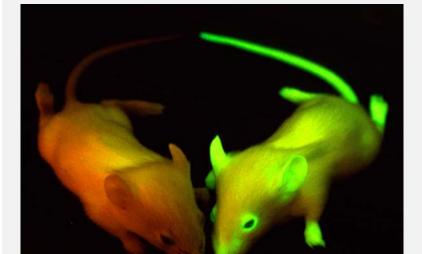


Modelos animais



Regressão Linear Simples

Felipe Figueiredo



Modelos estatísticos



Regressão Linear Simples

Felipe Figueiredo

Modelos servem para:

- representar de forma simplificada fenômenos, experimentos, dados, etc;
- possibilitar análise em cenários controlados, menos complexos que a realidade;
- extrapolar resultados e conclusões.

Modelos estatísticos



Regressão Linear Simples

Felipe Figueiredo

Ao ajustar um modelo aos dados, podemos:

- fazer predições dentro do intervalo observado para dados que não foram obtidos (interpolação)
- fazer predições fora do intervalo observado (extrapolação)

Para todos os gostos...



Regressão Linear Simples

Felipe Figueiredo

Regression models				
	Application	Dependent variables	Independent variables	
Linear regression	Description of a linear relationship	Continuous (weight, blood pressure)		
Logistic regression	Prediction of the probability of belonging to groups (outcome: yes/no)	Dichotomous (success of treat- ment: yes/no)		
Proportional hazard regression (Cox regression)	Modeling of survival data	Survival time (time from diagnosis to event)	Continuous and/o categorical	
Poisson regression	Modeling of counting processes	Counting data: whole numbers re- presenting events in temporal se- quence (e.g., the number of times a woman gave birth over a certain period of time)		

Deutsches Ärzteblatt International | Dtsch Arztebl Int 2010; 107(44): 776-82

Modelo de regressão linear simples



Regressão Linear Simples

Felipe Figueiredo

Quando os dados indicam uma relação linear, um modelo de regressão pode ser utilizado para quantificar esta relação com uma **reta de regressão**.

Exemplo: Algumas aplicações

- Tendência ("Níveis de insulina em jejum tendem a aumentar com a idade?")
- Ajuste de curva ("Qual é o EC₅₀ de uma nova droga?")
- Predição ("Como predizer o risco de infarto do miocárdio, sabendo-se a idade, pressão e nível de colesterol?")

Depois dos comerciais...



Regressão Linear

ABSTRACT

Purpose: Osteoporosis affects 4–6 million (13%–18%) postmenopausal white women in the United States. Most studies to date on risk factors for osteoporosis have considered body mass index (BMI) only as a possible confounder. In this study, we assess the direct relationship between BMI and osteoporosis.

Methods: We conducted a cross-sectional study among women aged 50–84 years referred by their physicians for a bone mineral density (BMD) examination at Baystate Medical Center between October 1998 and September 2000. BMI was determined prior to the BMD examination in the clinic. Information on other risk factors was obtained through a mailed questionnaire. Ordinal logistic regression was used to model the association between BMI and osteoporosis, controlling for confounding factors.

Results: BMI was inversely associated with BMD status. After adjustment for age, prior hormone replacement therapy (HRT) use, and other factors, odds ratios (OR) for low, high, and obese compared with moderate BMI women were 1.8 (95% CI 1.2-2.7), 0.46 (95% CI 0.29-0.71), and 0.22 (95% CI 0.14-0.36), respectively, with a significant linear trend (p < 0.0001) across BMI categories. Evaluating BMI as a continuous variable, the odds of bone loss decreased 12% for each unit increase in BMI (OR = 0.88, 95% CI 0.85-0.91).

Conclusions: Women with low BMI are at increased risk of osteoporosis. The change in risk associated with a 1 unit change in BMI (~5–8 lb) is of greater magnitude than most other modifiable risk factors. To help reduce the risk of osteoporosis, patients should be advised to maintain a normal weight.

Depois dos comerciais...



Regressão Linear Simples

Felipe Figueiredo

JOURNAL OF WOMEN'S HEALTH Volume 15, Number 9, 2006 © Mary Ann Liebert, Inc.

> The Association between Body Mass Index and Osteoporosis in Patients Referred for a Bone Mineral Density Examination

KOFI ASOMANING, M.B.Ch.B., M.S., ELIZABETH R. BERTONE-JOHNSON, Sc.D., PHILIP C. NASCA, Ph.D., FREDERICK HOOVEN, Ph.D., and PENELOPE S. PEKOW, Ph.D.

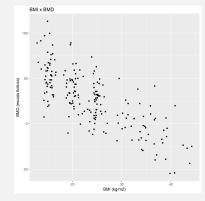
Na prática...



Regressão

 Dados simulados, inspirados no paper.

- Existe uma tendência?Ela é linear?
- Podemos predizer a osteoporose a partir do IMC?



