

Laboratório de Fonologia



Estatística para Linguística

Prof. Dr. Adelino Pinheiro Silva

Sumário

Introdução

Introdução

Estatística Descritiva

Probabilidades

Estimação de Parâmetros

Teste de Significância

Comparação de dois grupos

Associação de Variáveis Categóricas

Regressão Linear e Correlação

Relação Multivariável

Regressão Múltipla e Correlação

Análise de Variância - ANOVA

Preditores Quantitativos e Categóricos

Modelos com Regressão Múltipla

Regressão Logística

Encerramento

Referências

Introdução

Introdução

Estatística Descritiva

Probabilidades

Estimação de Parâmetros

Teste de Significância

Comparação de dois grupos

Associação de Variáveis Categóricas

Regressão Linear e Correlação

Relação Multivariável

Regressão Múltipla e Correlação

Análise de Variância - ANOVA

Preditores Quantitativos e Categóricos

Modelos com Regressão Múltipla

Regressão Logística

Encerramento

Referências



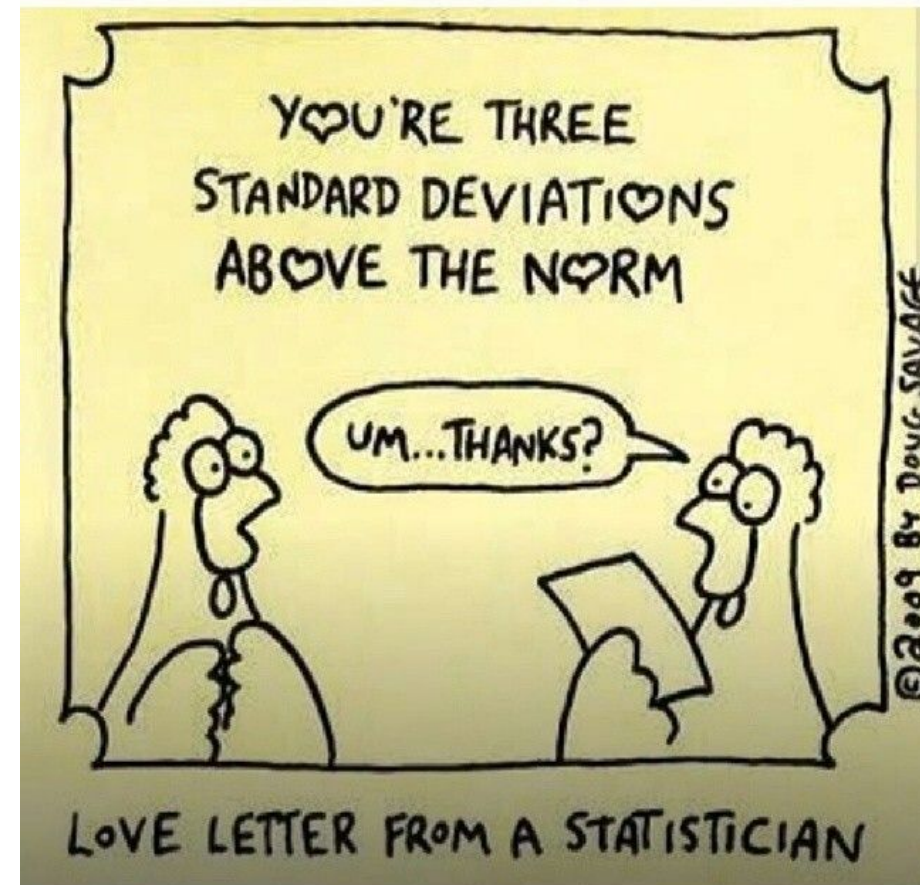
In a hole in the ground there lived a...

Por que estudar estatística?

- Compreender **fatores** que afetam um resultado.
- Julgar de forma crítica as informações recebidas.
- Argumentar estatisticamente.

O que é estatística (Agresti, 2018)?

- Conjunto de métodos para se **obter** e **analisar** dados.
- Metodologia baseada na **ocorrência** para realizar **previsão**.



► In a hole in the ground there lived a...

“Acho que somos forçados a concluir que a gramática é autônoma e independente do significado, e que os modelos probabilísticos não fornecem nenhum entendimento particular dentro de alguns problemas básicos da estrutura sintática. (tradução minha)” (Chomsky, 2009, p.-17) citado em (Levshina, 2015, p. 2)

O que é estatística não pode fazer (Levshina, 2015)

- O *software* estatístico não pode fazer a pesquisa por você.
- As estatísticas não respondem o “por quê”.
- A causalidade é sempre imposta pelo pesquisador com base em suas considerações teóricas, dados empíricos e senso comum.

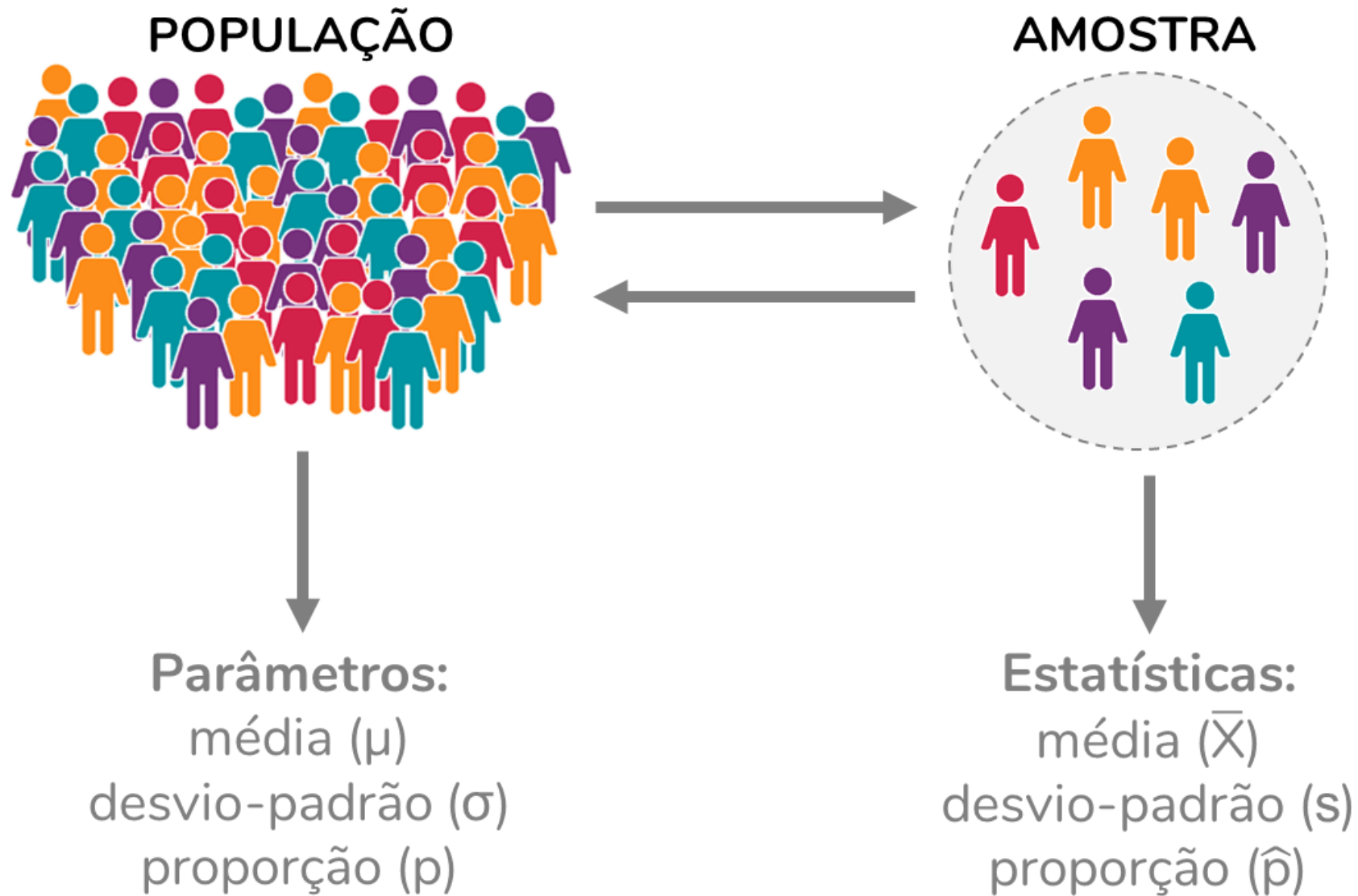
I Have the High Ground

Alguns termos para começar

- **Dado:** Observação obtida sobre o objeto de interesse.
- **Observação:** Medida, ou informação coletada (sujeita a ruído e erros).
- **Base de dados:** Conjunto de dados, e.g., *general social survey*.
- **População:** Conjunto total dos elementos (desconhecido, inacessível).
- **Amostra:** subconjunto da população, dados (medidas) coletados.
- **Parâmetro:** Fator (resumo) numérico da população (dica: letras gregas).
- **Estatística:** Valor obtido da amostra !!!!!
- **Ferramental:** R-studio



I Have the High Ground



Medida e amostra

Maneiras de extrair informações de interesse.

- **Variável aleatória:** Característica que pode variar com os elementos da população ou amostra.
- **Escala de medição:** Extensão onde a variável aleatória pode ser medida. Exemplos:
 - Categóricas: (cara, coroa), (derrota, empate, vitória); ou
 - Quantitativas: $\{x \in \mathbb{R} | 0 \leq x \leq 1\}$, $[0, 1]$

Se caracteriza a variável aleatória como um resultado de uma experiência aleatória, que pode ser classificada como:

- **Categóricas:** valores aceitos dentro de um limite de categorias (qualitativos?).
- **Quantitativas:** valores numéricos de qualquer conjunto, e.g., \mathbb{N} , \mathbb{R} , \mathbb{C}

Medida e amostra

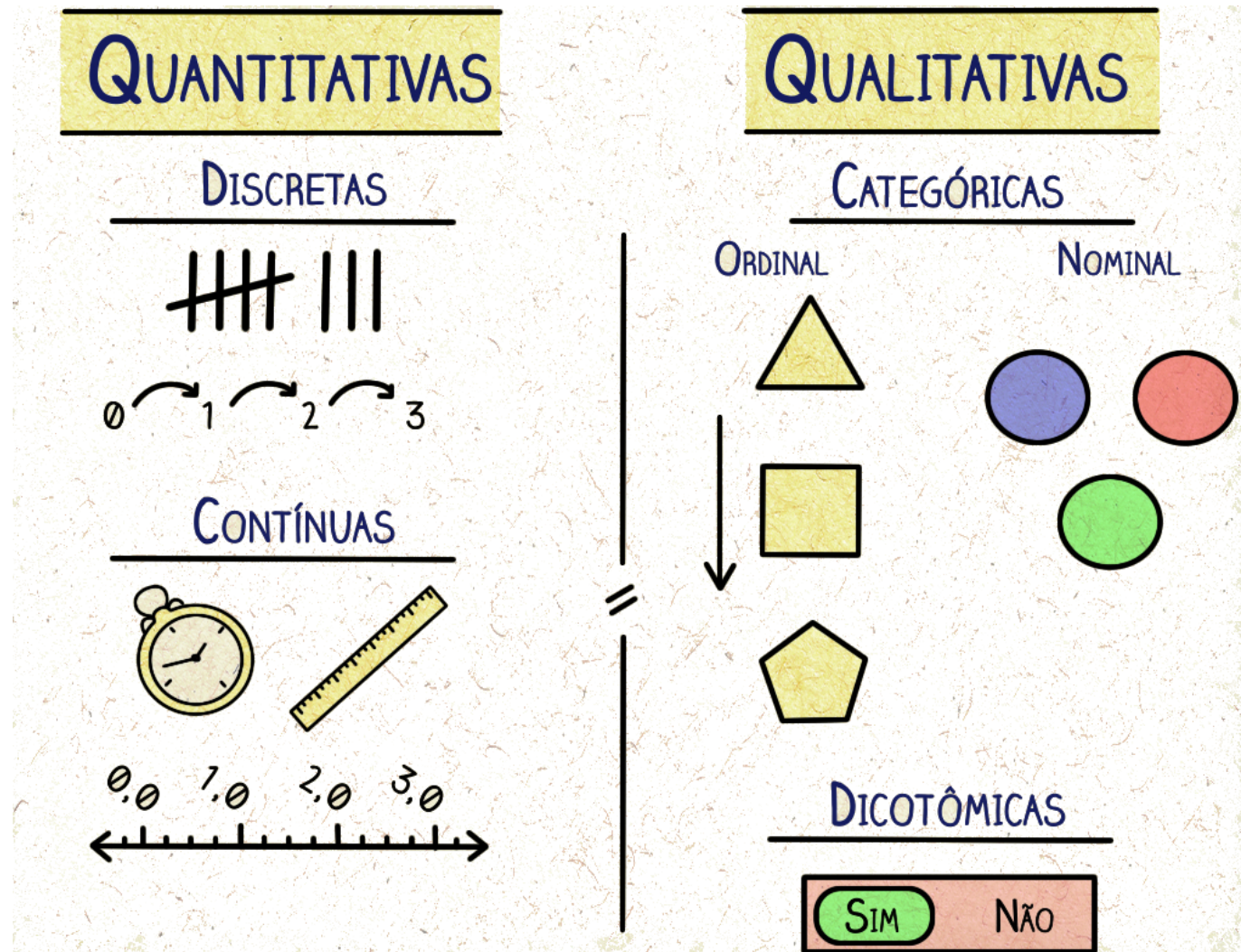
Escalas:

- **Intervalar:** delimitação numérica.
- **Nominal:** Nomes/categorias “não ordenáveis”, e.g., preferência de cores;
- **Ordenáveis:** Nomes/categorias que podem ser ordenadas em níveis, e.g., expectativa do curso (baixa, sem expectativa, alta).

Detalhe: Em escalas categóricas é muito difícil garantir uma homogeneidade dos intervalos, i.e., se os intervalos das categorias possuem escalas de mesmo tamanho.

Variáveis estatísticas

- **Amostra aleatória simples:** todas amostras de mesmo tamanho possuem a mesma “chance”. Seria um retrato da população(?).
- **Métodos de amostragem, *sample survey*:** Sistemática, estratificada, grupo (*cluster*), multiestágios.
- **Amostra enviesada:** alunos de uma sala de aula (?).



Estudo experimental

Experimento: Controlar variáveis independentes e observar a variação de variáveis dependentes para dar suporte ou refutar uma hipótese.

- Compara “tratamentos”.
- Unidades de testes.
- Grupos, pelo menos, “controle” e “tratamento”.
- Variáveis estranhas (predatórias).

Problemas experimentais

- Variação do instrumento (ou pessoa que conduz parte dele).
- Regressão analítica.
- Viés de seleção.
- Perda de unidade



Estudo experimental

Efeitos do teste: principal e interativo

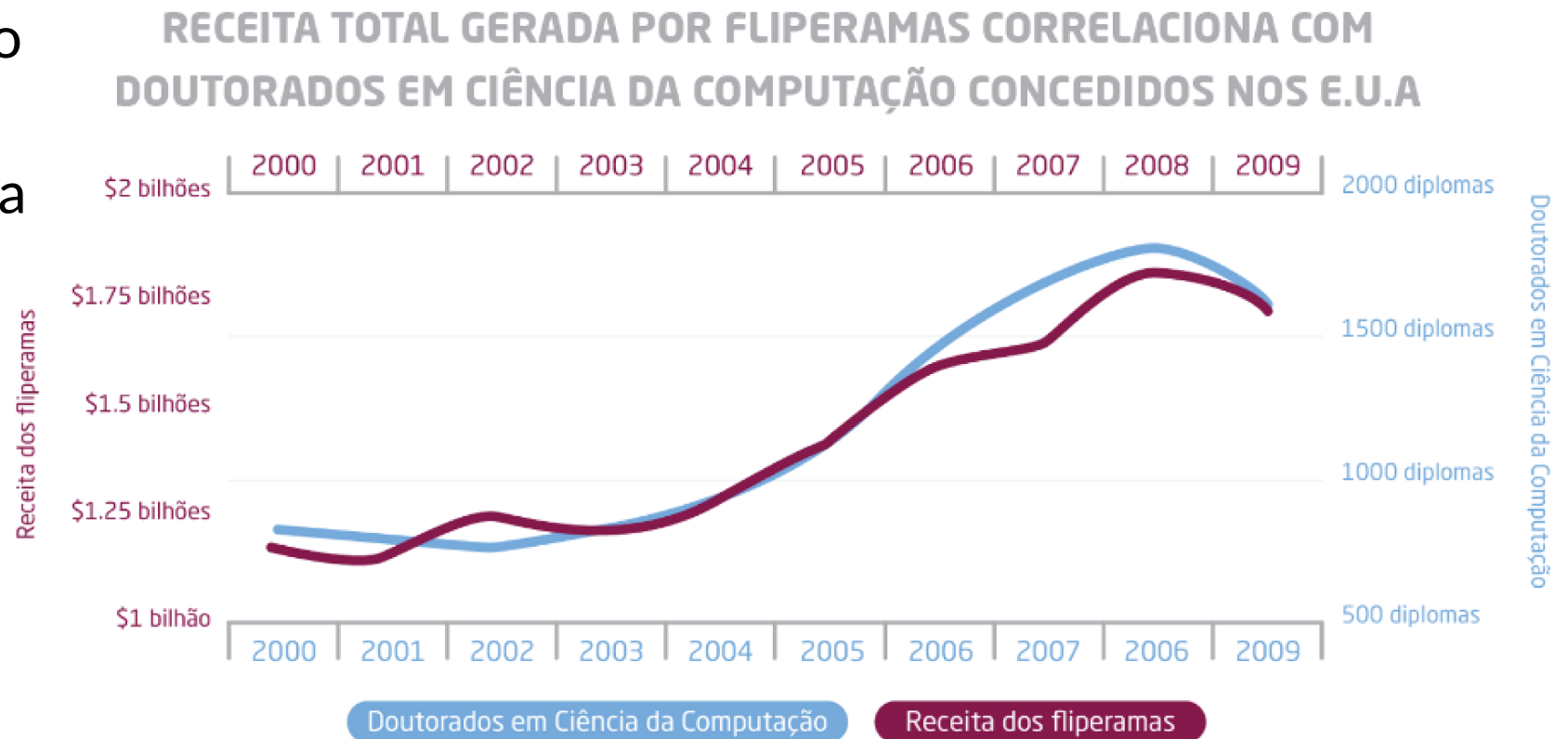
Soluções para experimentos:

- Aleatorização.
- Emparelhamento.
- controle estatístico.
- Planejamento.
- Medições *a posteriori*.



