MAT02018 - Estatística Descritiva

Medidas de forma

Rodrigo Citton P. dos Reis citton.padilha@ufrgs.br

Universidade Federal do Rio Grande do Sul Instituto de Matemática e Estatística Departamento de Estatística

Porto Alegre, 2021



Introdução

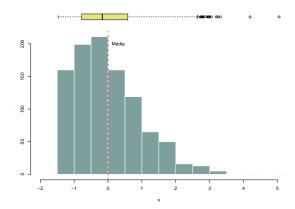
Introdução

Introdução

- Nas últimas semanas dedicamos a nossa atenção para resumir numericamente certas características da distribuição de frequências.
- No entanto, as medidas de localização e variabilidade nem sempre dão conta de descrever todas as características de uma distribuição.
- Nestas breves notas de aula, vamos discutir duas medidas de forma: os coeficientes de assimetria e curtose.
- Além disso, vamos apresentar propriedades da média e variância.

__ Assimetria

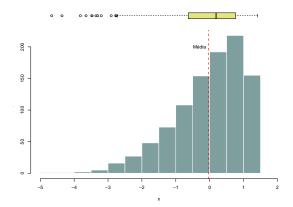
- ▶ A medida denominada coeficiente de assimetria mede o grau de assimetria exibido pela distribuição dos dados.
- A figura abaixo apresenta uma distribuição assimétrica.



- O histograma revela que há mais observações abaixo da média.
- Veja que a mediana (apresentada no boxplot) está posicionada à esquerda da média (logo, mais de 50% dos valores da distribuição estão abaixo da média).
- ► Também é possível notar que a classe modal (faixa de maior frequência; maior retângulo do histograma) está à esquerda da mediana (e portanto, à esquerda da média).
- Este comportamento é conhecido como assimetria positiva¹.

¹Quando $\bar{x} > Md > Mo$ dizemos que uma distribuição é assimétrica positiva.

► Já quando a média é menor que a mediana os dados apresentam assimetria negativa², como na figura a seguir.



 $^{^2}$ Quando $\bar{x} < Md < Mo$ dizemos que uma distribuição é assimétrica negativa.

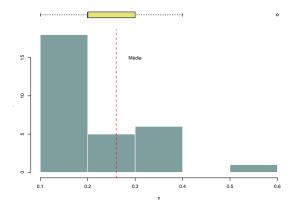
O coeficiente de assimetria³ é calculado primeiro somando o cubo dos desvios da média e, então, dividindo pelo produto do cubo do desvio padrão pelo número de observações:

$$b_1 = \frac{\sum_{i=1}^{n} (x_i - \bar{x})^3}{ns^3}.$$

- Quando $b_1 = 0$ os dados são simétricos em torno da média;
- ▶ Quando $b_1 > 0$ os dados apresentam assimetria positiva;
- ▶ Quando $b_1 < 0$ os dados apresentam assimetria negativa.

³Existem outras propostas de mensuração da assimetria na literatura. Nestas notas vamos nos ater a apenas uma proposta.

▶ Exemplo: considere mais uma vez que x representa a largura de pétala de 30 flores do tipo Íris. Observando os gráficos de boxplot e histograma, é notável que a distribuição é assimétrica positiva.



Vamos utilizar uma planilha para auxiliar na organização das operações necessárias para o cálculo do coeficiente de assimetria b₁.

-	Χį	$(x_i - \bar{x})$	$(x_i - \bar{x})^2$	$(x_i-\bar{x})^3$
	0,4	0,14	0,020	0,0027
	0,6	0,34	0,116	0,0393
	0,2	-0,06	0,004	-0,0002
	0,2	-0,06	0,004	-0,0002
	0,3	0,04	0,002	0,0001
	0,1	-0,16	0,026	-0,0041
	0,4	0,14	0,020	0,0027
	0,2	-0,06	0,004	-0,0002
	0,3	0,04	0,002	0,0001
	0,4	0,14	0,020	0,0027
	0,1	-0,16	0,026	-0,0041
	0,2	-0,06	0,004	-0,0002
	0,2	-0,06	0,004	-0,0002
	0,2	-0,06	0,004	-0,0002
	0,3	0,04	0,002	0,0001
	0,3	0,04	0,002	0,0001

