### Case 2

#### Camille Peixoto Almeida

16/04/23

## 1 Distribuição amostral

#### 1.1 População (2987 filmes)

A população de estudo possui 2987 elementos. Analisamos mais precisamente a duração em minutos dos filmes. Para isso calculamos a média e a variância populacionais da duração dos filmes:

$$\mu = 109,3341$$
 e  $\sigma^2 = 496,4449$ 

Em que  $\mu$  e  $\sigma^2$  são a média e a variância populacionais, respectivamente.

#### 1.2 Amostras aleatórias de 200 filmes

#### 1.2.1 450 sorteios

Aleatoriamente, sorteamos 450 vezes amostras de 200 elementos, ou seja, possuímos 450 amostras de 200 filmes. Para cada amostra, calculamos a média e a variância amostrais. Desse modo, possuímos 450 médias e 450 variâncias amostrais da classe duração em minutos.

Em seguida, podemos calcular a média das médias amostrais e das variâncias amostrais, ou seja, somar todas as médias ou variâncias e dividir por 450. Assim, obtemos:

$$\overline{X}_{200} = 109,4080 \qquad \text{e} \qquad S_{200}^2 = 505,7580$$

Em que  $\overline{X}$  e  $S^2$  são a média das médias amostrais e a média das variâncias amostrais, respectivamente.

Percebemos que:

$$d_{media} = \left| 100 \cdot \frac{\mu - \overline{X}_{200}}{\mu} \right| = \left| 100 \cdot \frac{109,3341 - 109,4080}{109,3341} \right| \approx 7.10^{-2}\%$$
 (1)

$$d_{var} = \left| 100 \cdot \frac{\sigma^2 - S_{200}^2}{\sigma^2} \right| = \left| 100 \cdot \frac{496,4449 - 505,7580}{496,4449} \right| \approx 2\%$$
 (2)

Sendo que  $d_{media}$  e  $d_{var}$ são as diferenças percentuais entre os valores amostrais e populacionais.

Comparando os valores de média e variância amostrais são realmente muito próximos dos parâmetros populacionais, pois as diferenças percentuais deram muito pequenas. Portanto, a amostra sorteada foi representativa da população.

Figura 1

Histograma de médias amostrais

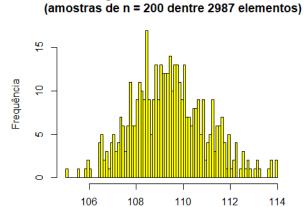


Figura 2

Duração (minutos)

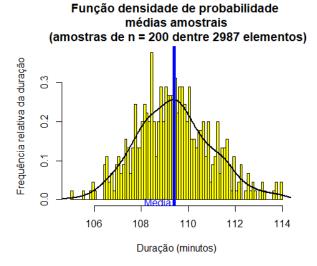


Figura 3

# Histograma de variâncias amostrais (amostras de n = 200 dentre 2987 elementos)

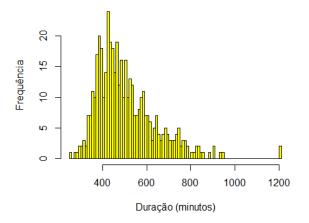
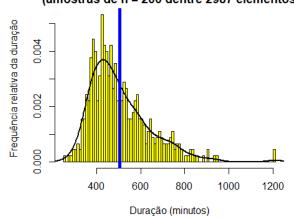


Figura 4

# Função densidade de probabilidade variâncias amostrais (amostras de n = 200 dentre 2987 elementos)



Podemos dizer que a forma do histograma das médias amostrais assemelhase à distribuição normal de probabilidades. Já para a variância, a forma do histograma assemelha-se à distribuição qui-quadrado.