Estudo de Observação

- Sem manipulação do objeto de estudo.
- Grupos desbalanceados, difícil de realizar uma comparação adequada.
- **Não permite estabelecer causa e efeito.**
- Pode indicar uma relação entre variáveis.
- Uma variável não medida pode ser responsável pelo padrão observado.



Variabilidade amostral e viés

Erro de amostragem: erro ocorrido ao utilizar uma estatística da amostra para prever um parâmetro da população. Exemplo: Erro da pesquisa eleitoral com $n = 1000$ de $\pm 3\%$.

Viés: erro quando a amostra é enviesada, e.g., voluntários ou respostas de carta.

- **Viés de resposta** ocorre quando a pergunta é confusa, e.g., referendo do desarmamento;
- **viés de falha de dados** apenas uma fatia da amostra responde.

Fim da introdução - Dever de casa

Exercícios do livro Agresti (2018):

- Capítulo 1: 1.1, 1.3, 1.5-1.8, 1.14, 1.16;
- Capítulo 2: 2.2-2.10, 2.27, 2.35-2.37, 2.39

Preparação do terreno

- Instalar o R-studio.

Introdução

Introdução

Estatística Descritiva

Probabilidades

Estimação de Parâmetros

Teste de Significância

Comparação de dois grupos

Associação de Variáveis Categóricas

Regressão Linear e Correlação

Relação Multivariável

Regressão Múltipla e Correlação

Análise de Variância - ANOVA

Preditores Quantitativos e Categóricos

Modelos com Regressão Múltipla

Regressão Logística

Encerramento

Referências

Estatística descritiva

Primeiro passo para entender os dados coletados

Facilitar a assimilação de informação

Medidas de:

- tendência central (média), variabilidade, associação, etc...

Análise e regressão: predizer uma variável a partir de outras.

Um pouco de código R para tratar com dados

```
data_lemas <- read.table("../Dados/lexporbr_alfa_lemas_txt.txt", header = TRUE,
  sep = "\t", dec = ",", quote = "\"")
head(data_lemas)
dim(data_lemas)
summary(data_lemas)
```

Dados de Corpus Léxico do português

Tabelas e gráficos

Extraindo o cabeçalho dos dados

```
> head(data_lemas)
```

Gera a saída:

	id	ortografia	cat_gram	inf_gram	freq_orto	freq_orto.M	log10_freq_orto	zipf_escala	nb_letras
1	1	o	gram	det	4364416	139093.06	6.6399	8.1433	1
2	2	de	gram	prp	2553292	81372.90	6.4071	7.9105	2
3	3	,	gram	pu	2133025	67979.08	6.3290	7.8324	1
4	4	.	gram	pu	1603184	51093.15	6.2050	7.7084	1
5	5	em	gram	prp	1044260	33280.36	6.0188	7.5222	2
6	6	e	gram	kc	667736	21280.61	5.8246	7.3280	1

A dimensionalidade dos dados, onde cada linha indica uma medição com as colunas indicando as informações

```
> dim(data_lemas)
```

Que é um total de 169.606 linhas com 9 colunas

```
[1] 169606 9
```

Tabelas de contingência

Construindo uma tabela

```
> tab <- table(data_lemas$cat_gram, data_lemas$nb_letras)
```

	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13
adj	3	41	355	699	1061	1490	2320	2817	3117	3106	2672	2099	1575
adv	2	15	31	57	80	96	109	115	148	235	255	313	330
gram	56	60	96	75	75	47	22	12	14	8	1	2	0
nom	57	500	1517	3375	4992	5924	7396	7504	7397	6719	5912	4278	3151
num	11	275	2045	5678	14704	11792	8534	6535	3553	913	941	1630	657
ver	1	11	51	175	1037	1796	2099	2442	2115	1678	1123	815	475

Histograma

Histograma em uma figura PNG...

```
png(file = "../Imagens/histograma.png",width = 864, height = 486, units = "px")
hist(data_lemas$nb_letras,main="Histograma do numero de letras em cada ocorrencia",
breaks=40,xlab = "numero
border="white")
dev.off()
```

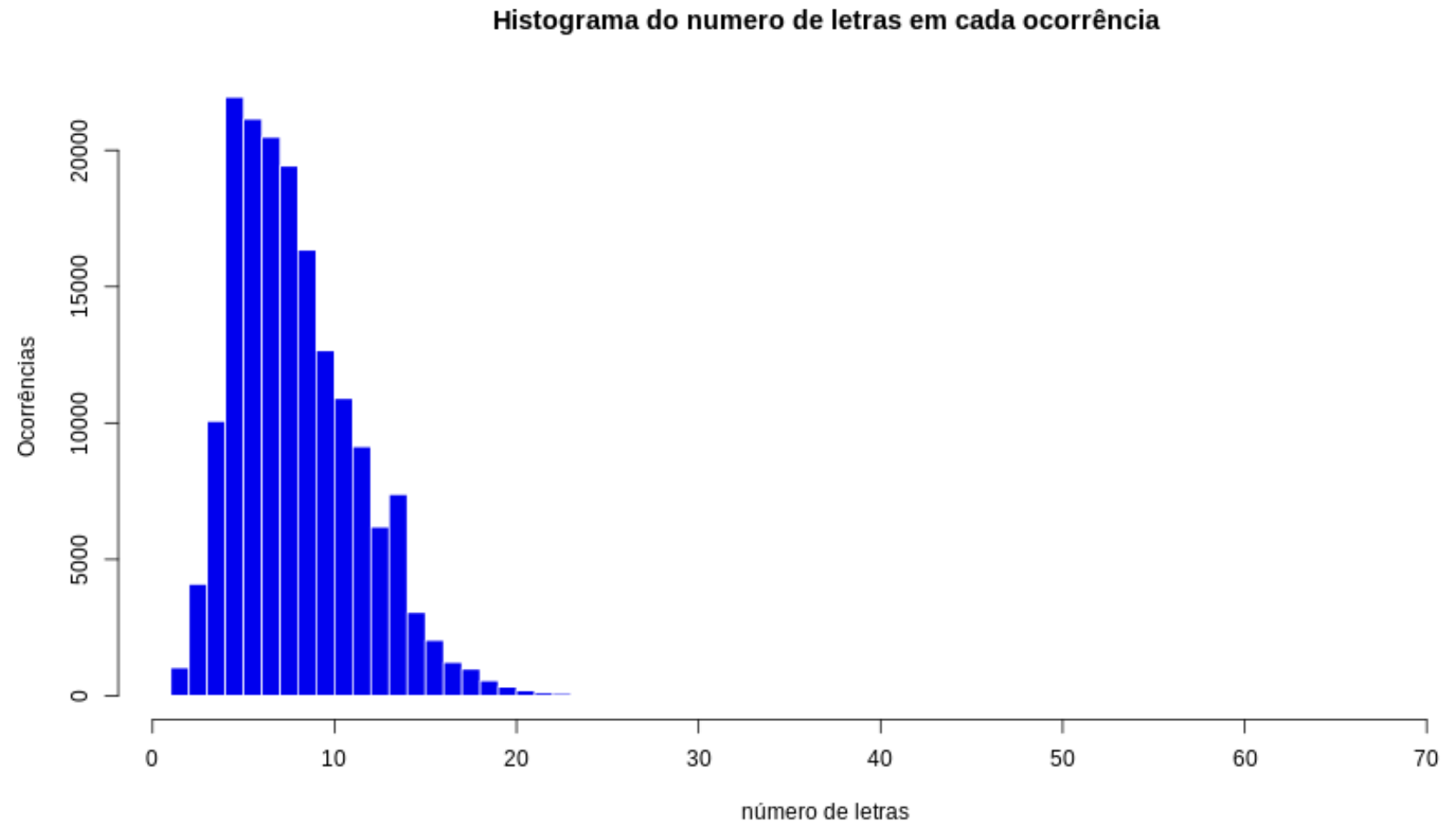
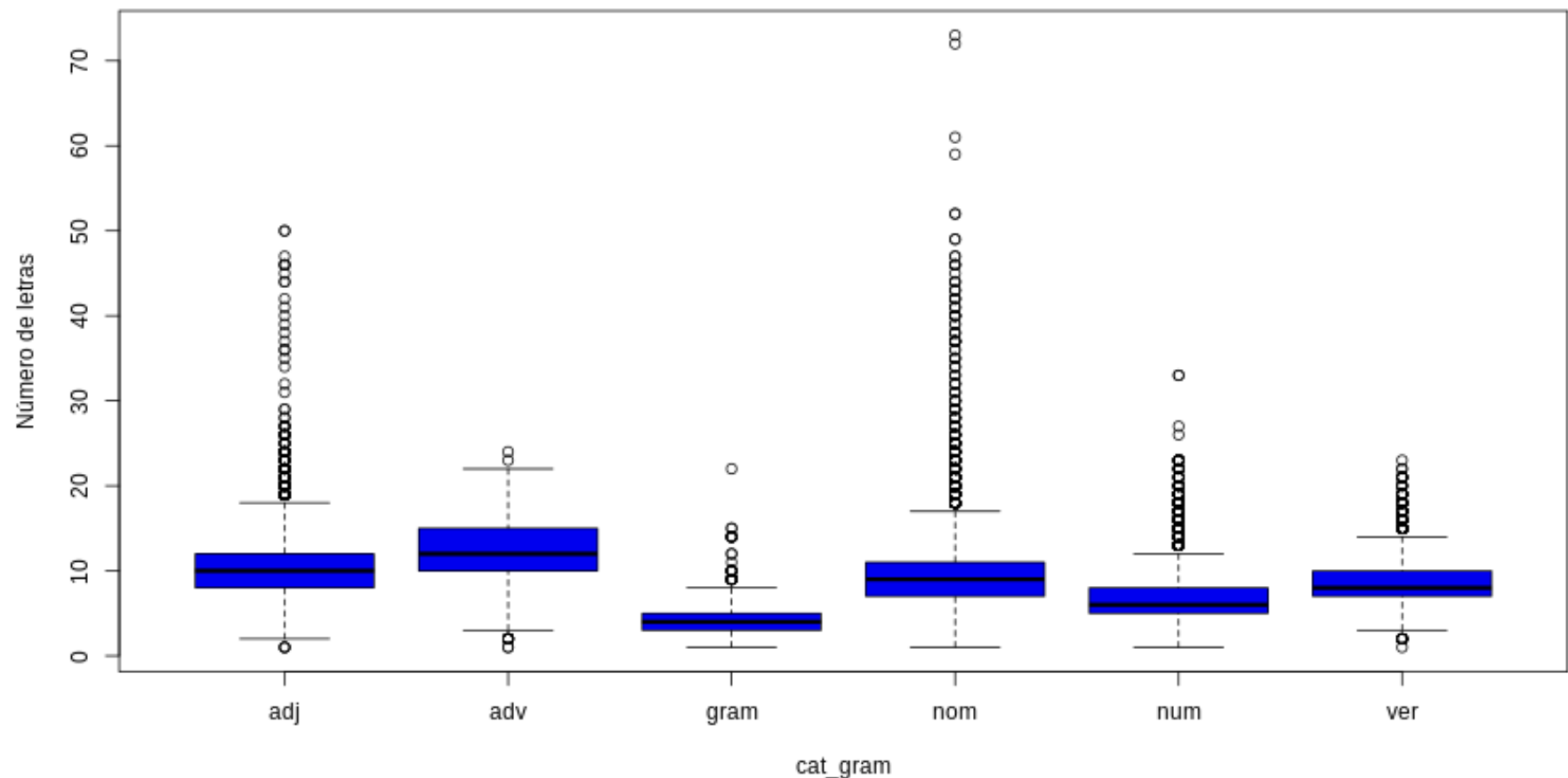


Diagrama de caixa

Diagrama de caixa (*boxplot*) em uma figura PNG...

```
png(file = "../Imagens/Box_plot.png", width = 864, height = 486, units = "px")
boxplot(data_lemas$nb_letras ~ cat_gram, data = data_lemas, ylab = "Número de
  letras",
col = "blue2", borde
dev.off()
```

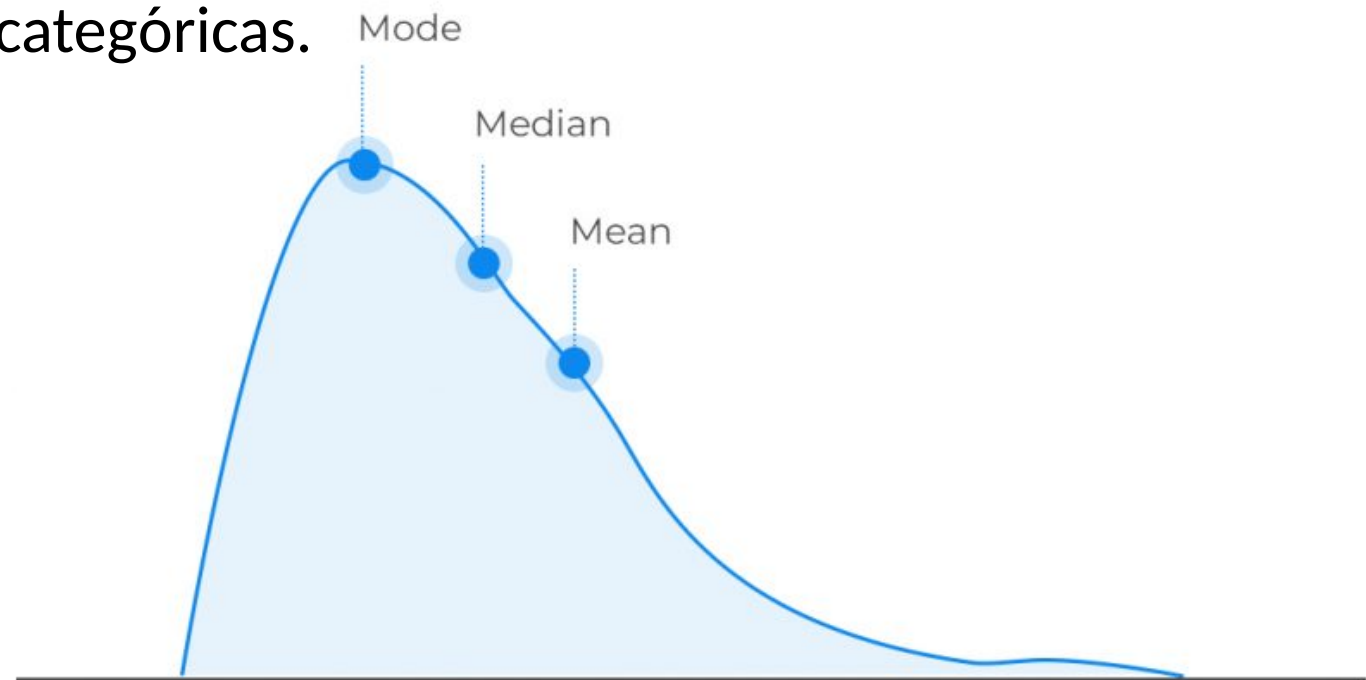


```
> tab <- stem(data_lemas$nb_letras[1:300])
```

[illegible]