	0,4	0,14	0,020	0,0027
	0,2	-0,06	0,004	-0,0002
	0,3	0,04	0,002	0,0001
	0,1	-0,16	0,026	-0,0041
	0,4	0,14	0,020	0,0027
	0,2	-0,06	0,004	-0,0002
	0,2	-0,06	0,004	-0,0002
	0,2	-0,06	0,004	-0,0002
	0,2	-0,06	0,004	-0,0002
	0,2	-0,06	0,004	-0,0002
	0,2	-0,06	0,004	-0,0002
	0,2	-0,06	0,004	-0,0002
	0,2	-0,06	0,004	-0,0002
	0,4	0,14	0,020	0,0027
oma	7,8	0,00	0,372	0,0406

Assim, temos

- $\bar{x} = 7,8/30 = 0,26;$
- $s = \sqrt{s^2} = 0,1133;$
- ▶ $b_1 = \frac{\sum_{i=1}^{n} (x_i \bar{x})^3}{ns^3} = \frac{0,0406}{30 \times (0,1133)^3} = 0,93 > 0$, confirmando a assimetria positiva que o gráfico já indicava.

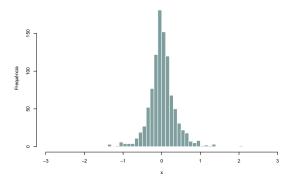
Curtose

- ► A curtose mede o alongamento da distribuição.
- Sua definição é semelhante à da assimetria⁴, com a ressalva de que a quarta potência é usada em vez da terceira:

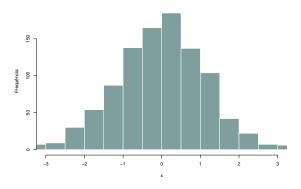
$$b_2 = \frac{\sum_{i=1}^{n} (x_i - \bar{x})^4}{ns^4}.$$

⁴Mais uma vez, chamamos a atenção para o fato que existem outras propostas de medir a curtose, porém vamos discutir apenas uma delas.

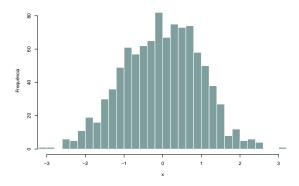
▶ Distribuições com um elevado grau de alongamento são chamadas de leptocúrticas e têm valores de curtose acima de 3.



Distribuições achatadas são chamadas platicúrticas e têm valores para curtose inferiores a 3.



No caso em que a curtose é igual a 3, a distribuição é chamada mesocúrtica.



Origem dos termos

* In case any of my readers may be unfamiliar with the term "kurtosis" we may define mesokurtic as "having β_e equal to 3," while platykurtic curves have $\beta_z < 3$ and leptokurtic> 3. The important property which follows from this is that platykurtic curves have shorter "tails" than the

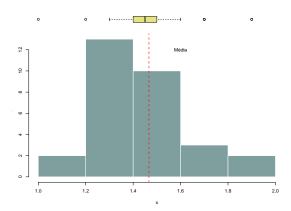


normal curve of error and leptokurtic longer "tails." I myself bear in mind the meaning of the words by the above memoria technica, where the first figure represents platypus, and the second kangaroos, noted for "tepping," though, perhaps, with evand reason they should be hares!

Student (em verdade, William Sealy Gosset) em seu artigo "Errors of Routine Analysis" de 1927, apresenta em uma nota de rodapé a explicação para os termos platicúrtica e leptocúrtica.

Livre tradução: Eu mesmo tenho em mente o significado das palavras da memoria technica acima, onde a primeira figura representa o ornitorrinco (platypus), e a segunda cangurus, conhecidos por "lebrar" ("lepping"), e portanto, talvez, com igual razão, devam ser lebres!

Exemplo: novamente considere os dados de 30 flores de iris. A variável x agora representa o comprimento de pétala de 30 flores do tipo Íris. Observando o histograma de x, a distribuição parece ser **leptocúrtica**.