Regressão Linear Simples Felipe

Figueiredo

Reta de regressão



Regressão Linear Simples

> Felipe Figueiredo

Definition

Uma reta de regressão (também chamada de reta de melhor ajuste) é a reta para a qual a soma dos erros quadráticos dos resíduos é o mínimo.

- É a reta que melhor se ajusta aos dados
- Minimiza os resíduos

Atenção



Regressão Linear Simples

Felipe Figueiredo

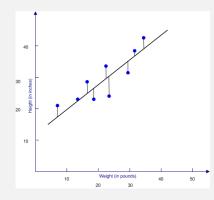
- Para muitos testes presume-se que os dados vem de uma distribuição normal
- Neste caso, não é necessário que os dados sejam normais
- É necessário que os resíduos sejam normais

Resíduos



Regressão Linear Simples

Felipe Figueiredo



Definition

Resíduos são a distância entre o dado observado e a reta estimada (modelo).

Elementos da reta de regressão



Regressão
Linear
Simples
Felipe
Figueiredo

 Relembrando: a equação de uma reta é definida pela fórmula

$$\hat{y} = ax + b$$

- No caso da reta regressora:
 - y é a variável dependente
 - x é a variável independente
 - a é a inclinação
 - b é o intercepto
- Assim, o objetivo da análise de regressão é encontrar os valores a e b

Análise de Regressão



Regressão Linear Simples

Felipe Figueiredo

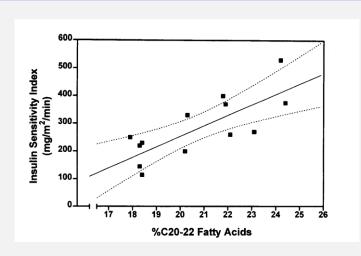
Para determinar a inclinação e o intercepto, usamos:

- as médias de X e Y
- as variâncias de X e Y
- o coeficiente de correlação r entre X e Y
- o tamanho da amostra n
- ... e algumas operações entre estes termos

Regressão Linear Simples

Felipe Figueiredo

Exemplo



Fonte: Motulsky, 1995

Exemplo



Regressão Linear Simples

Felipe Figueiredo

Example

Voltemos ao exemplo de associar a composição lipídica com a sensibilidade a insulina.

Pergunta

Qual é o acréscimo na sensibilidade à insulina, para cada unidade aumentada na composição lipídica?

Exemplo



Regressão Linear

		Linear Regression				
Number of points $= 13$						
Parameter	Expected Value	Standard Error	Lower 95% CI	Upper 95% CI		
Slope Y intercept	37.208 -486.54	9.296 193.72	16.747 -912.91	57.668 -60.173		
X intercept	13.076	*****				

r squared = 0.5929

Standard devaition of residuals from line (Sy.x) = 75.895

Test: Is the slope significantly different from zero?

F = 16.021

The P value is 0.0021, considered very significant.

Interpretação



Regressão Linear Simples

Felipe Figueiredo

- O p-valor é significativo.
- A inclinação é \approx 37.2
- Isto significa que:

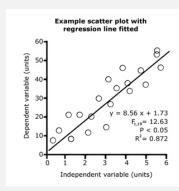
para cada unidade aumentada no %C20–22, teremos um aumento proporcional de aproximadamente 37.2 $\,$ mg/m²/min na sensibilidade à insulina

Análise de Regressão



Regressão Linear Simples

Felipe Figueiredo



 A qualidade do ajuste do modelo de regressão é determinado pelo coeficiente de determinação r²

Coeficiente de Determinação r^2



Regressão Linear Simples

Felipe Figueiredo

Definition

O coeficiente de determinação r^2 é a relação da variação explicada com a variação total.

$$r^2 = rac{ ext{variação explicada}}{ ext{variação total}}$$

• Lembrando: r^2 é o quadrado de r!

Coeficiente de Determinação r^2



Regressão Linear Simples Felipe

Figueiredo

- Qual é a porcentagem da variação dos dados pode ser explicada pela reta regressora?
- O coeficiente r² é a fração da variância que é compartilhada entre X e Y.
- Como r está sempre entre -1 e 1, r² está sempre entre 0 e 1.

Coeficiente de Determinação r^2



Regressão Linear Simples

Felipe Figueiredo

- Além disso, $r^2 \le |r|$
- Por que?

Compare os seguintes números entre 0 e 1:

$$\frac{1}{2} e \left(\frac{1}{2}\right)^2 = \frac{1}{4} \Rightarrow \frac{1}{4} \leq \frac{1}{2}$$

$$\frac{1}{3} e \left(\frac{1}{3}\right)^2 = \frac{1}{9} \Rightarrow \frac{1}{9} \leq \frac{1}{3}$$

Na prática...



Regressão Linear

ABSTRACT

Purpose: Osteoporosis affects 4–6 million (13%–18%) postmenopausal white women in the United States. Most studies to date on risk factors for osteoporosis have considered body mass index (BMI) only as a possible confounder. In this study, we assess the direct relationship between BMI and osteoporosis.