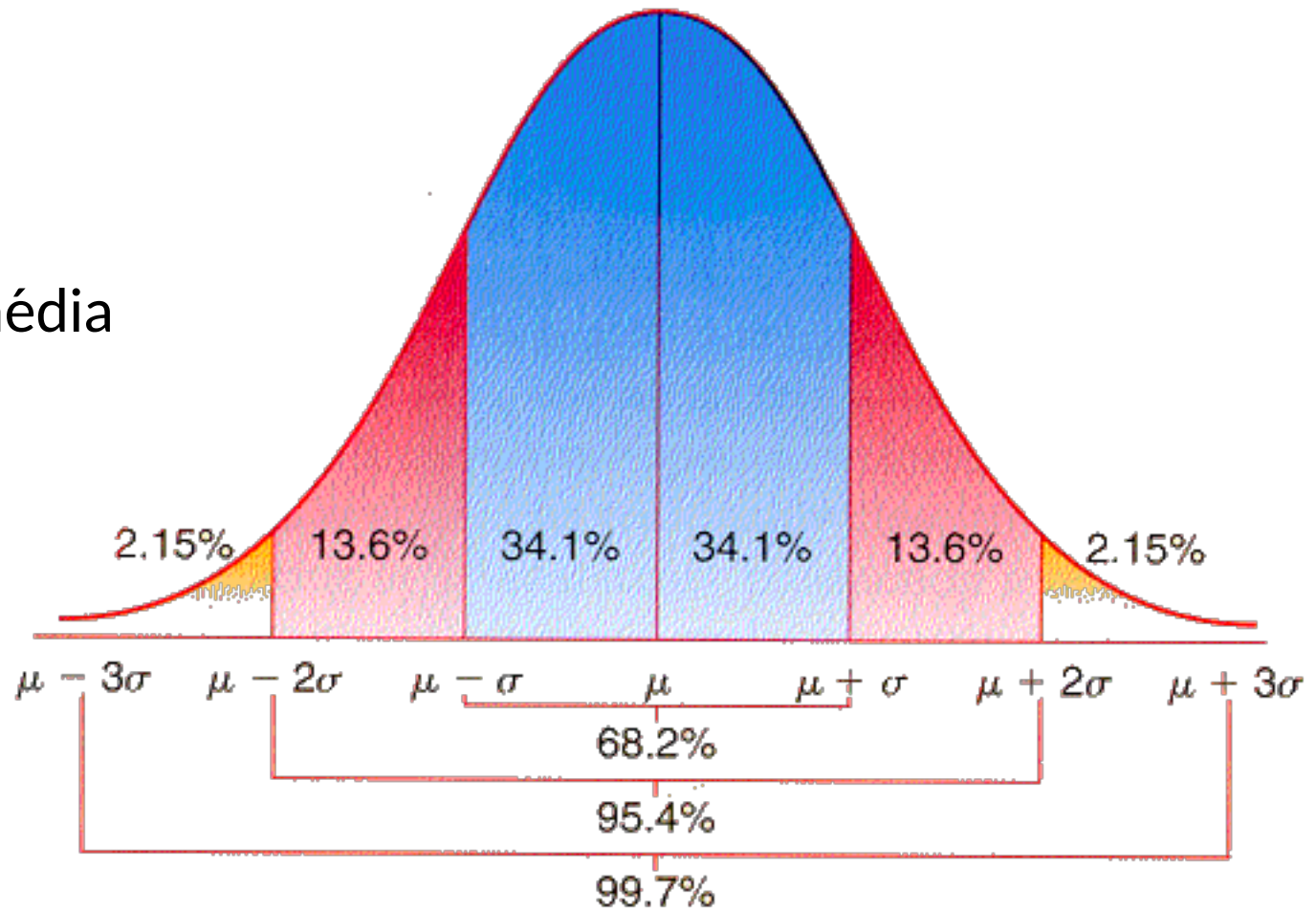
Medidas de tendência central

- Média
 - Aritmética: problema que *outliers* podem alavancar.
 - Truncada (*winsorized*)
 - Ponderada
- Mediana: menos problemas com *outliers*.
- Moda: bem indicada para variáveis categóricas.
- Tri-média: utiliza quartis.



Medidas de dispersão

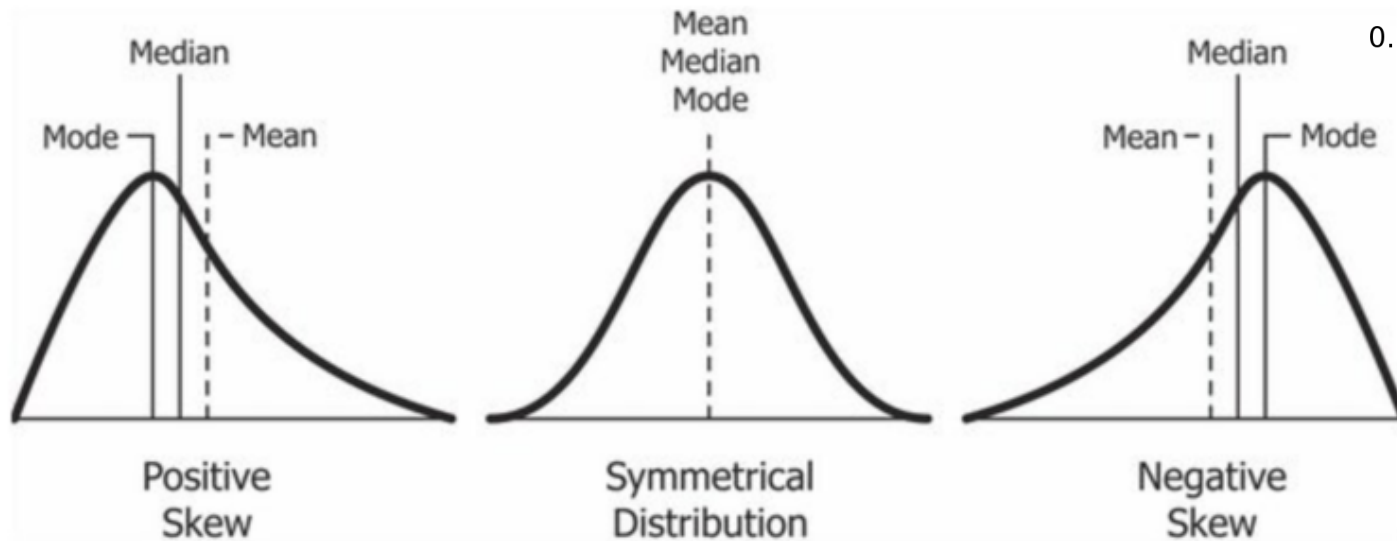
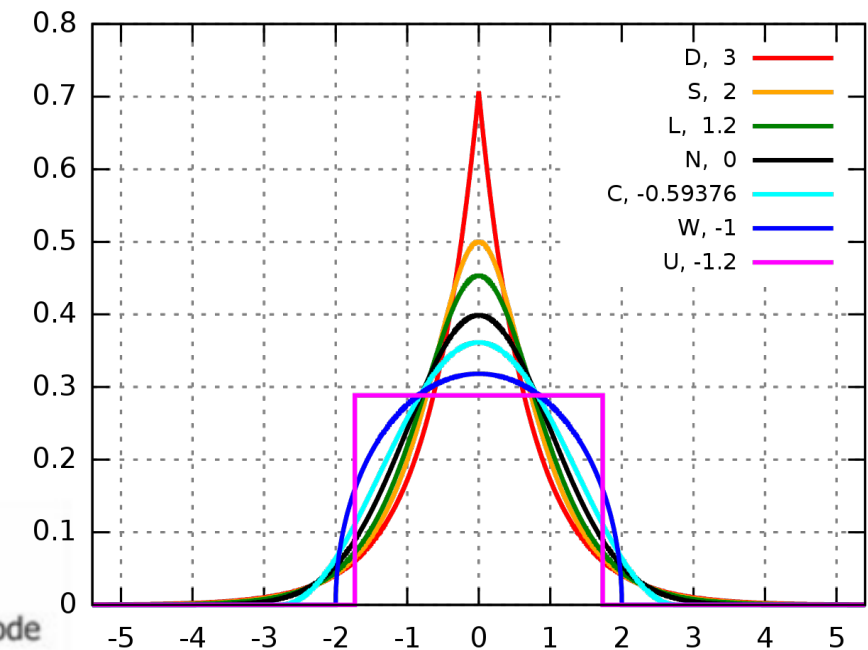
- *Range*, alcance, diferença entre mínimo e máximo.
- desvios
 - variância e desvio padrão.
 - Soma dos desvios quadrados.
- Distância inter-percentis.
- **Erro padrão**: desvio padrão da média
- Regra do σ :
 - $0,67\sigma \rightarrow 50\%$
 - $1\sigma \rightarrow 68,3\%$
 - $1,96\sigma \rightarrow 95\%$
 - $2\sigma \rightarrow 95,4\%$
 - $3\sigma \rightarrow 99,7\%$



Achatamento(curtose) e (As)simetria

Mais medidas de caracterização dos dados

```
library(moments)
curt_data <- kurtosis(vec_n_letras_sel)
assi_data <- skewness(vec_n_letras_sel)
```

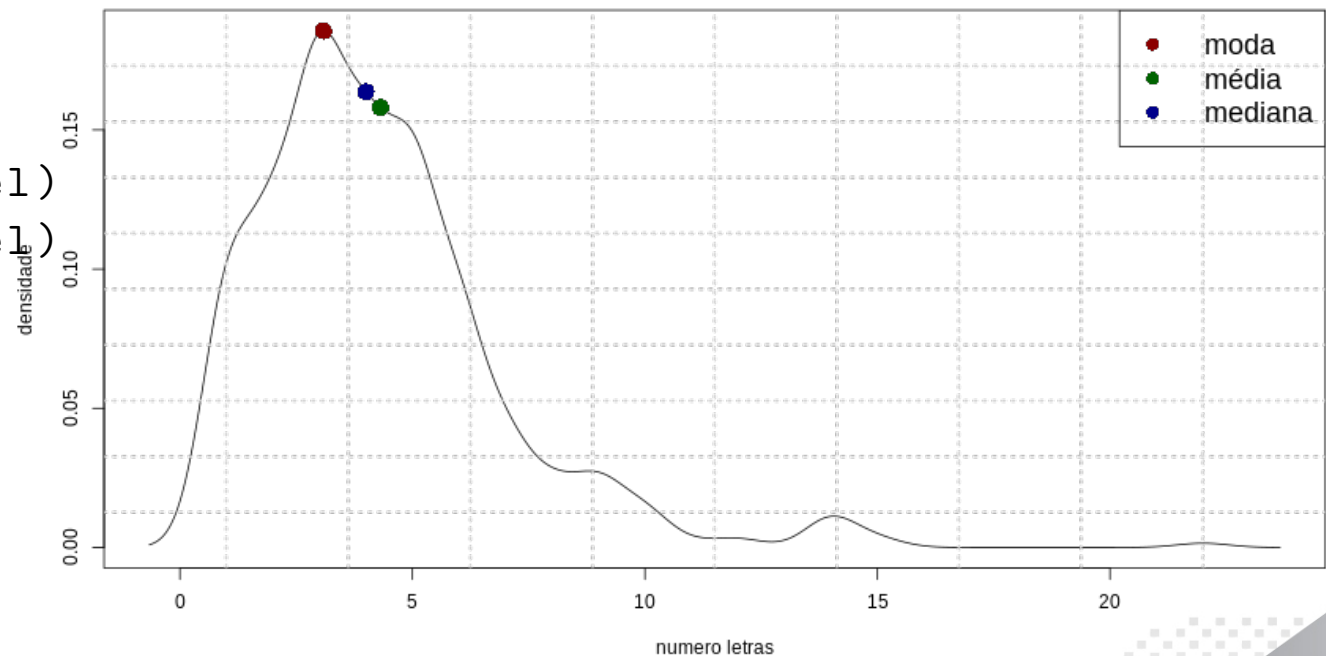


Exemplos de Estatísticas

Extraindo algumas estatísticas dos dados:

```
library(moments)
vec_n_letras_sel <- data_lemas[data_lemas$cat_gram
  %in% 'gram',]$nb_letras
data_density <- density(vec_n_letras_sel,n=4096,
  bw=1.2*bw.nrd(vec_n_letras_sel))
idx_max <- which.max(data_density$y)
moda_data <- data_density$y[idx_max]
mean_data <- mean(vec_n_letras_sel)
medi_data <- median(vec_n_letras_sel)
stdv_data <- sd(vec_n_letras_sel)
curt_data <- kurtosis(vec_n_letras_sel)
assi_data <- skewness(vec_n_letras_sel)
```

```
3.088693
4.313808
4
2.719188
8.536706
1.746169
```

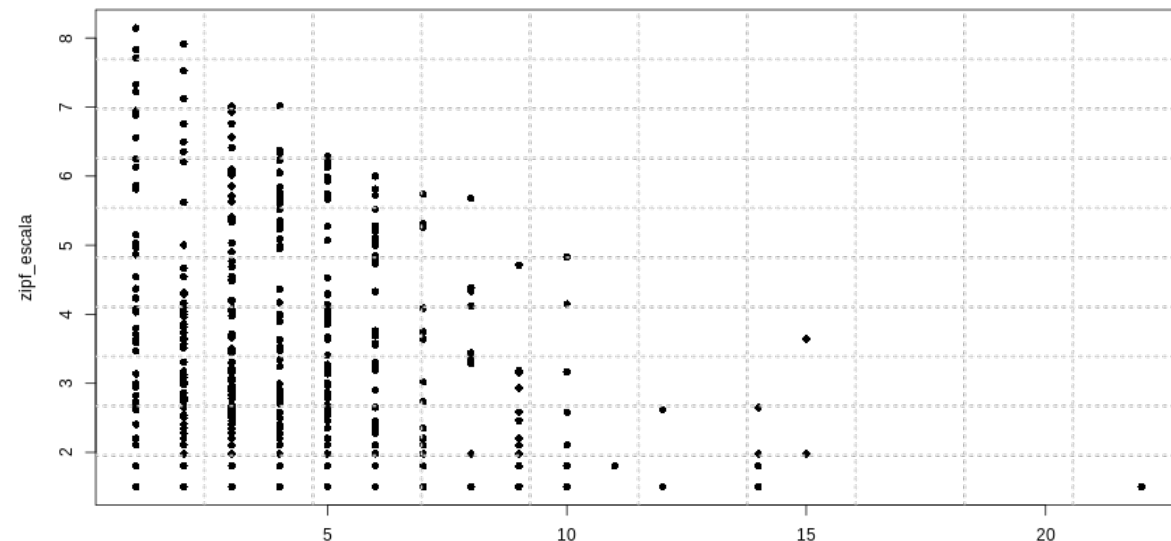


Representações bivariadas

- Tabelas de contingência
- Gráficos de dispersão
- Correlação
 - Pearson, Kendall, Spearman
- Informação mútua...

Extraindo dados de duas variáveis:

```
vec_X_sel <- data_lemas[data_lemas$cat_gram %in% 'gram',]$nb_letras
vec_Y_sel <- data_lemas[data_lemas$cat_gram %in% 'gram',]$zipf_escala
png(file = "../Imagens/scatter_plot_02.png", width = 864, height = 486, bg = "
transparent")
plot(x=vec_X_sel, y=vec_Y_sel, type='p', pch=16, xlab="log10_freq_orto", ylab="zipf_
escala")
grid(10, lwd = 2)
dev.off()
cor(vec_X_sel, vec_Y_sel)
```



Fim da Estatística Descritiva - Dever de casa

Exercícios do livro Agresti (2018):

- Capítulo 3: 1.1, 1.3, 1.5-1.8, 1.14, 1.16;

Preparação do terreno

- Reproduzir os exemplos no R-Studio.

Lembrete:

Parâmetros de populações geralmente são representados por letras gregas, e.g., μ (média), σ^2 (variância), π (proporção), etc...

Estatísticas são extraídas das amostras e representadas por letras latinas, com ou sem complemento, e.g., m , s^2 , p .

Introdução

Introdução

Estatística Descritiva

Probabilidades

Estimação de Parâmetros

Teste de Significância

Comparação de dois grupos

Associação de Variáveis Categóricas

Regressão Linear e Correlação

Relação Multivariável

Regressão Múltipla e Correlação

Análise de Variância - ANOVA

Preditores Quantitativos e Categóricos

Modelos com Regressão Múltipla

Regressão Logística

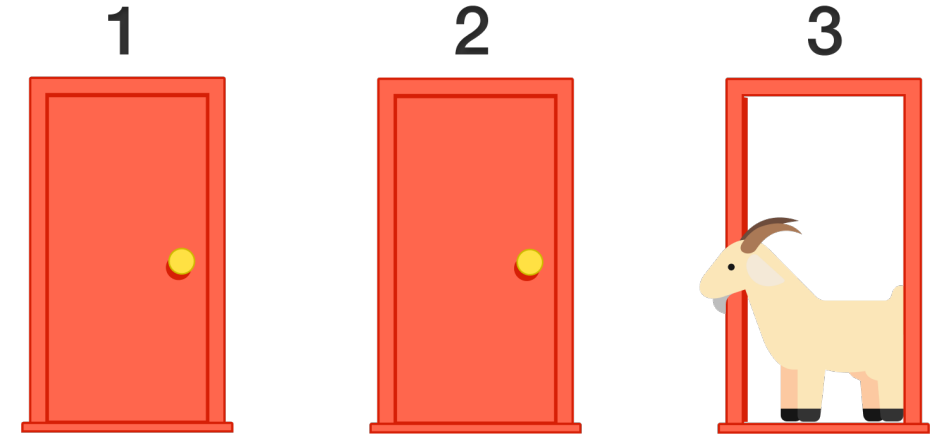
Encerramento

Referências



Algunas definições

- Valor que indica o quão suscetível um evento está de ocorrer.
- Proporção de um evento em particular dada uma longa sequência de observações
- Bases para o cálculo de probabilidades:
 - Axiomas de Kolmogorov
 - Teorema do limite central (ou central do limite?).
 - σ -álgebra
 - lei dos grandes números
- Exemplo do problema de Monty Hall.



Parâmetros: de populações geralmente são representados por letras gregas, e.g., μ (média), σ^2 (variância), π (proporção), etc...

Estatísticas são extraídas das amostras e representadas por letras latinas, com ou sem complemento, e.g., m , s^2 , p .

Notação e regras básicas I, mais em (Halperin et al., 1965)

A variável aleatória $x \in X$ significa que um resultado particular (amostra) x pertence \in a variável aleatória/conjunto (população) X .