Vamos utilizar uma planilha para auxiliar na organização das operações necessárias para o cálculo do coeficiente de curtose b₂.

-	Xi	$(x_i - \bar{x})$	$(x_i - \bar{x})^2$	$(x_i - \bar{x})^4$
	1,5	0,033	0,001	0,0000
	1,6	0,133	0,018	0,0003
	1,4	-0,067	0,004	0,0000
	1,7	0,233	0,054	0,0030
	1,3	-0,167	0,028	0,0008
	1,5	0,033	0,001	0,0000
	1,3	-0,167	0,028	0,0008
	1,5	0,033	0,001	0,0000
	1,7	0,233	0,054	0,0030
	1,7	0,233	0,054	0,0030
	1,4	-0,067	0,004	0,0000
	1,4	-0,067	0,004	0,0000
	1,5	0,033	0,001	0,0000
	1,3	-0,167	0,028	0,0008
	1,4	-0,067	0,004	0,0000
	1,3	-0,167	0,028	0,0008
	1,5	0,033	0,001	0,0000

	1,4	-0,067	0,004	0,0000
	1,4	-0,067	0,004	0,0000
	1,5	0,033	0,001	0,0000
	1,9	0,433	0,188	0,0353
	1,9	0,433	0,188	0,0353
	1,4	-0,067	0,004	0,0000
	1,4	-0,067	0,004	0,0000
	1,3	-0,167	0,028	0,0008
	1,5	0,033	0,001	0,0000
	1,2	-0,267	0,071	0,0051
	1,6	0,133	0,018	0,0003
	1,0	-0,467	0,218	0,0474
	1,5	0,033	0,001	0,0000
Soma	44,0	0,000	1,047	0,1366

Assim, temos

- $\bar{x} = 44/30 = 1,47;$
- $s = \sqrt{s^2} = 0,19;$
- ▶ $b_2 = \frac{\sum_{i=1}^{n} (x_i \bar{x})^4}{ns^4} = \frac{0,1366}{30 \times (0,19)^3} = 3,49 > 3$, confirmando o que o gráfico da distribuição já indicava (distribuição **leptocúrtica**).

Propriedades da média e variância

ightharpoonup Sejam x_1, x_2, \dots, x_n valores observados da variável x, tal que

$$\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} x_i, \quad s_x^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (x_i - \bar{x})^2$$

são a média, e a variância da variável x.

Exemplo (relembrando): considere o peso em quilos de cinco ovelhas.

Ovelha 1	Ovelha 2	Ovelha 3	Ovelha 4	Ovelha 5
24	22,5	22,5	24	24,5

► Temos que o peso médio e a variância são

$$p\bar{e}so = 23,5;$$
 $s_{peso}^2 = 0,875.s_{peso}^2 = 0,875.$

ightharpoonup Defina a transformação linear y_i de x_i

$$y_i = ax_i + b, i = 1, 2, \ldots, n,$$

em que a e b são constantes.

► Então, temos como propriedades da média e variância:

$$\bar{y} = a\bar{x} + b$$
, e $s_y^2 = a^2 s_x^2$.

- ► Logo, $s_y = \sqrt{s_y^2} = \sqrt{a^2 s_x^2} = a s_x$.
 - Ou seja, temos que a média e variância da variável transformada pode ser expressa em função da média, variância e as constantes a e b da variável original.
- Note também que a variância **não é influenciada pela constante** *b*.