# 1.3 Número de sorteios: 40,450,750,1500 e 2600

#### 1.3.1 Comparação de valores (média e variância)

Número de sorteios	Média	Variância
40	109,4626	520,7438
450	109,4080	505,7580
750	109,3326	502,4622
1500	109,3242	497,2415
2600	109,3290	496,4568

#### 1.3.2 Histogramas

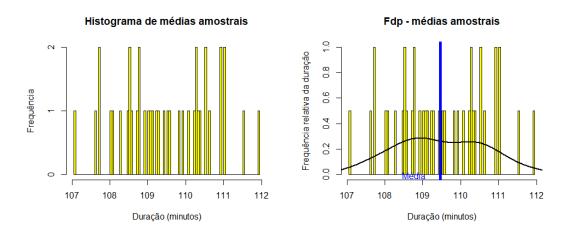


Figura 5: 40 sorteios

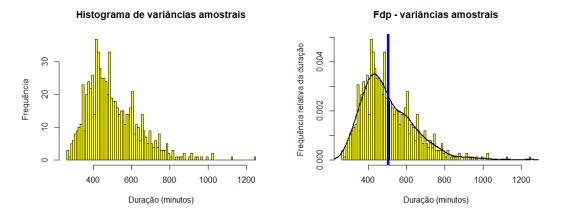


Figura 6: 750 sorteios

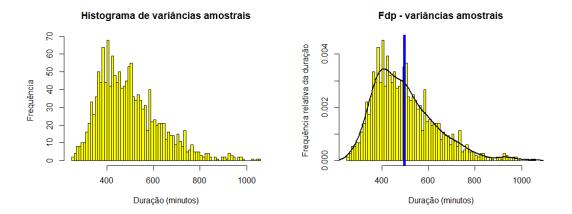


Figura 7: 1500 sorteios

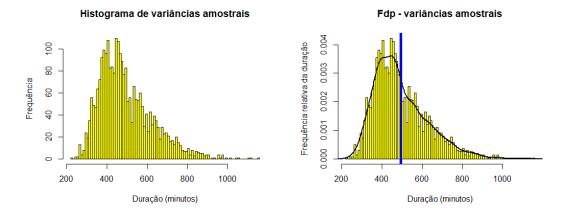


Figura 8: 2600 sorteios

**Discussão:** É possível observar que à medida em que aumentamos o número de amostras de 200 elementos a média e a variância se aproximam dos parâmetros populacionais. É importante dizer que isso é uma tendência, ou seja, essa lógica pode não acontecer em alguma amostra, pois essa amostra é aleatória.

# 2 Intervalo de Confiança para a média

#### 2.1 Expressão Analítica com $\sigma$ conhecido

$$\overline{X}_{200} - z_{\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} < \mu < \overline{X}_{200} + z_{\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$
(3)

#### 2.2 Expressão Analítica com $\sigma$ desconhecido

$$\overline{X}_{200} - t_{\frac{\alpha}{2}} \frac{S}{\sqrt{n}} < \mu < \overline{X}_{200} + t_{\frac{\alpha}{2}} \frac{S}{\sqrt{n}}$$

$$\tag{4}$$

#### 2.3 Intervalos de confiança - $\sigma$ conhecido

O intervalo de confiança para a média dos filmes "novos" e "velhos "com desvio padrão conhecidos e iguais a  $\sigma_{novos}=25,20$  e a  $\sigma_{velhos}=27,13$  são, respectivamente:

	Intervalo da média de duração		
Confiança (%)	Novos	Velhos	
90	$108,2546 < \mu < 109,7821$	$125,0571 < \mu < 138,9917$	
95	$108, 1083 < \mu < 109, 9283$	$123,7230 < \mu < 140,3258$	
99	$107,8228 < \mu < 110,2139$	$121,1182 < \mu < 142,9306$	

Discussão: Ao aumentarmos o nível de confiança, o intervalo de confiança também aumenta, uma vez que precisamos contemplar mais valores para poder afirmar com um nível de confiança maior, ou seja, o intervalo está diretamente associado à confiança do parâmetro estimado.