Se a variável tem seus parâmetros conhecidos, por exemplo, vem de uma distribuição normal (Gaussiana $\mathcal{N}(\mu, \sigma)$) com média igual a 1,7 e desvio padrão de 0,4 podemos escrever $x \in \mathcal{N}(1, 7, 0, 4)$, ou $X \sim \mathcal{N}(1, 7, 0, 4)$.

A normal padrão possui média igual a zero e desvio unitário $\mathcal{N}(0, 1)$

Uma probabilidade de um evento A é definida como $P(\omega : X(\omega) \in A)$ ou simplesmente $P(A)$ (vide nota de rodapé).

Notação e regras básicas II, mais em (Halperin et al., 1965)

Costuma-se fazer referência ao espaço amostral como Ω , assim $P(\Omega) = 1$ Se

um evento A tem probabilidade $P(A)$ de ocorrer.

$P(\bar{A}) = 1 - P(A)$ é a probabilidade do evento não ocorrer.

Dados dois eventos mutualmente independentes A e B (e.g., rodadas diferentes de um lançamento de moeda) e suas probabilidades $P(A)$ e $P(B)$, a probabilidade de ocorrerem:

- $P(A)$ ou $P(B)$ é: $P(A \cup B) = P(A) + P(B)$ (um ou o outro ou os dois)
- $P(A)$ e $P(B)$ é: $P(A \cap B) = P(A) \times P(B)$ (concomitantemente)

Independente: Dois valores de uma mesma característica categórica, e.g., frequência fundamental grave ou aguda.

Notação e regras básicas III, mais em (Halperin et al., 1965)

Considere dois eventos **não** mutualmente independentes A e B , como valores de características diferentes (e.g., frequência fundamental grave e presença de frênulo lingual) e suas probabilidades $P(A)$ e $P(B)$.

A probabilidade condicional, de ocorrer uma condição dada outra é:

$P(B|A)$ lê-se $P(B)$ dado A

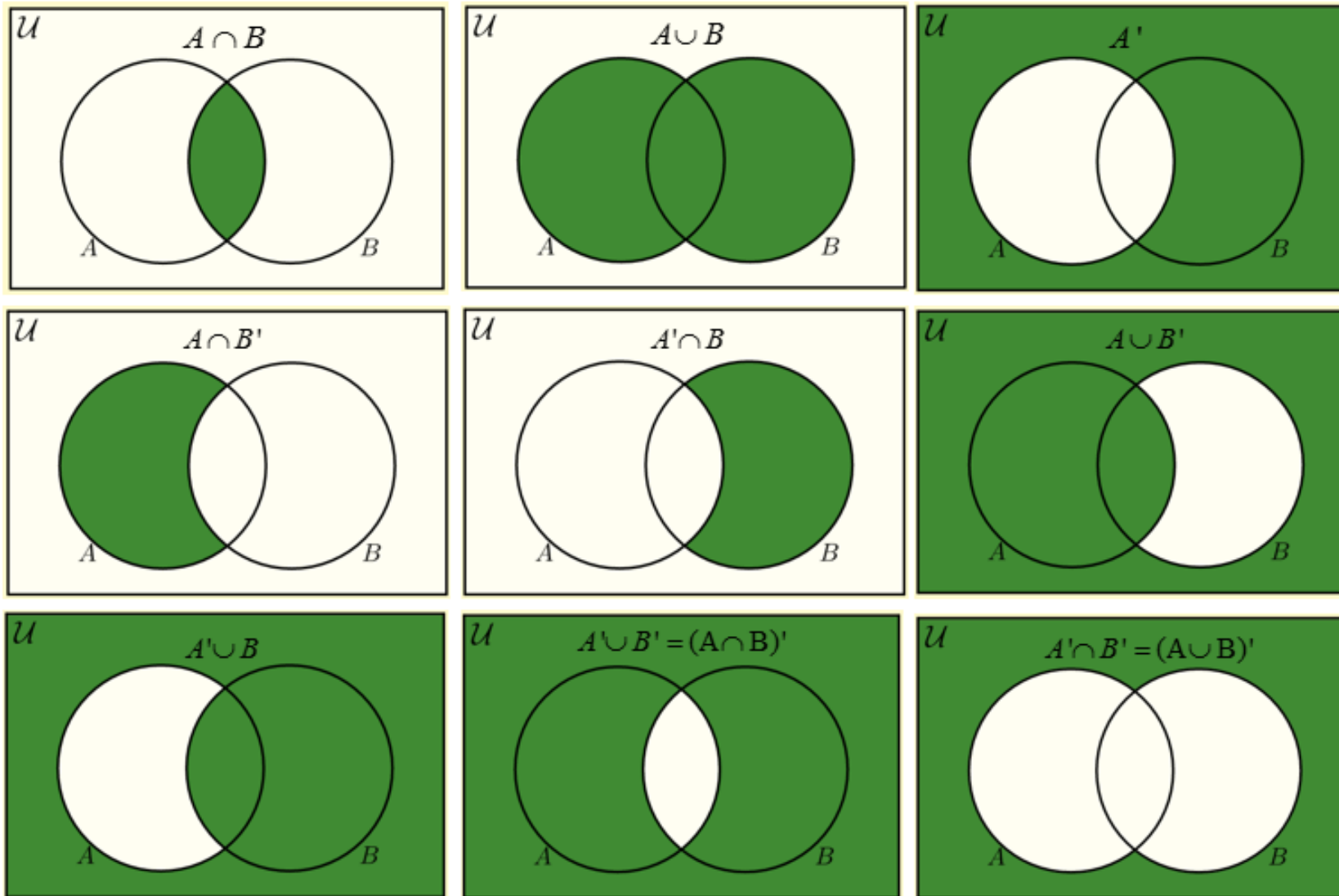
Neste caso:

$$P(A \cap B) = P(A) \times P(B|A).$$

Teorema de Bayes:

$$P(B|A) = \frac{P(B)P(A|B)}{P(A)}$$

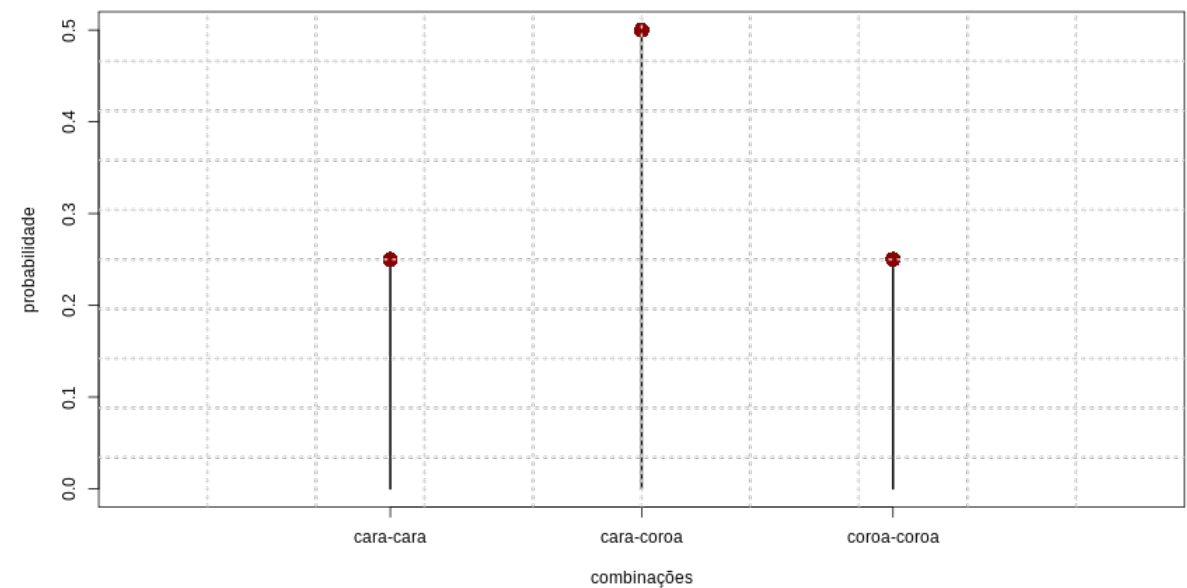
Probabilidades em Diagramas de Venn



Distribuições

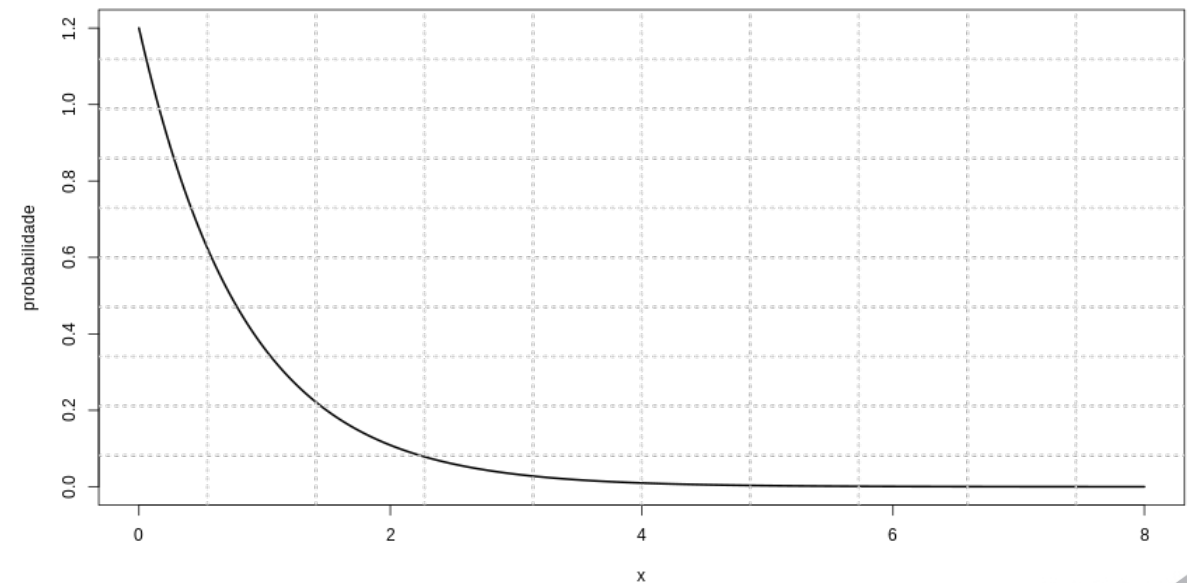
Distribuição de uma variável discreta

- $0 \leq P(x) \leq 1$.
- $\sum P(x) = 1$.
- Função massa de probabilidade.
- Probabilidade está diretamente em $P(x)$.



Distribuição de uma variável contínua

- $0 \leq P(x) \leq 1$.
- $\int_{-\infty}^{\infty} p(x)dx = 1$.
- Função densidade de probabilidade $p(x)$.
- $P(1 \leq x \leq 3) = \int_1^3 p(x)dx$.



▶ Parâmetros - vide Casella and Berger (2011)

Valor esperado

$$E[x] = \mu = \sum_{x \in X} xP(x) \quad \text{ou} \quad \mu = \int_{x \in X} xp(x)dx$$

Variância

$$E[(x - \mu)]^2 = \sigma^2 = \sum_{x \in X} (x - \mu)^2 P(x) \quad \text{ou} \quad \sigma = \int_{x \in X} (x - \mu)^2 p(x)dx$$

Momentos estatísticos

$$E[x]^n = \sum_{x \in X} x^n P(x) \quad \text{ou} \quad \int_{x \in X} x^n p(x)dx$$

Momentos centrais

$$E[(x - \mu)]^n = \sum_{x \in X} (x - \mu)^n P(x) \quad \text{ou} \quad \int_{x \in X} (x - \mu)^n p(x)dx$$

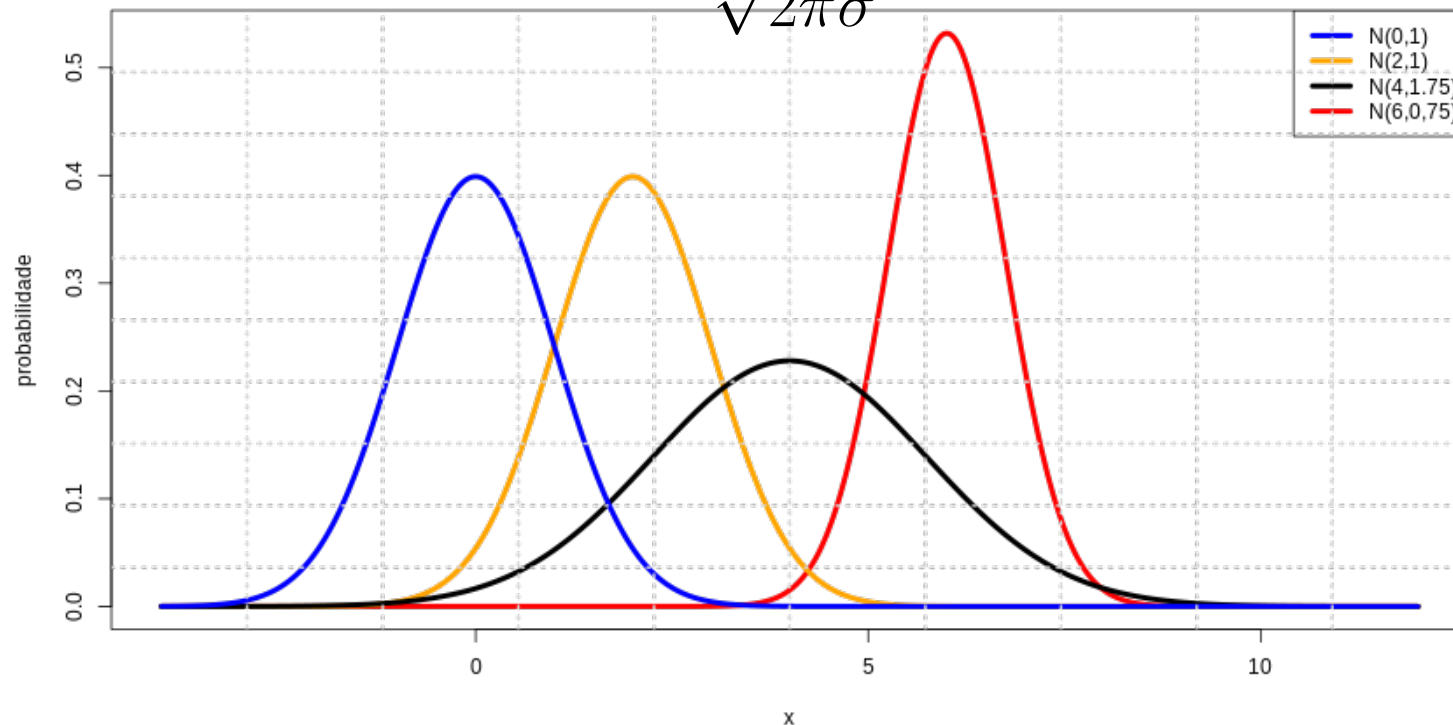
Função Normal

Padrão com $\mu = 0$ e $\sigma = 1$

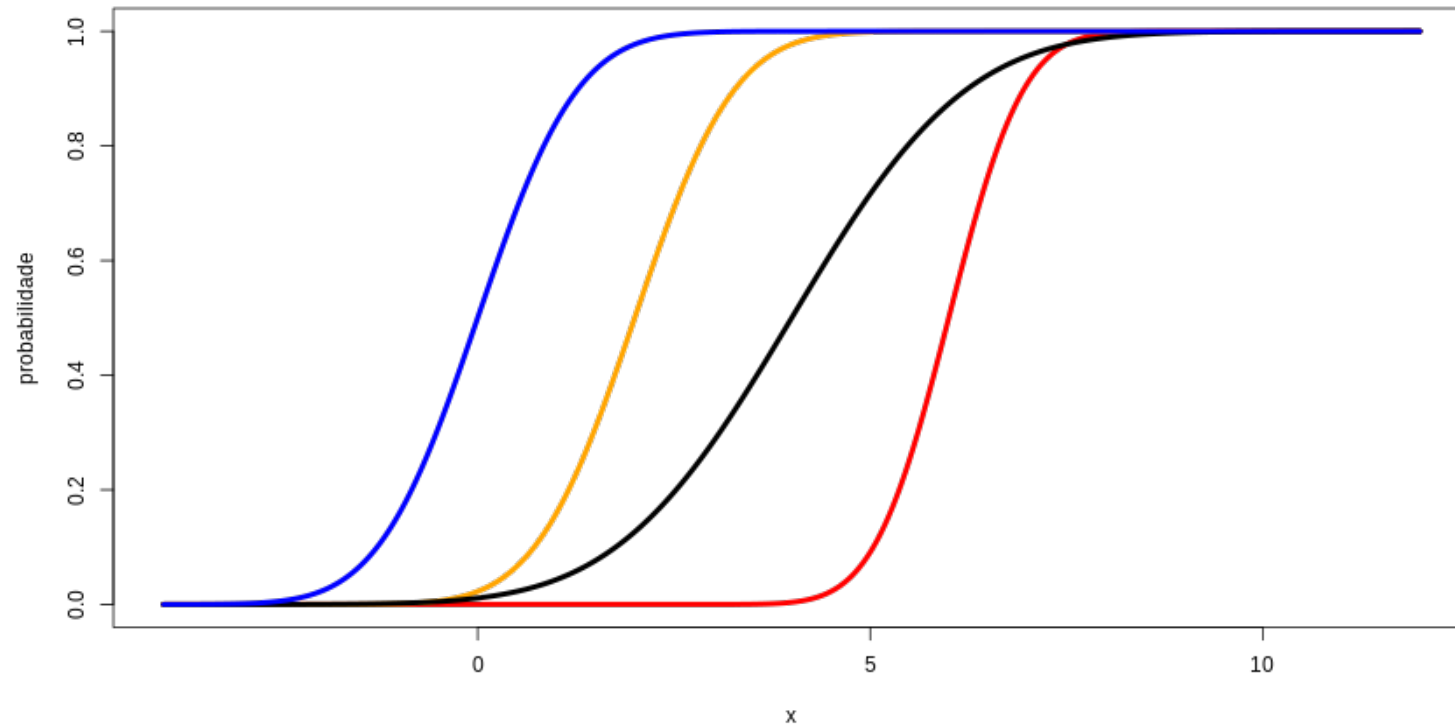
$$\mathcal{N}(x|0, 1) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp^{-\frac{x^2}{2}}$$

Geral, lembrar da regra do σ

$$\mathcal{N}(x|\mu, \sigma) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$$



Probabilidade acumulada



Covariância

$$\text{cov}(x, y) = E [(x - \mu_x)(y - \mu_y)]$$

Correlação

$$\text{cov}(x, y) = E \left[\frac{(x - \mu_x)}{\sigma_x} \frac{(y - \mu_y)}{\sigma_y} \right]$$

▶ Erro padrão

O erro padrão de uma **estatística** (na maioria das vezes a estimativa de um **parâmetro**) é o desvio padrão da distribuição amostral de uma estatística.