▶ É fácil demonstrar tais propriedades, partindo da definição da média e variância e aplicando a transformação.

$$\bar{y} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} y_i$$

$$= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (ax_i + b)$$

$$= \frac{1}{n} \left(a \sum_{i=1}^{n} x_i + n \times b \right)$$

$$= a \frac{\sum_{i=1}^{n} x_i}{n} + n \times \frac{b}{n}$$

$$= a\bar{x} + b.$$

$$s_y^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2$$

$$= \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n [ax_i + b - (a\bar{x} + b)]^2$$

$$= \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n [ax_i - a\bar{x} + b - b]^2$$

$$= \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n [a(x_i - \bar{x})]^2$$

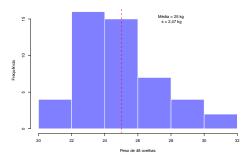
$$= \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n [a^2(x_i - \bar{x})^2]$$

$$= a^2 \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}{n-1}$$

$$= a^2 s_x^2.$$

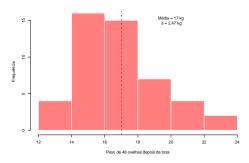


Exemplos (1): considere um conjunto de 48 ovelhas. A distribuição do peso deste grupo de animais é apresentada a seguir.





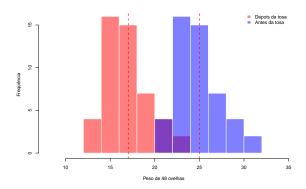
► Suponha agora, que após a tosa, cada ovelha "perde" exatamente 8 kg. Após a tosa, a distribuição do peso é mais uma vez apresentada.



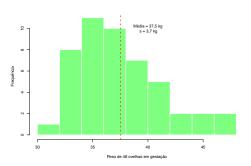
- Note que, se o peso antes da tosa é representado por x, então podemos escrever o peso após a tosa como y = ax + b, em que a = 1 e b = -8.
- Percebemos que a média diminui exatamente 8 kg em relação a média do peso antes da tosa⁵.
 - Já a variância após a tosa é a mesma que a variância do peso antes da tosa⁶.

 $[\]overline{{}^{5}\bar{y}} = (1)\bar{x} - 8 = 25 - 8 = 17.$ $\overline{{}^{6}s_{y}^{2}} = (1)^{2}s_{y}^{2} = (1)(2,47)^{2} = (2,47)^{2}.$

Comparando as distribuições de x (peso antes da tosa) e y (peso após a tosa) percebemos que a forma da distribuição não muda, mas a distribuição é deslocada (em oito unidades) para a esquerda (constante b negativa).



Exemplos (2): considere mais uma vez o conjunto de 48 ovelhas (com o seu peso original; antes da tosa). Suponha que quando as ovelhas estão em gestação⁷, o seu peso é exatamente 1,5 vezes o seu peso original.



⁷Considere um certo momento da gestação das ovelhas (o final da gestação, por exemplo).

- Mais uma vez, representando o peso antes da tosa por x, podemos escrever o peso na gestação como y = ax + b, em que a = 1,5 e b = 0.
- Percebemos que a média é exatamente 1,5 a média do peso antes da gestação⁸.
- ► A variância do peso na gestação é a variância do peso original multiplicado por 1,5² (a²)⁹.

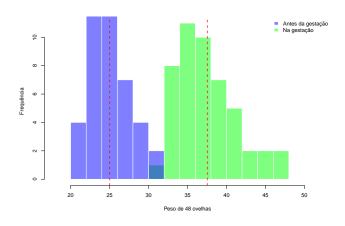
 $^{^{8}\}bar{y} = (1,5)\bar{x} - 0 = (1,5)25 = 37,5.$

 $^{{}^{9}}s_{\nu}^{2} = (1,5)^{2}s_{\nu}^{2} = (1,5)^{2}(2,47)^{2} = 13,73.$

Propriedades da média e variância

Comparando as distribuições de x (peso original) e y (peso na gestação) percebemos que a distribuição do peso é deslocada para a direita (a>0) e a dispersão aumenta (|a|>1).

Propriedades da média e variância



Padronização

- ▶ Uma transformação linear do tipo $y_i = ax_i + b$ merece destaque.
 - Se especificarmos $a=\frac{1}{s_x}$ e $b=-\frac{\bar{x}}{s_x}$ temos a seguinte transformação

$$z_i = \left(\frac{1}{s_x}\right) x_i + \left(-\frac{\bar{x}}{s_x}\right) = \frac{x_i - \bar{x}}{s_x}, i = 1, \dots, n.$$

ightharpoonup Como se compartam \bar{z} e s_z ?

$$\bar{z} = \frac{1}{s_x}\bar{x} - \frac{\bar{x}}{s_x} = 0$$
, e $s_z^2 = \left(\frac{1}{s_x}\right)^2 s_x^2 = 1$.