#### 2.4 Intervalos de confiança - $\sigma$ conhecido

No caso do  $\sigma$  ser desconhecido a distribuição será a **t-Student** assim usamos em vez da equação 3 a equação 4, assim:

	Intervalo da média de duração		
Confiança (%)	Novos	Velhos	
90	$108,3595 < \mu < 109,6772$	$121,0902 < \mu < 142,9586$	
95	$108,5048 < \mu < 109,5318$	$123,5640 < \mu < 140,4848$	
99	$107,9866 < \mu < 110,0501$	$114,4673 < \mu < 149,5815$	

# 2.5 Valores de z (distribuição normal) e t (distribuição t-Student) usados para os níveis de confiança

	Novos		Velhos	
Confiança (%)	$egin{array}{c} \mathbf{z} \ (\sigma  \mathbf{conhecido}) \end{array}$	${ m G.L} = 2945 \ (\sigma { m desconhecido})$	$egin{array}{c} \mathbf{z} \ (\sigma  \mathbf{conhecido}) \end{array}$	$egin{aligned}  ext{t} &  ext{G.L} = 40 \ (\sigma  ext{ desconhecido} ) \end{aligned}$
	4 0 1 5	,	4 0 1 5	,
90	1,645	1,645	1,645	1,684
95	1,96	1,96	1,96	2,021
99	2,575	2,576	2,575	2,704

Para os itens b e c do enunciado do Case 2, utilizamos os valores da coluna "Novos - z  $\sigma$  conhecido" e os valores da coluna "Velhos - z  $\sigma$  conhecido", uma vez que para o desvio padrão conecido ( $\sigma$ ) a distribuição para a média é uma **distribuição normal**. Assim os valores que devem ser usados devem ser da tabela de Distribuição Norma Padrão (valores de z que correspondem ao nível de confiança).

Por outro lado quando  $\sigma$  não é conhecido, ou seja, o desvio padrão não é conhecido a distribuição é a **t-Student** com n-1 graus de liberdade. Assim, os valores que devem ser usados devem ser da tabela de Distribuição t-Student (valores de t que correspondem ao nível de confiança pedido com n-1 graus de liberdade).

E importante dizer que quanto maior for o número n de elementos, mais próxima a distribuição t-Student está da distribuição normal. Por esse motivo, que os valores de z e t são iguais com três casas decimais para os elementos novos, uma vez que o número de elementos novos é relativamente grande  $(n_n ovos = 2946, G.L = 2945)$ .

# 3 Script-Case 2

```
# importação de bibliotecas
library(tidyverse)
library(ggplot2)
# selecionar a base de dados
df <- readRDS("imdb.rds")</pre>
# retirar os espacos nulos (NA)
df <- na.omit(df)</pre>
## definir a coluna idade
df$idade = 2023 - df$ano
# definir a coluna velho ou novo
df$status = "Novo/Velho"
# Caracterizar velho/novo idades >= a 50 (velhos) e < 50 (novos)</pre>
for (i in 1:2987) {
 if(df$idade[i]>=50){
   df$status[i] = "Velho"
 }
 else{
   df$status[i]="Novo"
# contagem de velhos e novos
table(df$status)
# criar uma base de dados nova as novas modificacoes
write_rds(df,"banco_de_dados_case2_camille")
#criei um banco de dados
df_base_de_dados_velho_novo <- readRDS("banco_de_dados_case2_camille")</pre>
#criar um banco de dados de velhos
df_velhos <- subset(df_base_de_dados_velho_novo,</pre>
df_base_de_dados_velho_novo$status == "Velho")
```