Erro padrão da média:

$$\sigma_{\bar{x}} = \frac{\sigma}{n}$$

Em geral, a distribuição amostral da média \bar{x} tende a uma normal independente da distribuição de X .

Fim da Probabilidades - Dever de casa

Exercícios do livro Agresti (2018):

- Capítulo 4: 4.1 - 4.7, 4.18 - 4.20, 4.26 - 4.32.



Introdução

Introdução

Estatística Descritiva

Probabilidades

Estimação de Parâmetros

Teste de Significância

Comparação de dois grupos

Associação de Variáveis Categóricas

Regressão Linear e Correlação

Relação Multivariável

Regressão Múltipla e Correlação

Análise de Variância - ANOVA

Preditores Quantitativos e Categóricos

Modelos com Regressão Múltipla

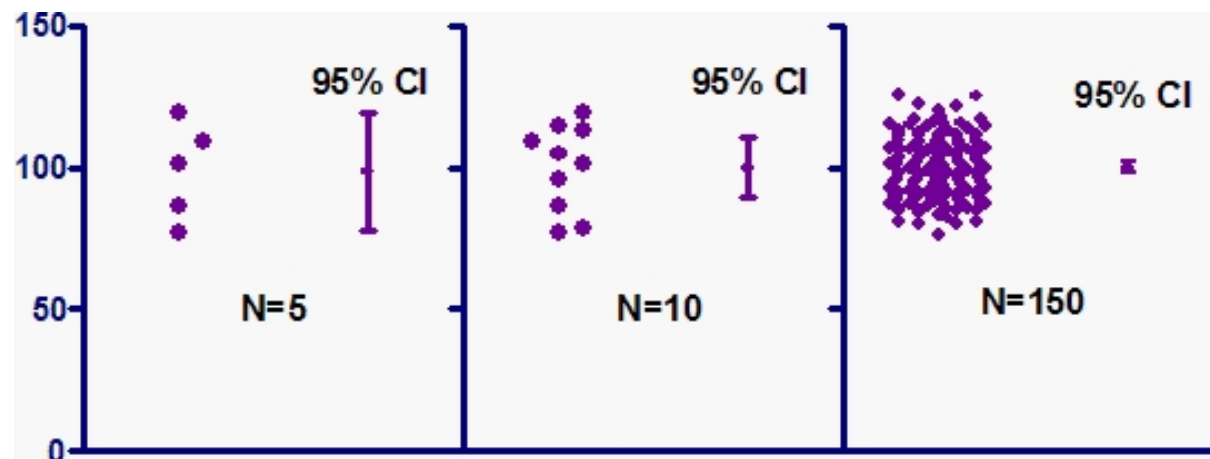
Regressão Logística

Encerramento

Referências

Definições

- **Estimador pontual:** é uma melhor sugestão para um parâmetro.
 - **Estimador intervalar:** um intervalo ao redor da estimativa pontual em que acredita-se conter o parâmetro.
 - **Estimador não enviesado:** é centrado no parâmetro e possui a menor dispersão possível
- * Eficiente → se fechado ao redor do parâmetro.



Proporção

Uma proporção \hat{p} calculada de N é uma estimativa não enviesada do parâmetro da proporção da população π . Na proporção:

$$P(0) = 1 - \hat{p} \quad \text{e} \quad P(1) = \hat{p}.$$

$$\hat{m} = 0 \cdot (1 - \hat{p}) + 1 \cdot \hat{p} = \hat{p}$$

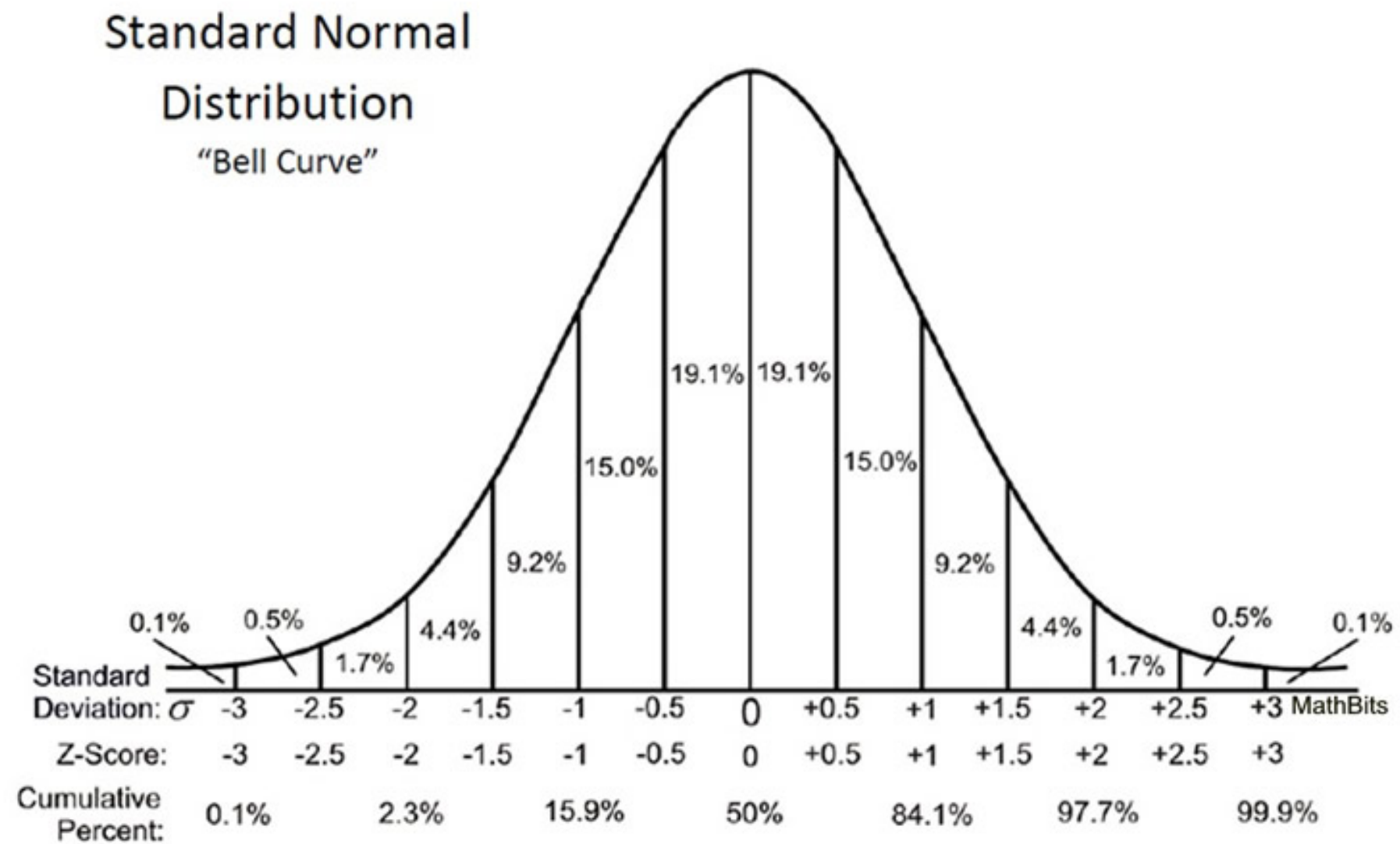
$$\hat{s}^2 = (0 - \hat{p})^2 \cdot (1 - \hat{p}) + (1 - \hat{p})^2 \cdot \hat{p} = (1 - \hat{p}) \cdot [\hat{p} \cdot (1 - \hat{p}) + \hat{p}^2] = \hat{p} \cdot (1 - \hat{p})$$

$$\hat{s}_{\mu}^2 = \frac{\hat{s}^2}{N} = \frac{\hat{p} \cdot (1 - \hat{p})}{N}$$

$$N = \hat{p} \cdot (1 - \hat{p}) \left(\frac{Z_{\alpha}}{M} \right)^2$$

$$Z_{\frac{\alpha}{2}} \cdot \hat{s}_{\mu} \leq \pi \leq Z_{1-\frac{\alpha}{2}} \cdot \hat{s}_{\mu}$$

Z-score



A média aritmética \bar{m} é um estimador não enviesado da média populacional μ e pode ser calculada de N amostras:

$$\bar{m} = \frac{1}{N} \sum_N x_i$$

$$\hat{s}^2 = \frac{1}{N-1} \sum_N (x_i - \bar{m})^2$$

$$\hat{s}_\mu^2 = \frac{\hat{s}^2}{N}$$

$$N = \hat{s}^2 \left(\frac{t_{(\frac{\alpha}{2}, N-1)}}{\delta^*} \right)^2$$

$$t_{(\frac{\alpha}{2}, N-1)} \cdot \hat{s}_\mu \leq \mu \leq t_{(1-\frac{\alpha}{2}, N-1)} \cdot \hat{s}_\mu$$

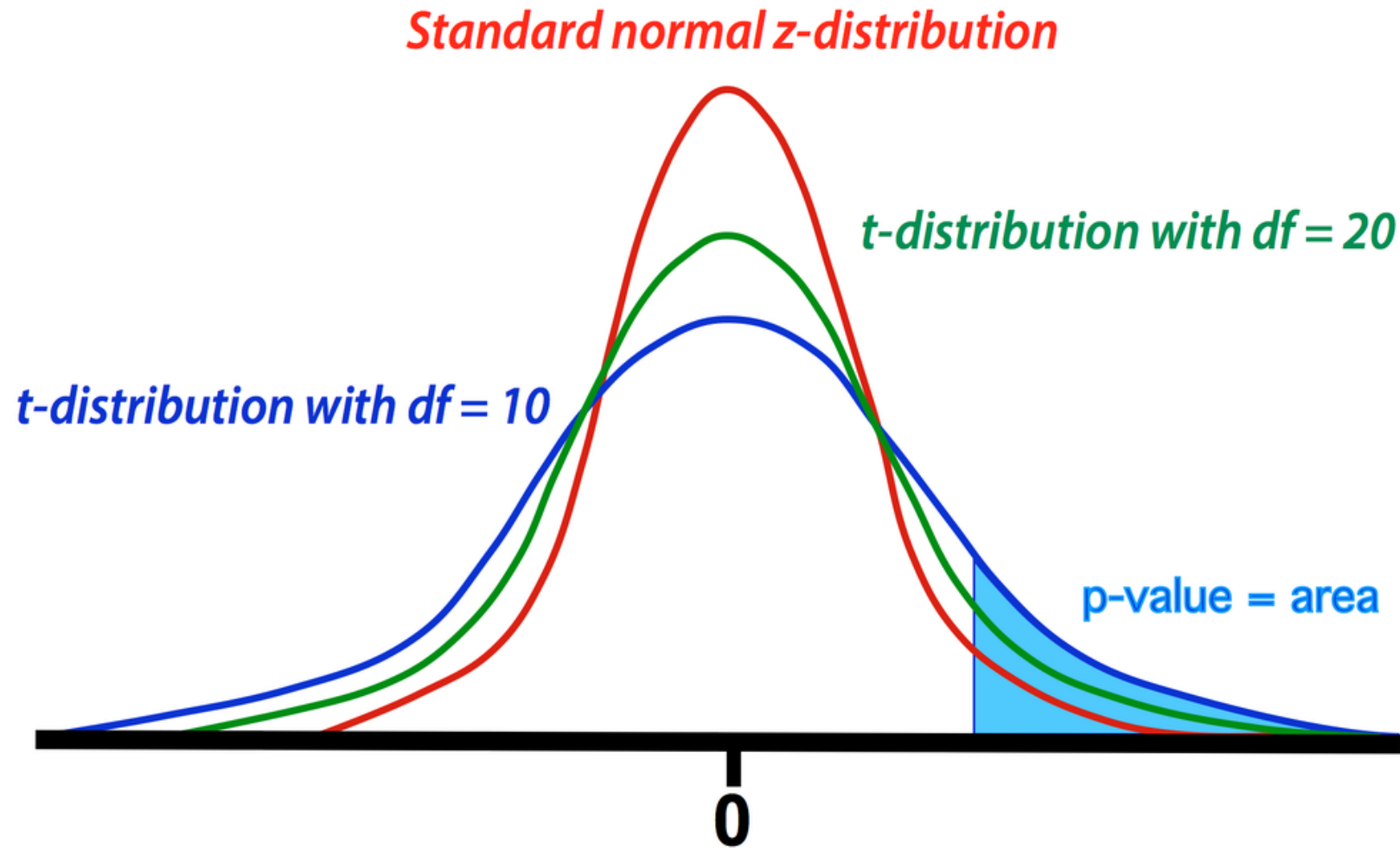
α : proporção da FDP ou significância.

A confiança $\gamma = 1 - \alpha$.

M é proporção de erro aceitável (e.g. se erro 3% $M = 0.003$).

δ^* é o mínimo efeito de interesse, na dimensão da variável (e.g. 5 gramas em medidas de massa).

Distribuição t-Student



Desvio padrão e testes

O intervalo de estimativa do desvio padrão

$$\frac{N-1}{\chi^2_{(\frac{\alpha}{2}, N-1)}} \cdot \hat{s}^2 \leq \sigma^2 \leq \frac{N-1}{\chi^2_{(1-\frac{\alpha}{2}, N-1)}} \cdot \hat{s}^2$$

Onde $\chi^2_{(\alpha, N-1)}$ é a distribuição qui-quadrado na proporção α com N-1 graus de liberdade.

Métodos de estimativa baseado em subamostragens

- *bootstrap*
- *jack knife*

Fim de Estimação de parâmetros - Dever de casa

Exercícios do livro Agresti (2018):

- Capítulo 5: 5.1, 5.9, 5.24, 5.25, 5.33, 5.34, 5.36, 5.40.



Assunto

Introdução

Introdução

Estatística Descritiva

Probabilidades

Estimação de Parâmetros

Teste de Significância

Comparação de dois grupos

Associação de Variáveis Categóricas

Regressão Linear e Correlação

Relação Multivariável

Regressão Múltipla e Correlação

Análise de Variância - ANOVA

Preditores Quantitativos e Categóricos

Modelos com Regressão Múltipla

Regressão Logística

Encerramento

Referências

► Premissas e definições

- **hipótese:** Uma declaração sobre uma população (e.g. falantes de Minas Gerais utilizam frequentemente o termo “trem” como palavra ônibus.).
- **hipótese estatística:** declaração sobre um parâmetro da população (e.g. a **média** do uso do termo “trem” como palavra ônibus por falantes de Minas Gerais é superior a média das demais).
- **Teste de significância:** utiliza os dados para construir/sintetizar uma evidencia sobre uma hipótese.
- **Premissas:**
 - * dados qualitativos ou categóricos;
 - * aleatorização;
 - * amostra segue a distribuição da população;
 - * tamanho da amostra.

Premissas e definições

Hipótese nula H_0 : Declaração sobre um parâmetro da população para um **valor em particular** (neste caso hipótese precisa.). Representa um estado de não influência ou ausência de efeito.

Hipótese nula H_1 ou H_α : Representa o efeito.

Exemplo: Consideremos um estudo em que diferentes falantes de Minas Gerais são expostos a diferentes cenas para depois descrevê-las. Na descrição contabiliza-se o uso de palavras ônibus dividindo-as em 5 categorias:

- trem (1);
- troço (2);
- coisa (3);
- negócio (4);
- outras (5).

Escrevendo hipóteses

hipótese nula: não existe diferença estatística entre a ocorrência da palavra “trem” frente as demais categorias, ou $\mu_1 = \mu_2 = \mu_3 = \mu_4 = \mu_5$;

hipótese alternativa: ocorrência média da palavra “trem” é maior que a média da ocorrência de cada uma das demais, ou $\mu_1 > \mu_2 \wedge \mu_1 > \mu_3 \wedge \mu_1 > \mu_4 \wedge \mu_1 > \mu_5$.

$$\begin{cases} H_0 : \mu_1 = \mu_2 = \mu_3 = \mu_4 = \mu_5 \\ H_1 : \mu_1 > \mu_2 \wedge \mu_1 > \mu_3 \wedge \mu_1 > \mu_4 \wedge \mu_1 > \mu_5 \end{cases}$$

Observação 1: Esta é uma comparação entre cinco categorias sendo que o método para realizar esta comparação e testar as hipóteses é um pouco mais elaborado.