- Esta transformação é também chamada de padronização e a variável resultante z é chamada de escore padronizado de x.
- Como visto, esta transformação tem como propriedades média zero e variância um.
- O escore padronizado pode ser interpretado como o número de desvios padrões que uma observação está da média.
 - Os dados abaixo da média (na escala original) têm escores z padronizados negativos;
 - Os dados acima da média possuem z-escores positivos.

Observações

- 1. Uma **regra geral** para detecção de observações atípicas em uma distribuição é, após padronizar a variável, avaliar valores z acima de 1,96 e valores de z abaixo de -1,96 (|z| > 1,96)¹⁰.
- 2. Com a padronização é possível produzir **uma escala comum** para variáveis que foram medidas em escalas diferentes (por exemplo, peso em quilos e altura em metros). Isso permite que possamos combinar diversas variáveis, como é o caso de alguns indicadores.

 $^{^{10}}$ Esta regra geral tem sua justificativa nas propriedades da distribuição de probabilidades **normal padrão** (média zero e variância um). Uma regra mais prática é considerar valores atípicos como |z|>2, pois $1,96\approx2$.

- O Indice de Sustentabilidade Ambiental (Environmental Sustainability Index - ESI) é resultado da colaboração entre-World Economic Forums Global Leaders for Tomorrow (GLT) Environment Tauk Force
 - Yale Center for Environmental Law and Policy (YCELP)
 - Columbia University Center for International Earth Science Information Network (CIESIN)
- O ESI é uma medida de progresso global em direção à sustentabilidade ambiental desenvolvido para 122 países (ESI
- A alta classificação do ESI indica que um país tem alcançado um nivel mais alto de sustentabilidade ambiental que a maioria dos outros países.
- Uma baixa posição do ESI sinaliza que um país enfrenta sérios problemas para a sustentabilidade ambiental ao longo de múltiplas dimensões.
- As pontuações ESI são baseadas em um conjunto de 22 indicadores centrais, cada um destes combina de duas a seis variáveis para um total de 67 variáveis subjacentes.
- Os indicadores e as variáveis foram escolhidos através de uma revisão culdadosa da literatura ambiental e dados disponíveis, combinados com ampla consulta e análise,



(1) Padronização das variáveis: as 67 variáveis são padronizadas, ou seja, diminui-se a média e divide-se pelo respectivo desvio padrão, e Exemplo; variável 502 padronizada é obtida da sequinte forma:

 $Z_{BO0} = \frac{SO2 - SO2}{DP(SO2)}$

Desta forma, temos que a média de Z_{ECO} é zero e seu desvio padrão é um.

• Por que padronizer? A padronização permite que as 67 vartáveis

(2) Cálculo dos indicadores: cada indicador é a média das variáveis

padronizadas que compoem o indicador.

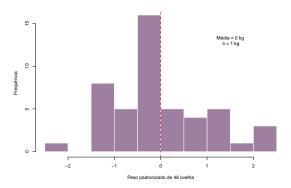
• Exemplo: o indicador Air Quality é composto pelas variáveis Z₆₀₂, Z₈₀₃ e Z₈₀₇. O indicador é portanto

SYS,AIR = Zsos + Zyos + Zrae

Pera o Brasil, temos $Z_{SO2} = -2, 42; Z_{NO2} = -0, 13; Z_{TST} = 0, 53, e$ assim $SYS.AIR = -\frac{2, 42 - 0, 13 + 0, 53}{2} = -\frac{2, 02}{2} = -0, 67.$

 Aqui se nota a importância das variáveis estarem na mesma escala, assim o câlculo dos indicadores não é afetado pela escala das variáveis

Exemplos (3): veja como fica a distribuição do peso das 48 ovelhas quando padronizado.



Para casa

Para casa

Para casa

A tabela a seguir apresenta as **frequências absolutas** dos 48 valores observados da variável **peso de porcos**:



Figure 1: Eram porcos, e não ovelhas!