Methods: We conducted a cross-sectional study among women aged 50–84 years referred by their physicians for a bone mineral density (BMD) examination at Baystate Medical Center between October 1998 and September 2000. BMI was determined prior to the BMD examination in the clinic. Information on other risk factors was obtained through a mailed questionnaire. Ordinal logistic regression was used to model the association between BMI and osteoporosis, controlling for confounding factors.

Results: BMI was inversely associated with BMD status. After adjustment for age, prior hormone replacement therapy (HRT) use, and other factors, odds ratios (OR) for low, high, and obese compared with moderate BMI women were 1.8 (95% CI 1.2-2.7), 0.46 (95% CI 0.29-0.71), and 0.22 (95% CI 0.14-0.36), respectively, with a significant linear trend (p < 0.0001) across BMI categories. Evaluating BMI as a continuous variable, the odds of bone loss decreased 12% for each unit increase in BMI (OR = 0.88, 95% CI 0.85-0.91).

Conclusions: Women with low BMI are at increased risk of osteoporosis. The change in risk associated with a 1 unit change in BMI (\sim 5–8 lb) is of greater magnitude than most other modifiable risk factors. To help reduce the risk of osteoporosis, patients should be advised to maintain a normal weight.

Na prática...



Regressão Linear Simples

Felipe Figueiredo

JOURNAL OF WOMEN'S HEALTH Volume 15, Number 9, 2006 © Mary Ann Liebert, Inc.

> The Association between Body Mass Index and Osteoporosis in Patients Referred for a Bone Mineral Density Examination

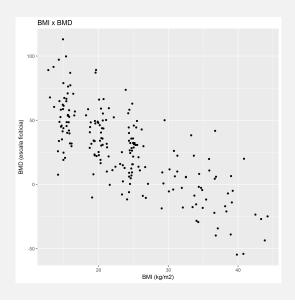
KOFI ASOMANING, M.B.Ch.B., M.S., ELIZABETH R. BERTONE-JOHNSON, Sc.D., PHILIP C. NASCA, Ph.D., FREDERICK HOOVEN, Ph.D., and PENELOPE S. PEKOW, Ph.D.

Na prática...



Regressão Linear Simples

Felipe Figueiredo



Na prática...



Regressão Linear Simples

> Felipe Figueiredo



Regressão

Linear

Simples

Felipe

Figueiredo

- Os resíduos são aprox. normais?
- Quantos % de variabilidade podem ser explicados pelo modelo?
- Quanto o BMD muda, para cada unidade de BMI?

Saída títpica de um programa de análise

Residuals:

Min 1Q Median 3Q Max
-52.097 -13.864 0.762 10.707 58.730

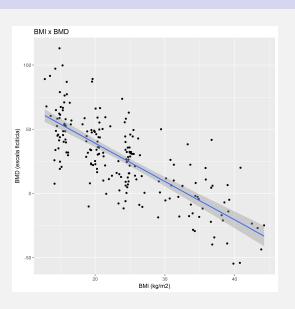
Coefficients:

Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
(Intercept) 98.8176 4.6281 21.35 <2e-16 ***

BMI -2.9845 0.1846 -16.17 <2e-16 ***

--Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 '' 1

Residual standard error: 20.26 on 198 degrees of freedom
Multiple R-squared: 0.5691,Adjusted R-squared: 0.5669
F-statistic: 261.5 on 1 and 198 DF, p-value: < 2.2e-16



E o BMI = 28?



Regressão Linear Simples

Felipe Figueiredo

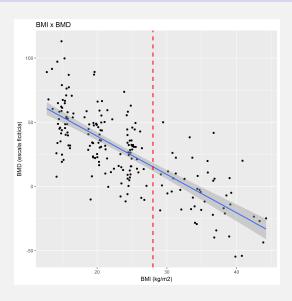
$E \circ BMI = 28?$



Regressão Linear Simples

Felipe Figueiredo

- o valor predito pelo modelo é 15.25169
- P: O que isto significa?



Resumo



Regressão Linear Simples

Felipe Figueiredo

- É necessário investigar a relação entre as variáveis!
- O que pode explicar a relação observada?
- Qual proporção (porcentagem) da variabilidade pode ser explicada pelas variáveis analisadas?
- Quão bem a reta regressora se ajusta aos dados?

Leitura pós-aula e exercícios selecionados



Leitura obrigatória

- Capítulo 18
- Capítulo 19, pular as seções:
 - regressão linear como método de mínimos quadrados
 - calculando a regressão linear

Exercícios

Capítulo 19, problemas: todos menos o problema 5.

Leitura recomendada

- Schneider A, Hommel G, Blettner M, 2010. https://www.ncbi.nlm.nih.gov/pmc/articles/PMC2992018/
- (paper do exercício) Asomaning, et al., 2006. https://www.ncbi.nlm.nih.gov/pubmed/17125421

Regressão Linear Simples

Felipe Figueiredo