Observação 2: as mesmas hipóteses poderiam ser escritas na forma de proporção.

Compreender para argumentar

O teste verifica quão provável é H_0 , desta forma ele permite rejeitar H_0 com um nível de significância α ou falha em rejeitar H_0 . Princípio do *onus probandi*.

H_0 / não H_1 (efeito)		Condição ou Realidade	
		Verdadeira/ Efeito Negativo	Falsa/ Efeito Positivo
Decisão/ Resultado do teste	Verdadeira/ Efeito Negativo	Verdadeiro negativo (TN)	Falso Negativo (FN)
	Falsa/ Efeito Positivo	Falso Positivo (FP)	Verdadeiro positivo (TP)

Na realização do teste existem algumas diferenças metodológicas entre o que foi proposto por Fisher e por Neyman–Pearson. Basicamente:

- Escolhe-se o limiar de decisão, ou significância α . A confiabilidade do teste é $\gamma = 1 - \alpha$.
- Calcula-se o valor-p, que é a probabilidade de obter repetibilidade do resultado (ou mais extremo) sob a condição da hipótese nula ser correta (mnemônico: credibilidade de H_0).
- Se o valor-p for menor que a significância, rejeita-se H_0 com significância α (ou de confiança $1 - \alpha$).

Erro tipo I e Erro tipo II

Erros:

- Erro do Tipo I (falso positivo), rejeitar H_0 quando ela é verdadeira.

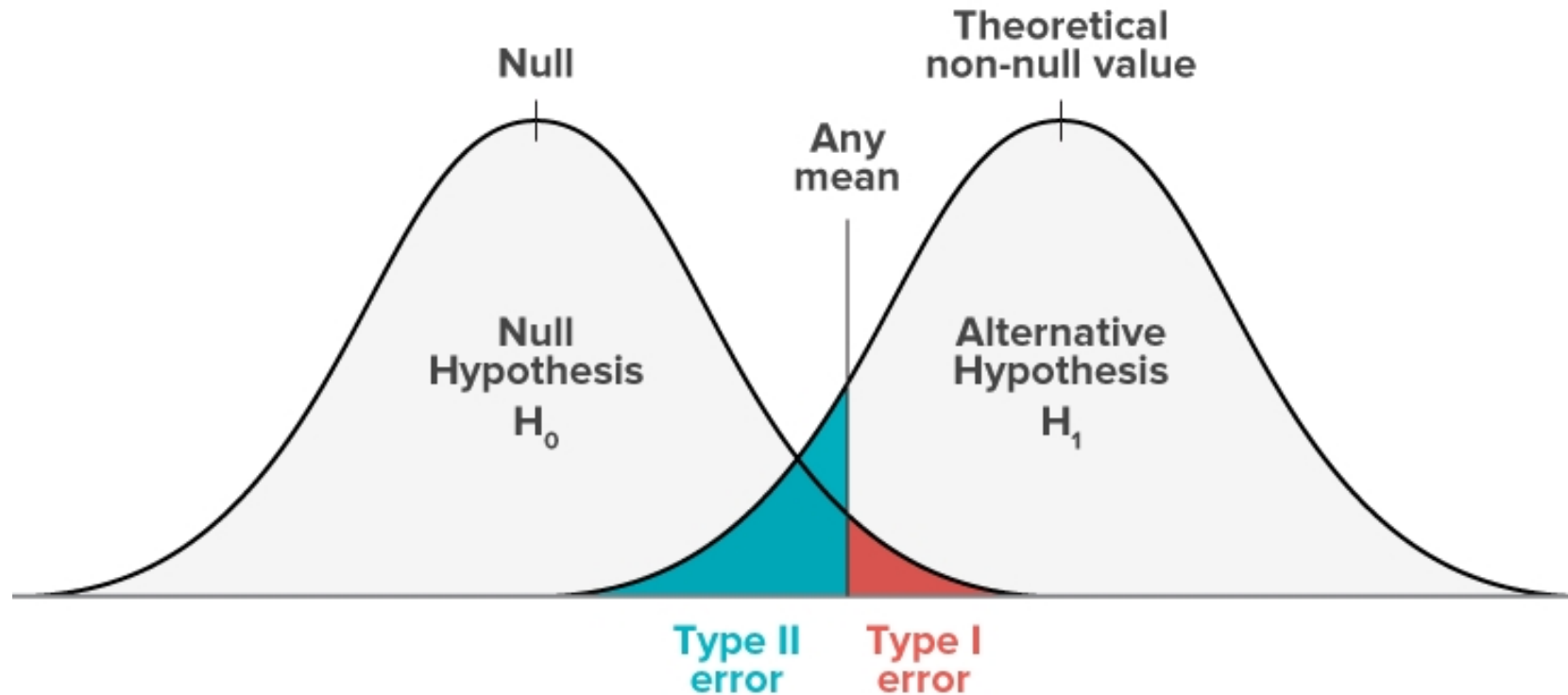
$$P(\text{rejeitar } H_0 | H_0 = V) = \alpha$$
- Erro do Tipo II (falso negativo), falhar em rejeitar H_0 quando ela é falsa.

$$P(\text{falha em rejeitar } H_0 | H_1 = V) = \beta$$

$H_0/$ não H_1 (efeito)		Condição ou Realidade	
		Verdadeira/ Efeito Negativo	Falsa/ Efeito Positivo
Decisão/ Resultado do teste	Verdadeira/ Efeito Negativo	TN $(1 - \alpha)$	Erro tipo II β
	Falsa/ Efeito Positivo	Erro tipo I α	TP $(1 - \beta)$

Poder do teste

Poder do teste ($1 - \beta$): Capacidade/probabilidade de rejeitar H_0 quando uma hipótese alternativa específica H_1 é verdadeira.



Teste de uma proporção com R - Bilateral

Dada uma amostra de dois grupos de pessoas, um com disfluência na fala e outro sem. Vamos colocar algumas hipóteses...

Hipótese de calda dupla A proporção observada de pessoas do sexo masculino é diferente de 0,5?

$$\begin{cases} H_0 : \pi = 0,5 \\ H_1 : \pi \neq 0,5 \end{cases}$$

```
prop.test(x=18, n=40, p=0.50, alternative="two.sided")
```

```
data: 18 out of 40, null probability 0.5
X-squared = 0.225, df = 1, p-value = 0.6353
alternative hypothesis: true p is not equal to 0.5
95 percent confidence interval:
0.2960304 0.6134103
sample estimates:
p
0.45
```

Teste de uma proporção com R - Unilateral superior

Hipótese de superioridade A proporção observada de pessoas do sexo masculino é maior a 0,5?

$$\begin{cases} H_0 : \pi = 0,5 \\ H_1 : \pi > 0,5 \end{cases}$$

```
prop.test(x=18, n=40, p=0.50, alternative="greater")
```

```
data: 18 out of 40, null probability 0.5
X-squared = 0.225, df = 1, p-value = 0.6824
alternative hypothesis: true p is greater than 0.5
95 percent confidence interval:
0.3165333 1.0000000
sample estimates:
p
0.45
```

Teste de uma proporção com R - Unilateral inferior

Hipótese de inferioridade A proporção observada de pessoas do sexo masculino é menor a 0,5?

$$\begin{cases} H_0 : \pi = 0,5 \\ H_1 : \pi < 0,5 \end{cases}$$

```
prop.test(x=18, n=40, p=0.50, alternative="less")
```

```
data: 18 out of 40, null probability 0.5
X-squared = 0.225, df = 1, p-value = 0.3176
alternative hypothesis: true p is less than 0.5
95 percent confidence interval:
0.0000000 0.5903943
sample estimates:
p
0.45
```

Teste sobre a média com R - Bilateral

Dada uma amostra de dois grupos de pessoas, um com disfluência na fala e outro sem. Vamos colocar algumas hipóteses...

Hipótese de calda dupla A idade média dos participantes é diferente a 35 anos.

$$\begin{cases} H_0 : \hat{\mu} = 35 \\ H_1 : \hat{\mu} \neq 35 \end{cases}$$

```
t.test(x=df_disf$IDADE, mu=35, alternative='two.sided')
```

```
data: df_disf$IDADE
```

```
t = -4.0621, df = 39, p-value = 0.0002274
```

```
alternative hypothesis: true mean is not equal to 35
```

```
95 percent confidence interval:
```

```
26.31193 32.08807
```

```
sample estimates:
```

```
mean of x
```

```
29.2
```

Teste sobre a média com R - Unilateral superior

Hipótese de superioridade A idade média dos participantes é superior a 35 anos.

$$\begin{cases} H_0 : \hat{\mu} = 35 \\ H_1 : \hat{\mu} > 35 \end{cases}$$

```
t.test(x=df_disf$IDADE, mu=35, alternative='greater')
```

```
t = -4.0621, df = 39, p-value = 0.9999
```

```
alternative hypothesis: true mean is greater than 35
```

```
95 percent confidence interval:
```

```
26.79427      Inf
```

```
sample estimates:
```

```
mean of x
```

```
29.2
```

Teste sobre a média com R - Unilateral inferior

Hipótese de superioridade A idade média dos participantes é inferior a 35 anos.

$$\begin{cases} H_0 : \hat{\mu} = 35 \\ H_1 : \hat{\mu} < 35 \end{cases}$$

```
t.test(x=df_disf$IDADE, mu=35, alternative='less')
```

```
data: df_disf$IDADE
```

```
t = -4.0621, df = 39, p-value = 0.0001137
```

```
alternative hypothesis: true mean is less than 35
```

```
95 percent confidence interval:
```

```
-Inf 31.60573
```

```
sample estimates:
```

```
mean of x
```

```
29.2
```

Poder do teste e número de amostras

```
library(pwr)
sdIdade <- sd(df_disf$IDADE)
delta <- 3/sdIdade # Minimo efeito (detectavel). Exemplo 3 anos na media de idade
alpha <- 0.05 # Significancia
power <- 0.80 # 1-beta

pwr.t.test(d = delta, sig.level = alpha, power = power, type = "one.sample",
           alternative = "two.sided")
```

One-sample t test power calculation

```
n = 73.06228
d = 0.33221
sig.level = 0.05
power = 0.8
alternative = two.sided
```

Fim de Teste de Significância - Dever de casa

Exercícios do livro Agresti (2018):

- Capítulo 6: 6.1-6.5, 6.17, 6.23, 6.41.



Assunto

Introdução

Introdução

Estatística Descritiva

Probabilidades

Estimação de Parâmetros

Teste de Significância

Comparação de dois grupos

Associação de Variáveis Categóricas

Regressão Linear e Correlação

Relação Multivariável

Regressão Múltipla e Correlação

Análise de Variância - ANOVA

Preditores Quantitativos e Categóricos

Modelos com Regressão Múltipla

Regressão Logística

Encerramento

Referências

Busca por uma diferença ou razão entre parâmetros

- Amostras independentes ou dependentes (pareada).
- Variáveis explicatórias vs. variável resposta.
- Conhecer ou não alguns parâmetros da população.

Exemplo: Dada uma amostra de dois grupos de pessoas, um com disfluência na fala e outro sem. **Hipótese:** A média do número de gestos que cada grupo realiza é igual?

Sendo:

μ_1 é a média de gestos do grupo com disfluência; e
 μ_2 a média de gestos do grupo controle.

$$\begin{cases} H_0 : \mu_2 - \mu_1 = 0 \\ H_1 : \mu_2 - \mu_1 \neq 0 \end{cases}$$

Amostras independentes ou dependentes

Independente: Cada unidade experimental (voluntário) passou por um tratamento diferente ou está em um grupo diferente.

Dependente: A unidade experimental (gravação de voz, foto, voluntário) pode ser submetido a mais de um tratamento. No exemplo

Grupo	Amostras	Número de gestos	
		Média	Desvio padrão
Disfunção	20	5,8	7,9
Controle	20	12,7	9,4

Calculando o teste para duas amostras

Passos:

- verificar se as variâncias são iguais com o `var.test()`;
- indicar se as variâncias dos dois grupos são iguais (e.g. `var.equal = (varTest$p.value <= 0.05)`);
- seleccionar o nível de confiança `conf.level = 0.95`;
- indicar se o teste é pareado (e.g. `paired = FALSE`);
- a hipótese da média (e.g. `mu = 0`);

```
library(pwr)
```

```
library(effsize)
```

```
varTest <- var.test(df_disf$Ges_Total ~ df_disf$GRUPO, alternative = "two.sided")
t.test(df_disf$Ges_Total ~ df_disf$GRUPO, mu = 0, paired = FALSE,
       conf.level = 0.95, var.equal = (varTest$p.value >= 0.05))
cohenD <- cohen.d(df_disf$Ges_Total, df_disf$GRUPO)
pwr.t.test(n=20, d=cohenD$estimate, type = "two.sample", alternative = "two.sided")
```

Resultado

Médias são diferentes com p-valor = 0,01669

Two Sample t-test

```
data: df_disf$Ges_Total by df_disf$GRUPO
t = -2.504, df = 38, p-value = 0.01669
alternative hypothesis: true difference in means is not equal to 0
95 percent confidence interval:
-12.478357 -1.321643
sample estimates:
mean in group 1 mean in group 2
5.8            12.7
```

Potência do teste

Sendo a potência do teste é de 0,9527, ou seja, a probabilidade de cometer o erro do tipo II é de 4,73%.

```
Two-sample t test power calculation
```

```
n = 20
```

```
d = 1.178793
```

```
sig.level = 0.05
```

```
power = 0.9527323
```

```
alternative = two.sided
```

NOTE: n is number in *each* group

Cohen-d

Diferença média padronizada. É uma medida do tamanho do efeito, ou a distância (no exemplo em número de gestos) entre os grupos:

Cohen's d

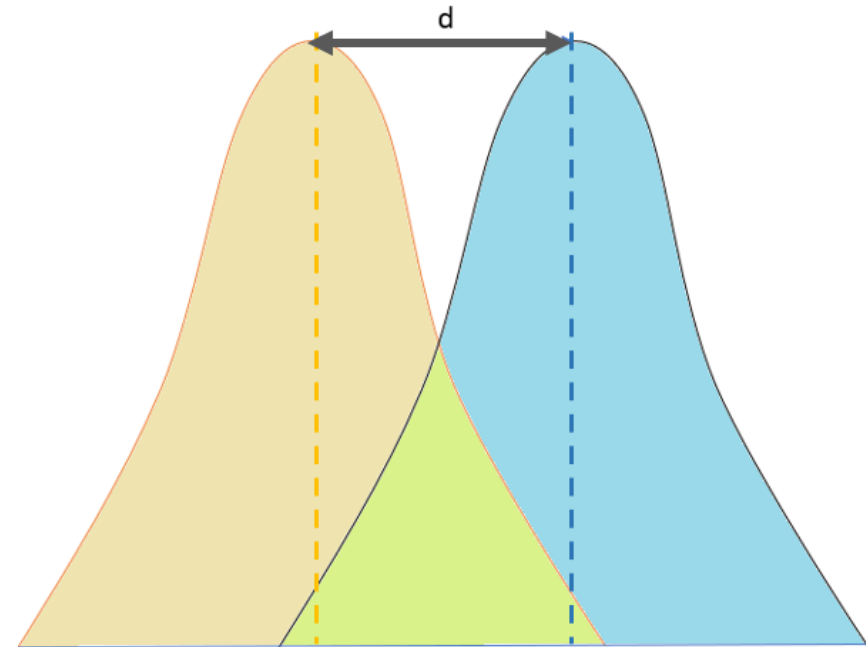
d estimate: 1.178793 (large)

95 percent confidence interval:

lower upper

0.6965114 1.6610739

$$d = \frac{\bar{x}_1 - \bar{x}_2}{\sqrt{\frac{(N_1-1)s_1^2 + (N_2-1)s_2^2}{N_1 + N_2 - 2}}}$$



Calculando o teste para duas proporções

Exemplo: Dada uma amostra de dois grupos de pessoas, um com disfluência na fala e outro sem. **Hipótese:** Considerando que a velocidade de fala é dividida em duas categorias “Adequado e Alterado”, a proporção de fala adequada é maior no grupo controle?