Para casa

Peso (x_i)	Frequência (n_i)
20,0	1
21,5	2
22,0	1
22,5	5
23,0	1
23,5	4
24,0	6
24,5	8
25,0	2
25,5	3
26,0	2
26,5	2
27,0	2
27,5	3
28,5	2
29,5	1
30,0	1
31,0	2

Exercício

- Quem são os valores de mínimo e máximo da variável peso?
 - Qual é a amplitude de variação?
- Qual é a média da variável peso?
- Qual é o desvio padrão da variável peso?
- Quem é a mediana da variável peso?
- Considerando que o porco é classificado como baixo peso se este possui peso menor ou igual a 23, qual é o percentual de porcos com baixo peso?
- Utilizando gráficos ou medidas resumo, avalie a assimetria e a curtose da distribuição do peso.

ComplementaR



Esta seção é complementar. São apresentadas algumas poucas funções em R relacionadas a discussão da aula. Para tal, vamos utilizar o exemplo original de (BUSSAB; MORETTIN, 2017) sobre os dados dos empregados da seção de orçamentos da Companhia MB. A planilha eletrônica correspondente encontra-se no arquivo companhia_mb.xlsx. Vamos começar carregando os dados para o R. Existem várias formas de se carregar **arquivos de dados** em diferentes no R. Como arquivo de interesse encontra-se no formato do Excel (xlsx), vamos utilizar a função read excel do pacote readx1¹¹.

¹¹Caso você não tenha o pacote, instale-o:install.packages("readxl").

```
# install.packages("readxl")
library(readxl)

dados <- read_excel(path = "companhia_mb.xlsx")

class(dados) # classe do objeto dados

## [1] "tbl_df" "tbl" "data.frame"

dim(dados) # dimensão do objeto dados

## [1] 36 7</pre>
```

Note que o objeto dados é uma tabela de dados bruto.

head(dados) # apresenta as primeiras linhas do objeto dados

```
## # A tibble: 6 x 7
##
        N `Estado Civil` `Grau de Instruç~ `N de Filhos` `Salario (x Sal M~ Id
##
    <dbl> <chr>
                         <chr>>
                                                   <dbl>
                                                                     <dbl> <d
## 1
        1 solteiro
                         ensino fundament~
                                                      NA
                                                                      4
## 2
     2 casado
                         ensino fundament~
                                                                      4.56
     3 casado
                         ensino fundament~
                                                                      5.25
## 3
## 4
     4 solteiro
                        ensino médio
                                                     NA
                                                                      5.73
## 5
        5 solteiro
                         ensino fundament~
                                                                      6.26
                                                     NΑ
## 6
        6 casado
                         ensino fundament~
                                                                      6.66
```

library(e1071)

[1] 0.5997938

install.packages("e1071")

- As funções skewness e kurtosis do pacote e1071 calcula, respectivamente, o coeficiente de assimetria e curtose, sendo que este último retorna b₂ - 3.
- Assim, o ponto de referência para classificar uma distribuição como mesocúrtica ($b_2 3 = 0$), platicúrtica ($b_2 3 < 0$), ou leptocúrtica ($b_2 3 > 0$) é o zero.

```
skewness(dados$Idade)
## [1] -0.06162251
kurtosis(dados$Idade)
## [1] -0.7619338
skewness(dados$`Salario (x Sal Min)`)
```

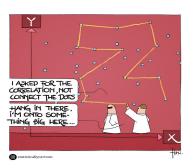
```
kurtosis(dados$`Salario (x Sal Min)`)
## [1] -0.3291263
skewness(dados$`N de Filhos`, na.rm = TRUE)
## [1] 0.6360186
kurtosis(dados$`N de Filhos`, na.rm = TRUE)
## [1] 0.2211539
```

Próxima aula

Distribuições bivariadas.

Por hoje é só!

Bons estudos!



BUSSAB, W. de O.; MORETTIN, P. A. **Estatística básica**. 9. ed. São Paulo: Saraiva, 2017.