# criar um banco de dados de novos

```
df_novos <- subset(df_base_de_dados_velho_novo,</pre>
df_base_de_dados_velho_novo$status == "Novo")
### CASE 2
i<-1
vetor_medias = c()
vetor_var = c()
num_sorteio = 2600
while (i<=num_sorteio) {</pre>
 Z <- sample(1:2987, 200, replace = TRUE) # sortear 200 elementos dos 2987
 amostra <- df[Z[1:200],] # novas amostras</pre>
 vetor_medias[i]<- mean(amostra$duracao)</pre>
 vetor_var[i]<- var(amostra$duracao)</pre>
 i <- i + 1
media_das_medias_duracao <- mean(vetor_medias)</pre>
media_das_variancias_duracao <- mean(vetor_var)</pre>
media_duracao_populacao <- mean(df$duracao)</pre>
var_duracao_populacao <- var(df$duracao)</pre>
# histograma simples
hist(vetor_medias,
    breaks = 100,
    freq = T,
    col = "yellow",
    ylab = "Frequência",
    xlab = "Duração (minutos)",
    main = "Histograma de médias amostrais")
# densidade de probabilidade
hist(vetor_medias,
    breaks = 100,
    freq = F,
    col = "yellow",
    ylab = "Frequência relativa da duração",
    xlab = "Duração (minutos)",
    main = "Fdp - médias amostrais")
```

```
densidade <- density(vetor_medias)</pre>
lines(densidade, lwd = 2)
abline(v = media_das_medias_duracao, lwd = 5, col = "blue")
text(x = media_das_medias_duracao -0.7, y = -0.005, "Média", col = "blue")
# histograma simples
hist(vetor_var,breaks = 100,freq = T, col = "yellow",
ylab = "Frequência", xlab = "Duração (minutos)",
     main = "Histograma de variâncias amostrais")
# densidade de probabilidade
hist(vetor_var,breaks = 100, freq = F,col = "yellow",
ylab = "Frequência relativa da duração", xlab = "Duração (minutos)",
     main = "Fdp - variâncias amostrais")
densidade <- density(vetor_var)</pre>
lines(densidade, lwd = 2)
abline(v = media_das_variancias_duracao, lwd = 5, col = "blue")
text(x = media_das_variancias_duracao -0.7, y = -0.005, "Média",
col = "blue")
media_duracao_dos_velhos <- mean(df_velhos$duracao)</pre>
media_duracao_dos_novos <- mean(df_novos$duracao)</pre>
variancia_duracao_dos_velhos <- var(df_velhos$duracao)</pre>
variancia_duracao_dos_novos <- var(df_novos$duracao)</pre>
# desvios padrão conhecidos
sigma_novos <- 25.2
sigma_velhos <- 27.12
# nivel de confiança de 90,95 ou 99 %
#z1<- 2.575
#extremo_e_novos <- media_duracao_dos_novos - z1*sigma_novos/(2946)^(0.5)</pre>
#extremo_d_novos <- media_duracao_dos_novos + z1*sigma_novos/(2946)^(0.5)</pre>
#extremo_e_velhos <- media_duracao_dos_velhos - z1*sigma_velhos/(41)^(0.5)</pre>
#extremo_d_velhos <- media_duracao_dos_velhos + z1*sigma_velhos/(41)^(0.5)</pre>
# nivel de confiança de 90,95 ou 99 %
t1 <- 2.576
extremo_e_novos_desc <- media_duracao_dos_novos -
t1*(variancia_duracao_dos_novos/2946)^(0.5)
```

```
extremo_d_novos_desc <- media_duracao_dos_novos +
t1*(variancia_duracao_dos_novos/2946)^(0.5)

t2<- 2.704
extremo_e_velhos_desc <- media_duracao_dos_velhos -
t2*(variancia_duracao_dos_velhos/41)^(0.5)
extremo_d_velhos_desc <- media_duracao_dos_velhos +
t2*(variancia_duracao_dos_velhos/41)^(0.5)</pre>
```

## 4 Referências

1. RIBEIRO, Carvalho, Tutorial R— Como gerar histograma e curva normal no R, 16 de set. de 2019, link: https://youtu.be/vGoUy0uO2Bg