Grupo	Velocidade de fala		Total
	Adequado	Alterado	
Disfunção	13 (0,65)	7 (0,35)	20
Controle	19 (0,95)	1 (0,05)	20

Sendo:

π_1 é a proporção de falas adequadas no grupo com disfluência; e

π_2 a proporção de falas adequadas no grupo controle.

$$\begin{cases} H_0 : \pi_2 - \pi_1 = 0 \\ H_1 : \pi_2 - \pi_1 \neq 0 \end{cases}$$

Realizando o teste

Passos:

- separar o numero de eventos de sucesso (e.g. fala “Adequada”) no número de amostras $x=c(13,19)$ e $n=c(20,20)$;
- selecionar o nível de confiança $conf.level = 0.95$;
- correção de continuidade de Yates’s para poucas amostras (e.g. $correct = TRUE$);

```
library(pwr)
```

```
propTest <- prop.test(x=c(13,19), n=c(20,20), p = NULL, alternative = "two.sided",  
correct = TRUE)  
pwr.2p.test(h = sqrt(propTest$statistic/20), n = 20, sig.level = 0.05, power = NULL  
,  
alternative = "two.sided")
```

Potência do teste e tamanho efeito

Sendo a potência do teste é de 0,287, ou seja, a probabilidade de cometer o erro do tipo II é de 71,3%.

$$h = \sqrt{\frac{\chi^2}{n}}$$

Difference of proportion `power` calculation `for binomial` distribution (arcsine transformation)

```
h = 0.4419417
n = 20
sig.level = 0.05
power = 0.2873077
alternative = two.sided
```

FALSE NOTE: same `sample` sizes

Fim de Comparação de dois grupos - Dever de casa

Exercícios do livro Agresti (2018):

- Capítulo 7: 7.4, 7.11, 7.14, 7.21, 7.28, 7.47.



Assunto

Introdução

Introdução

Estatística Descritiva

Probabilidades

Estimação de Parâmetros

Teste de Significância

Comparação de dois grupos

Associação de Variáveis Categóricas

Regressão Linear e Correlação

Relação Multivariável

Regressão Múltipla e Correlação

Análise de Variância - ANOVA

Preditores Quantitativos e Categóricos

Modelos com Regressão Múltipla

Regressão Logística

Encerramento

Referências

Tabela de contingência

Uma empresa de desenvolvimento de cremes faciais realiza um experimento com 600 pessoas. Trezentas (300) no “grupo de controle” e 300 no “grupo de tratamento” (Kahan et al., 2017).

	Melhora	sem efeito	Piora	Total
Controle	107	170	23	300
Tratamento	223	2	75	300
Total	330	172	98	600

Variáveis são independentes

Uso do teste qui-quadrado, sendo:

$$\begin{cases} H_0 : \text{As variáveis são estatisticamente independentes.} \\ H_1 : \text{As variáveis são estatisticamente dependentes.} \end{cases}$$

Quando não utilizar o χ^2 :

- Quando existir **dependência** entre as observações.
- Em caso de células (posições da tabela de contingência) com menos de 5 observações.
- Variáveis não categóricas.

Obs: o teste também pode ser utilizado para ajuste de modelos ou homogeneidade.

```
tabABC <- as.table(rbind(c(223,2,75), c(107,170,23)))
dimnames(tabABC) <- list(grupos = c("Tratamento", "Controle"), resultado = c("Melhora", "Sem efeito", "Piora"))
```

	resultado		
grupos	Melhora	Sem efeito	Piora
Tratamento	223	2	75
Controle	107	170	23

	resultado	
grupos	Melhora	Outro
Tratamento	223	77
Controle	107	193

	resultado	
grupos	Outro	Piora
Tratamento	225	75
Controle	277	23

Medindo o teste e o tamanho do efeito

Calculando os testes para cada tabela:

```
chsqtAB <- chisq.test(tabAB)
chsqtBC <- chisq.test(tabBC)
contribAB <- 100*chsqtAB$residuals^2/chsqtAB$statistic
contribBC <- 100*chsqtBC$residuals^2/chsqtBC$statistic
```

Resíduos: Indicam as variáveis que apresentam maior poder de explicação. Sinal indica a direção de (a favor ou contra o tratamento).

Tamanho do efeito e contribuição:

$$\Psi = \sqrt{\frac{\chi^2}{n}}$$

$$c = \frac{r^2}{\chi^2}$$

Resíduos e tamanho do efeito

grupos	resultado	
	Melhora	Outro
Tratamento	223	77
Controle	107	193

Pearson's Chi-squared test with Yates
' continuity correction

data: tabAB
X-squared = 89.057, df = 1, p-value <
2.2e-16

grupos	resultado	
	Melhora	Outro
Tratamento	22.89	27.98
Controle	22.89	27.98

grupos	resultado	
	Outro	Piora
Tratamento	225	75
Controle	277	23

Pearson's Chi-squared test with Yates
' continuity correction

data: tabBC
X-squared = 31.722, df = 1, p-value =
1.779e-08

grupos	resultado	
	Outro	Piora
Tratamento	8.49	43.49
Controle	8.49	43.49

► Fim de Associação de Variáveis Categóricas - Dever de casa

Exercícios do livro Agresti (2018):

- Capítulo 8: 8.5, 8.16, 8.22, 8.40.



Introdução

Introdução

Estatística Descritiva

Probabilidades

Estimação de Parâmetros

Teste de Significância

Comparação de dois grupos

Associação de Variáveis Categóricas

Regressão Linear e Correlação

Relação Multivariável

Regressão Múltipla e Correlação

Análise de Variância - ANOVA

Preditores Quantitativos e Categóricos

Modelos com Regressão Múltipla

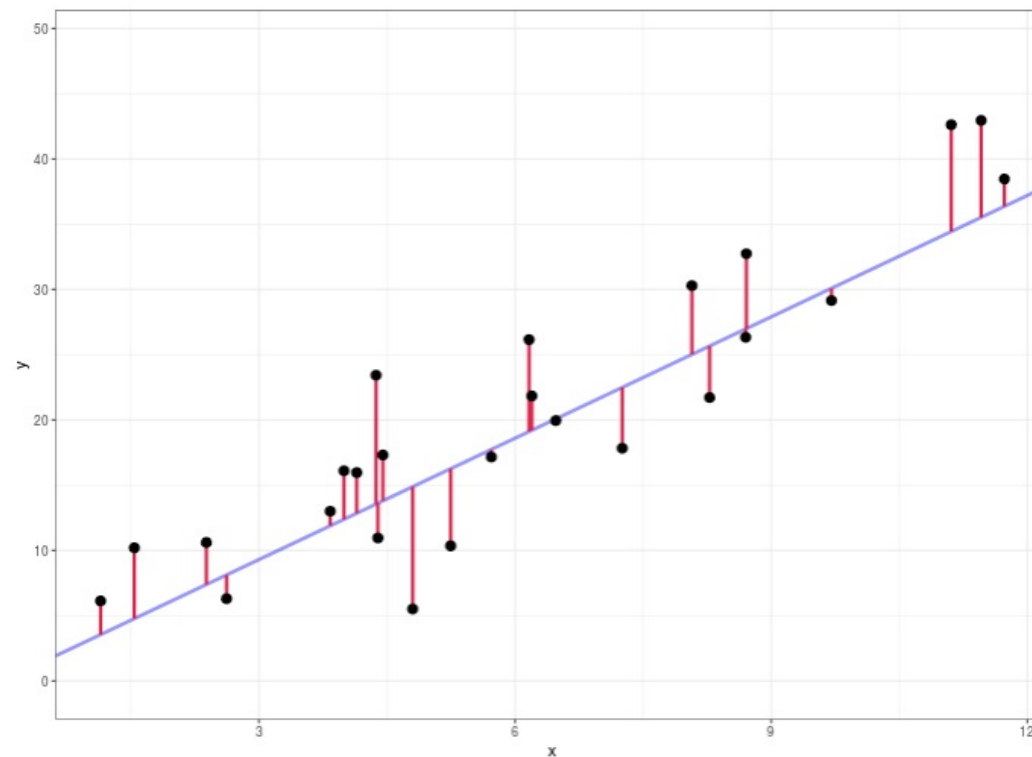
Regressão Logística

Encerramento

Referências

Fim de Regressão Linear e Correlação

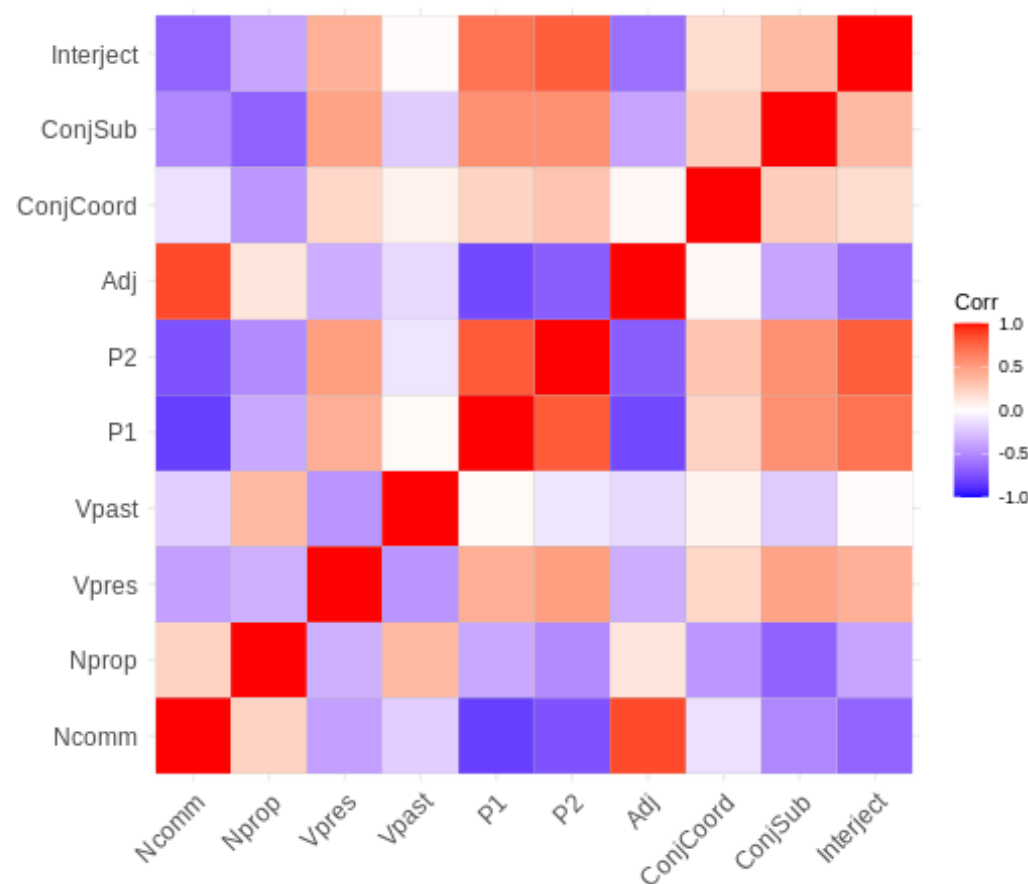
- Associação entre variáveis quantitativas.
- Relação linear ou linearizáveis.
- Importância da visualização de dados



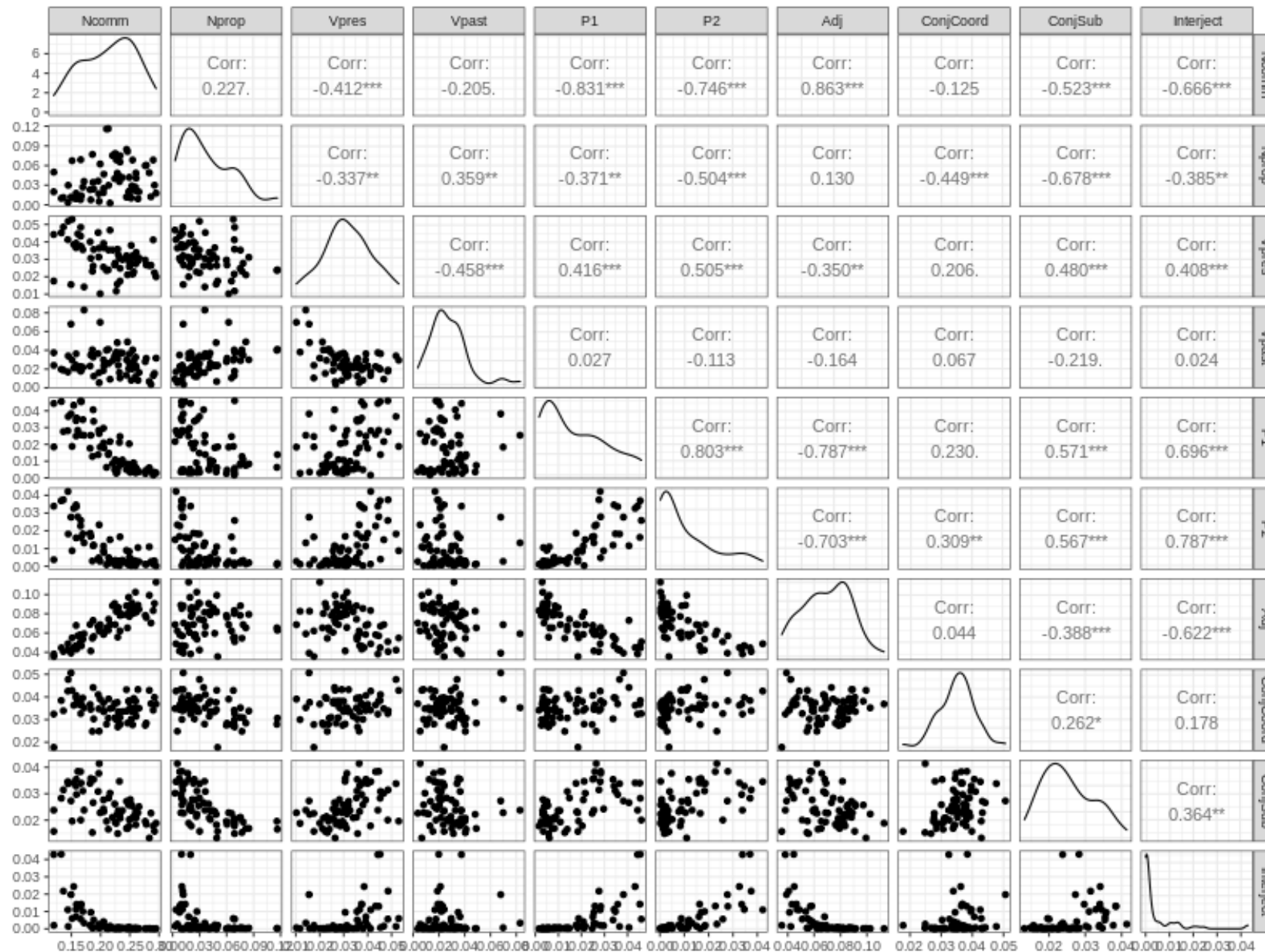
Dados do Corpus Britânico Levshina (2015)

```
reg_bnc <- read.table("./reg_bnc.csv", header = TRUE, sep = ",", dec = ".", quote = "\\
  ")
png(file = "./Correlacao_01.png", width = 600, height = 450, units = "px")
  ggcorrplot(cor(reg_bnc[3:12]))
dev.off()
```

```
Reg
Acad      : 6
Fiction   : 3
Misc      :14
News      :16
NonacProse: 6
Spok      :24
```



Observando a dispersão e a normalidade



Análise da correlação - positiva

Teste de correlação: Ncomm vs Adj (positiva)

Pearson's product-moment correlation

data: reg_bnc\$Ncomm and reg_bnc\$Adj

t = 14.009, df = 67, p-value < 2.2e-16

alternative hypothesis: true correlation is not equal to 0

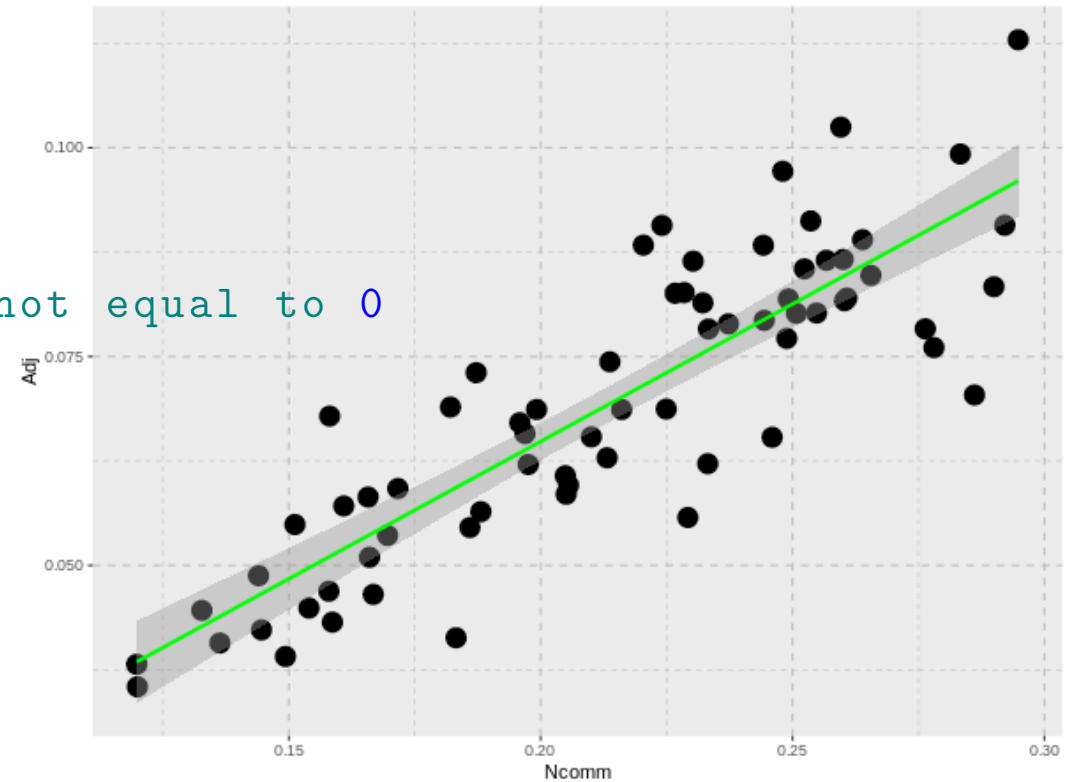
95 percent confidence interval:

