# Estudo de Caso 01: Comparação do IMC médio de alunos do PPGEE-UFMG ao longo de dois semestres

Diego Pontes, Elias Vieira, Matheus Bitarães

Janeiro, 2021

## Descrição do problema

 $\dots$  A descrição é o seguinte

## Design do Experimento

. . .

#### Análise Estatística

. . .

#### Importação dos dados

Foram importados os arquivos imc\_20162.csv e CS01\_20172.csv para o problema

```
# importação dos dados
raw_data_2016 <- read.csv(file = 'imc_20162.csv')
raw_data_2017 <- read.csv(file = 'CS01_20172.csv', sep=';')
head(raw_data_2016)</pre>
```

```
ID Course Gender Height.m Weight.kg
## 1 1 PPGEE
                  F
                        1.57
## 2 2 PPGEE
                   F
                         1.62
                                  53.0
## 3 3 PPGEE
                  F
                        1.70
                                  57.0
## 4 4 PPGEE
                  F
                        1.62
                                  59.0
## 5 5 PPGEE
                   F
                         1.67
                                  63.0
## 6 6 PPGEE
                         1.76
                                  78.0
```

#### head(raw\_data\_2017)

```
## Weight.kg height.m Sex Age.years
## 1 89.0 1.73 M 23
## 2 72.5 1.64 M 28
## 3 84.0 1.70 M 34
```

```
## 4 90.0 1.72 M 27
## 5 60.0 1.70 M 33
## 6 79.0 1.80 M 27
```

Podemos observar que os arquivos possuem algumas diferenças estruturais. Alguns nomes de colunas estão diferentes e o arquivo de 2016 contém dados de alunos de fora do PPGEE. Estes dados devem portanto ser tratados para que fiquem similares.

```
# Filtra dados apenas de estudantes do ppgee (necessario apenas em 2016)
raw_data_2016 <- subset(raw_data_2016, Course=="PPGEE")

# renomeia coluna de 2016
names(raw_data_2016)[names(raw_data_2016) == "Gender"] <- "Sex"

# renomeia coluna de 2017
names(raw_data_2017)[names(raw_data_2017) == "height.m"] <- "Height.m"</pre>
```

Agora devemos criar uma nova coluna com o calculo do IMC e separar os dados entre masculino e feminino

```
# cria coluna com calculo do IMC
raw_data_2016$IMC = raw_data_2016$Weight.kg * (raw_data_2016$Height.m * raw_data_2016$Height.m)
raw_data_2017$IMC = raw_data_2017$Weight.kg * (raw_data_2017$Height.m * raw_data_2017$Height.m)

# separa entre masculino e feminino e armazena apenas o IMC
imc_m_2016 <- subset(raw_data_2016, Sex=="M")$IMC
imc_f_2016 <- subset(raw_data_2016, Sex=="F")$IMC
imc_m_2017 <- subset(raw_data_2017, Sex=="M")$IMC
imc_f_2017 <- subset(raw_data_2017, Sex=="F")$IMC</pre>
```

#### Informação dos dados

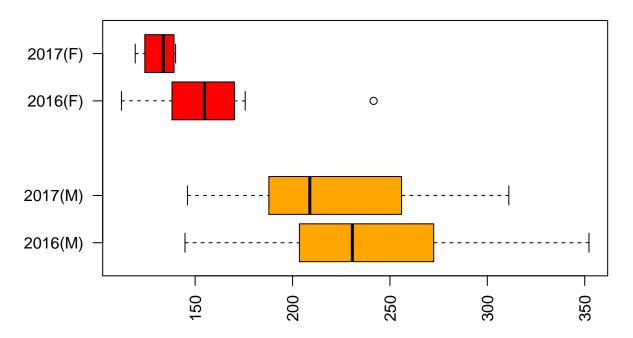
Após amostras estarem tratadas e o imc calculado, seguem alguns dados estatisticos

```
# imprime um sumario com as principais informações estatisticas dos IMCs
summary(imc_m_2016)
##
      Min. 1st Qu. Median
                              Mean 3rd Qu.
                                               Max.
##
     144.8
             203.5
                     230.7
                              238.4
                                      272.5
                                              352.2
summary(imc_m_2017)
##
      Min. 1st Qu.
                    Median
                               Mean 3rd Qu.
                                               Max.
##
     146.0
             187.8
                     208.9
                              220.4
                                      256.0
                                              311.0
summary(imc_f_2016)
      Min. 1st Qu. Median
                                               Max.
##
                               Mean 3rd Qu.
##
           138.1
                     154.8
                                      170.2
                              160.8
                                              241.6
```

#### summary(imc\_f\_2017)

```
##
      Min. 1st Qu.
                    Median
                              Mean 3rd Qu.
                                               Max.
##
     119.2
             126.6
                     133.7
                             131.7
                                      138.7
                                              140.0
# boxplot
boxplot(imc_m_2016, imc_m_2017, imc_f_2016, imc_f_2017,
main = "Boxplots dos IMCs",
at = c(1,2,4,5),
names = c("2016(M)", "2017(M)", "2016(F)", "2017(F)"),
las = 2,
col = c("orange", "orange", "red", "red"),
horizontal = TRUE,
notch = FALSE
)
```

# **Boxplots dos IMCs**



obs: tem muito pouca amostra feminina. Acredito que precisamos falar sobre o impacto disso nas analises

Agora precisa verificar se amostras podem ser analisadas como distribuições normais (teste de Shapiro-Wilk)

```
# teste de shapiro-wilk. Se o p-valor < 0.05, não podemos assumir que as amostras apresentam normalidad shapiro.test(imc_m_2016)
```

##

```
## Shapiro-Wilk normality test
##
## data: imc_m_2016
## W = 0.97371, p-value = 0.813
shapiro.test(imc_m_2017)
##
## Shapiro-Wilk normality test
##
## data: imc_m_2017
## W = 0.95917, p-value = 0.4995
shapiro.test(imc_f_2016)
##
## Shapiro-Wilk normality test
##
## data: imc_f_2016
## W = 0.90281, p-value = 0.3483
shapiro.test(imc_f_2017)
##
## Shapiro-Wilk normality test
## data: imc_f_2017
## W = 0.90875, p-value = 0.4758
depois, caso sim, pode-se realizar o teste t:
# teste t de student
t.test(imc_m_2016, imc_m_2017, "two.sided", mu=0, conf.level = 0.95)
##
## Welch Two Sample t-test
## data: imc_m_2016 and imc_m_2017
## t = 1.1384, df = 36.682, p-value = 0.2623
## alternative hypothesis: true difference in means is not equal to 0
## 95 percent confidence interval:
## -14.01230 49.92465
## sample estimates:
## mean of x mean of y
## 238.3947 220.4385
t.test(imc_f_2016, imc_f_2017, "two.sided", mu=0, conf.level = 0.95)
##
## Welch Two Sample t-test
```

```
##
## data: imc_f_2016 and imc_f_2017
## t = 1.7856, df = 7.0567, p-value = 0.117
## alternative hypothesis: true difference in means is not equal to 0
## 95 percent confidence interval:
## -9.37583 67.58559
## sample estimates:
## mean of x mean of y
## 160.7570 131.6521

Discussão e Conclusão
...
Atividades dos membros
```

Referencias

. . .