0.7877011 0.9134309

sample estimates:

cor

0.8634126



Análise da regressão - inclinação positiva

Analisando o resultado da regressão

Residuals:

Min	1Q	Median	3Q	Max
-0.052278	-0.017021	0.001822	0.012632	0.070010

Coefficients:

	Estimate	Std. Error	t value	Pr(> t)
(Intercept)	0.05664	0.01157	4.894	6.52e-06 ***
Adj	2.26526	0.16170	14.009	< 2e-16 ***

Residual standard error: 0.02366 on 67 degrees of freedom

Multiple R-squared: 0.7455, Adjusted R-squared: 0.7417

F-statistic: 196.2 on 1 and 67 DF, p-value: < 2.2e-16

Análise da correlação - negativa

Teste de correlação: Ncomm vs P1 (negativa)

Pearson's product-moment correlation

data: reg_bnc\$Ncomm and reg_bnc\$P1

$t = -12.207$, $df = 67$, $p\text{-value} < 2.2e-16$

alternative hypothesis: true correlation is not equal to 0

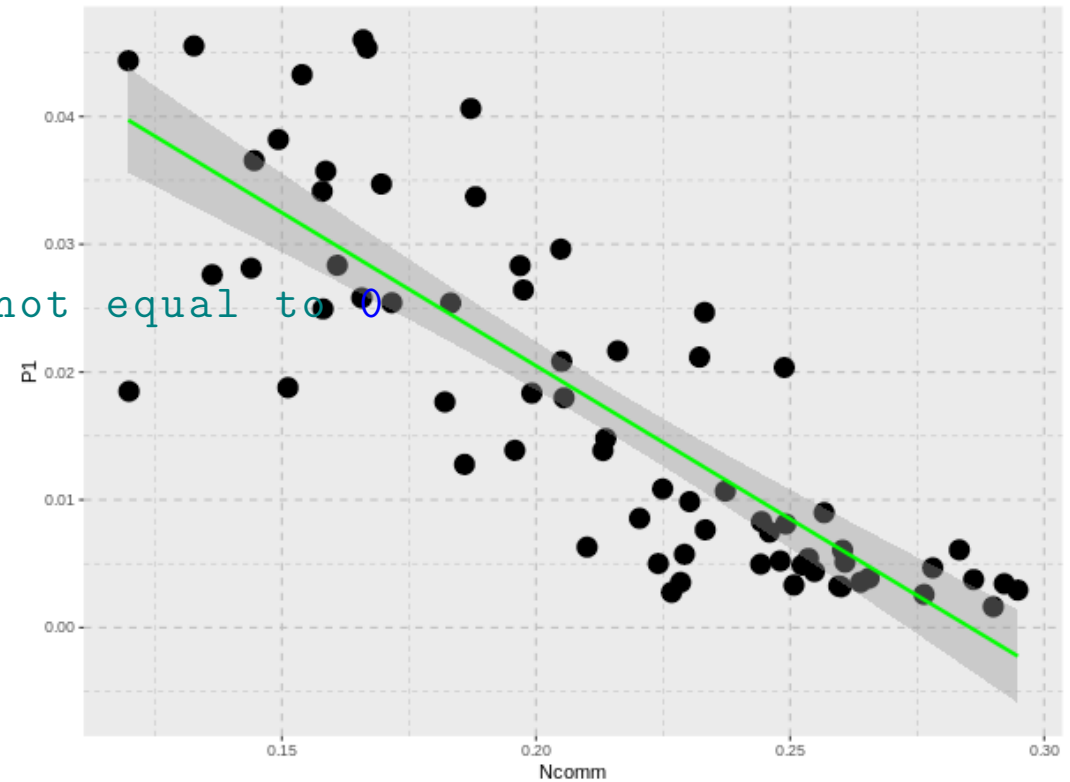
95 percent confidence interval:

-0.8919068 -0.7391773

sample estimates:

cor

-0.8305535



Análise da regressão - inclinação negativa

Analisando o resultado da regressão

Residuals:

Min	1Q	Median	3Q	Max
-0.090100	-0.015763	0.001781	0.015173	0.044199

Coefficients:

	Estimate	Std. Error	t value	Pr(> t)
(Intercept)	0.263250	0.005128	51.33	<2e-16 ***
P1	-2.878204	0.235789	-12.21	<2e-16 ***

 Residual standard error: 0.02611 on 67 degrees of freedom
 Multiple R-squared: 0.6898, Adjusted R-squared: 0.6852
 F-statistic: 149 on 1 and 67 DF, p-value: < 2.2e-16

Análise da correlação

Teste de correlação: Adj vs Nprop (\approx zero)

Pearson's product-moment correlation

data: reg_bnc\$Adj and reg_bnc\$Nprop

t = 1.0774, df = 67, p-value = 0.2852

alternative hypothesis: true correlation is not equal to 0

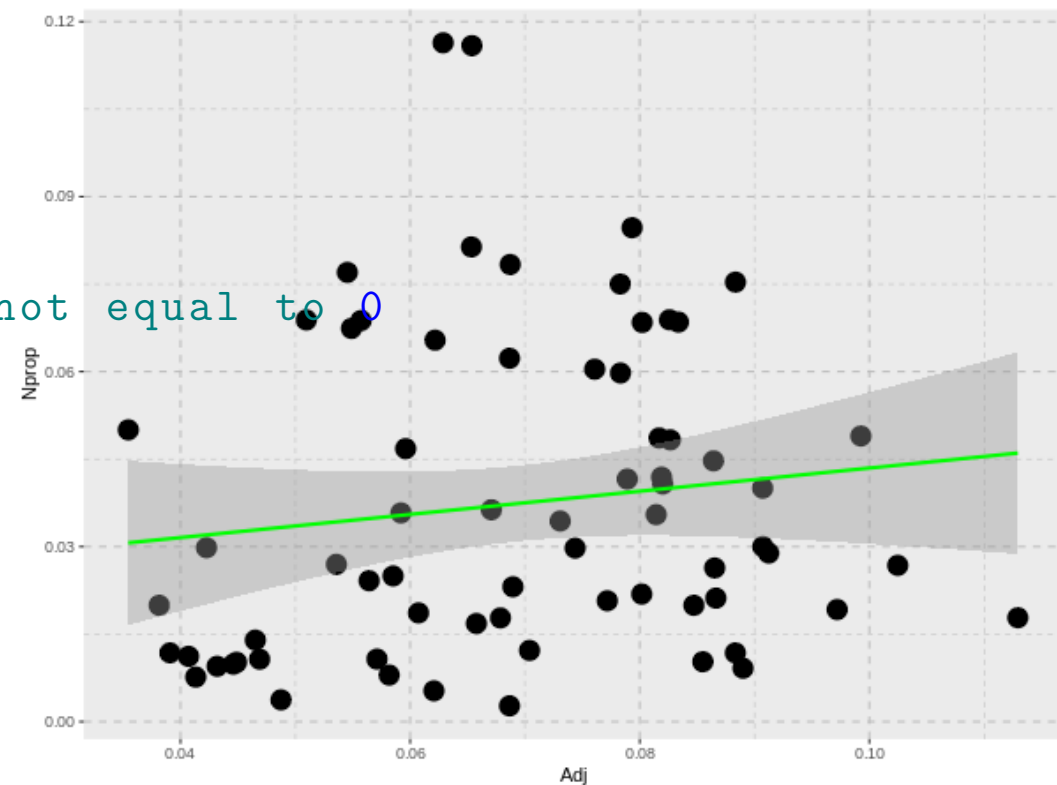
95 percent confidence interval:

-0.1095700 0.3561749

sample estimates:

cor

0.1304949



Análise da regressão

Analizando o resultado da regressão

Residuals:

Min	1Q	Median	3Q	Max
-0.035000	-0.013270	0.000802	0.012221	0.045236

Coefficients:

	Estimate	Std. Error	t value	Pr(> t)
(Intercept)	0.066167	0.003661	18.072	<2e-16 ***
Nprop	0.085743	0.079587	1.077	0.285

Residual standard error: 0.01772 on 67 degrees of freedom

Multiple R-squared: 0.01703, Adjusted R-squared: 0.002358

F-statistic: 1.161 on 1 and 67 DF, p-value: 0.2852

Fim de Regressão Linear e Correlação - Dever de casa

Exercícios do livro Agresti (2018):

- Capítulo 9: 9.11, 9.18, 9.21, 9,24, 9.39.



Introdução

Introdução

Estatística Descritiva

Probabilidades

Estimação de Parâmetros

Teste de Significância

Comparação de dois grupos

Associação de Variáveis Categóricas

Regressão Linear e Correlação

Relação Multivariável

Regressão Múltipla e Correlação

Análise de Variância - ANOVA

Preditores Quantitativos e Categóricos

Modelos com Regressão Múltipla

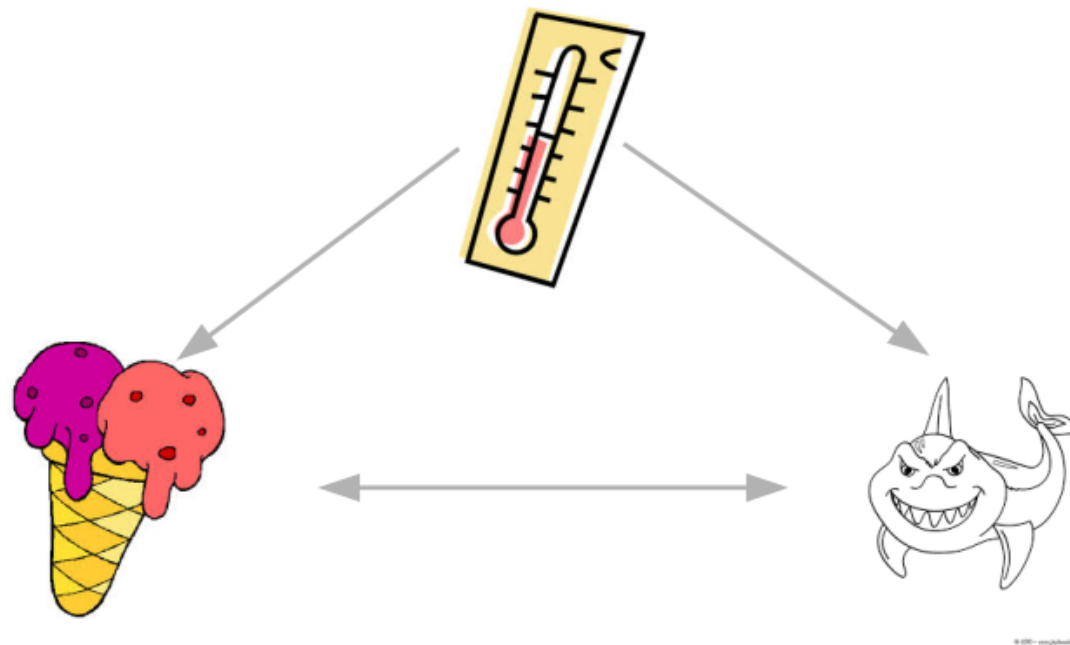
Regressão Logística

Encerramento

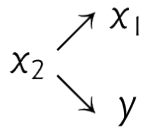
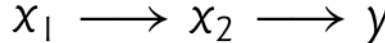
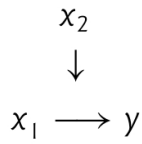
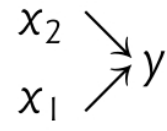
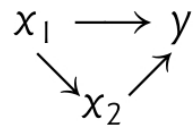
Referências

Variáveis informações e correlação

- Associação (correlação) não implica causalidade (necessário as não suficiente).
- Problema do controle estatístico nas ciências sociais.
- Recorte de variáveis.



Formas de associação - Resumo

Diagrama	Nome da relação	Efeito do controle de x_2
	Associação espúria entre x_1 e y .	Associação entre x_1 e y desaparece.
	Relação em cadeia: x_2 intervêm, x_1 causa y de forma indireta.	Associação entre x_1 e y desaparece.
	Interação.	Associação entre x_1 e y varia de acordo com o nível (valor) de x_2 .
	Causa múltiplas.	Associação entre x_1 e y não se altera.
	Efeito direto e indireto de x_1 em y .	Associação entre x_1 e y altera-se mas não desaparece.

Fim de Relação Multivariável - Dever de casa

Exercícios do livro Agresti (2018):

- Capítulo 10: 10.5, 10.13, 10.19, 10.29.



Introdução

Introdução

Estatística Descritiva

Probabilidades

Estimação de Parâmetros

Teste de Significância

Comparação de dois grupos

Associação de Variáveis Categóricas

Regressão Linear e Correlação

Relação Multivariável

Regressão Múltipla e Correlação

Análise de Variância - ANOVA

Preditores Quantitativos e Categóricos

Modelos com Regressão Múltipla

Regressão Logística

Encerramento

Referências





▶ Dever de casa



Introdução

Introdução

Estatística Descritiva

Probabilidades

Estimação de Parâmetros

Teste de Significância

Comparação de dois grupos

Associação de Variáveis Categóricas

Regressão Linear e Correlação

Relação Multivariável

Regressão Múltipla e Correlação

Análise de Variância - ANOVA

Preditores Quantitativos e Categóricos

Modelos com Regressão Múltipla

Regressão Logística

Encerramento

Referências

▶ Dever de casa





Assunto

Introdução

Introdução

Estatística Descritiva

Probabilidades

Estimação de Parâmetros

Teste de Significância

Comparação de dois grupos

Associação de Variáveis Categóricas

Regressão Linear e Correlação

Relação Multivariável

Regressão Múltipla e Correlação

Análise de Variância - ANOVA

Preditores Quantitativos e Categóricos

Modelos com Regressão Múltipla

Regressão Logística

Encerramento

Referências

▶ Dever de casa



▶ Dever de casa



Assunto

Introdução

Introdução

Estatística Descritiva

Probabilidades

Estimação de Parâmetros

Teste de Significância

Comparação de dois grupos

Associação de Variáveis Categóricas

Regressão Linear e Correlação

Relação Multivariável

Regressão Múltipla e Correlação

Análise de Variância - ANOVA

Preditores Quantitativos e Categóricos

Modelos com Regressão Múltipla

Regressão Logística

Encerramento

Referências

▶ Dever de casa





Assunto

Introdução

Introdução

Estatística Descritiva

Probabilidades

Estimação de Parâmetros

Teste de Significância

Comparação de dois grupos

Associação de Variáveis Categóricas

Regressão Linear e Correlação

Relação Multivariável

Regressão Múltipla e Correlação

Análise de Variância - ANOVA

Preditores Quantitativos e Categóricos

Modelos com Regressão Múltipla

Regressão Logística

Encerramento

Referências

▶ Dever de casa



▶ Dever de casa



Assunto

Introdução

Introdução

Estatística Descritiva

Probabilidades

Estimação de Parâmetros

Teste de Significância

Comparação de dois grupos

Associação de Variáveis Categóricas

Regressão Linear e Correlação

Relação Multivariável

Regressão Múltipla e Correlação

Análise de Variância - ANOVA

Preditores Quantitativos e Categóricos

Modelos com Regressão Múltipla

Regressão Logística

Encerramento

Referências

Sobre este material

Esta obra está licenciada sob a licença *Creative Commons* CC BY-NC-SA 4.0 (mais detalhes neste *link*)

Favor fazer referência a este trabalho como:

Silva, A. P. (2022), *Notas de Aulas de Estatística para Linguística*. Online:
<https://github.com/adelinocpp/estatistica-para-linguistica>

```
@Misc{Silva2022,  
title={Notas de Aulas de Notas de Aulas de Estatística para Linguística},  
author={Adelino Pinheiro Silva},  
howPublished={\url{https://github.com/adelinocpp/estatistica-para-linguistica}},  
year={2022},  
note={Version 1.0; Creative Commons BY-NC-SA 4.0.},  
}
```

Assunto

Introdução

Introdução

Estatística Descritiva

Probabilidades

Estimação de Parâmetros

Teste de Significância

Comparação de dois grupos

Associação de Variáveis Categóricas

Regressão Linear e Correlação

Relação Multivariável

Regressão Múltipla e Correlação

Análise de Variância - ANOVA

Preditores Quantitativos e Categóricos

Modelos com Regressão Múltipla

Regressão Logística

Encerramento

Referências

Referências I

- Agresti, A. (2018). *Statistical methods for the social sciences*. Number 300.72 A3. Pearson.
- Casella, G. and Berger, R. L. (2011). Inferência estatística-tradução da 2a edição norte-americana. *Centage Learning*, page 259.
- Chomsky, N. (2009). *Syntactic structures*. De Gruyter Mouton.
- Halperin, M., Hartley, H. O., and Hoel, P. G. (1965). Recommended standards for statistical symbols and notation: Copss committee on symbols and notation. *The American Statistician*, 19(3):12–14.
- Kahan, D. M., Peters, E., Dawson, E. C., and Slovic, P. (2017). Motivated numeracy and enlightened self-government. *Behavioural public policy*, 1(1):54–86.
- Levshina, N. (2015). *How to do linguistics with R*. Université catholique de Louvain.
- Wikipédia (2017). Notação em probabilidade e estatística. <https://pt.wikipedia.org/wiki/Nota> Acessado em 19/03/2022.