# Hands-on R - Testes estatísticos básicos

Rodrigo Heldt - rodrigoheldt@gmail.com IMED - HOPEAD - Nov 13, 2017

#### Testes estatísticos básicos

## 0.1 Carregar pacotes

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

#### 0.2 Importando a base de dados de um arquivo csv

## 1. Testes de diferença de médias

#### 1.1 Teste t-student

Teste t-student: utilizado quando tem-se dois grupos (ex.: homens e mulheres) e uma variável intervalar ou de razão (ex.: altura) para a qual se quer se há ou não diferença entre as médias dos dois grupos.

Teste de hipótese:

H0 = não há diferença entre as médias dos dois grupos

H1 = há diferença entre as médias dos dois grupos

## 1.1.1. Exemplo 1: SalarioPorHora X Mulher/Homem

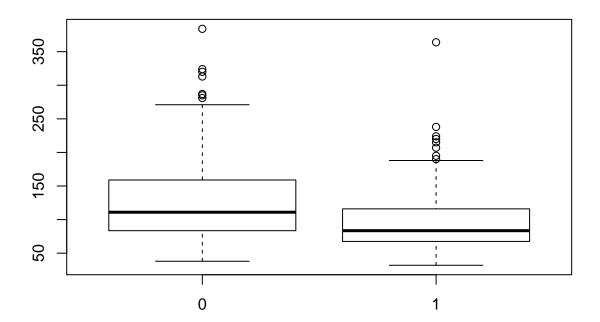
```
## Contar quantas observacoes de cada grupo existem usando a funcao 'table'
table(base$Mulher)

##
## 0 1
## 316 184
```

```
## Verificar se ha diferenca significativa entre as medias de salario dos grupos mulher e homem. # p-value = 6.394e-09 # p-value menor do que 0.05, entao ha diferenca significativa entre as medias de salario dos # grupos Mulher e Homem.
```

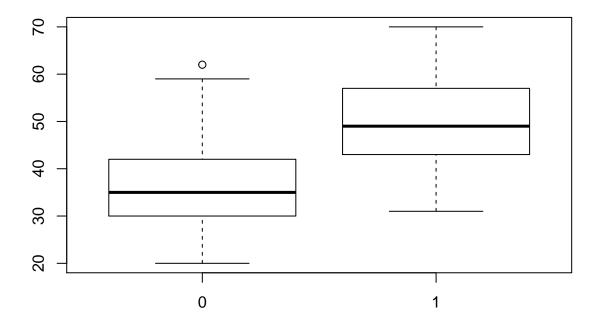
```
t.test(base$SalarioPorHora ~ base$Mulher)
```

```
##
## Welch Two Sample t-test
##
## data: base$SalarioPorHora by base$Mulher
## t = 5.9204, df = 448.12, p-value = 6.394e-09
## alternative hypothesis: true difference in means is not equal to 0
## 95 percent confidence interval:
## 18.57644 37.03721
## sample estimates:
## mean in group 0 mean in group 1
## 125.13291 97.32609
## Fazer um boxplot para visualizar as medidas descritivas entre os dois grupos
boxplot(base$SalarioPorHora ~ base$Mulher)
```



## 1.1.2. Exemplo 1: Idade X PartTime/NonPartTime job

```
## Verificar se ha diferenca significativa entre as medias de idade dos grupos part-time e nao
## part-time job.
# p-value = 2.2e-16
# p-value menor do que 0.05, entao ha diferenca significativa entre as medias de idade dos
# grupos part-time e nao part-time job.
t.test(base$Idade ~ base$PartTime)
```



## 1.2 Análise de Variância (ANOVA)

ANOVA: Esse teste e utilizado principalmente para medir a diferença entre as médias quando tem-se 3 ou mais grupos analisados de forma conjunta.

Teste de hipótese:

 $H0 = n\tilde{a}o$  há diferença entre as médias dos dois grupos

#### H1 = há diferença entre as médias dos dois grupos

#### 1.2.1. Exemplo 1: SalarioPorHora X Nível de educação

```
## Calucar as medias de SalarioPorHora por nivel de educacao
by(data = base$SalarioPorHora, INDICES = base$Educacao, FUN = mean)
## base$Educacao: 1
## [1] 89.32653
## -----
## base$Educacao: 2
## [1] 101.403
## base$Educacao: 3
## [1] 130.9048
## -----
## base$Educacao: 4
## [1] 193.9846
## Verificar se ha diferenca significativa entre as medias de SalarioPorHora dos grupos
## entre os grupos por nivel de educacao.
\# p-value = 2e-16
# p-value menor do que 0.05, entao ha diferenca significativa entre as medias
# niveis de educação 1, 2, 3 e 4.
anova <- aov(base$SalarioPorHora ~ base$Educacao)</pre>
summary(anova)
##
                 Df Sum Sq Mean Sq F value Pr(>F)
                3 586026 195342
                                      104 <2e-16 ***
## base$Educacao
## Residuals
                496 932027
                              1879
## ---
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
## Fazer teste post hoc para verificar entre quais grupos ha diferenca de medias
# Os resultados evidenciam que apenas a diferenca de médias entre os níveis 2 e 1 de educação
# nao e significativa
TukeyHSD (anova)
##
    Tukey multiple comparisons of means
##
      95% family-wise confidence level
##
## Fit: aov(formula = base$SalarioPorHora ~ base$Educacao)
## $`base$Educacao`
           diff
                       lwr
                                upr
                                        p adj
## 2-1 12.07645 -0.4489782 24.60189 0.0634360
## 3-1 41.57823 28.0644538 55.09201 0.0000000
## 4-1 104.65808 88.6642818 120.65189 0.0000000
## 3-2 29.50178 14.9381983 44.06536 0.0000016
## 4-2 92.58163 75.6914743 109.47179 0.0000000
## 4-3 63.07985 45.4442902 80.71542 0.0000000
```

## 2 Análise de Correlação

#### 2.1. Exemplo1: SalarioPorHora X Idade

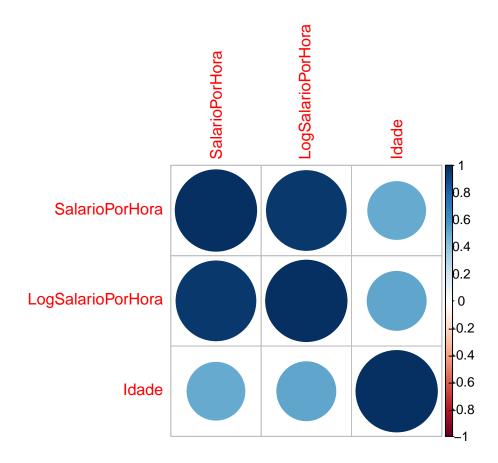
```
# Analise de Correlacao utilizando a funcao 'cor.test()'
# cor=0.50 / p-value = 2.2e-16
\# p-value < 0.05, entao significante
cor.test(base$SalarioPorHora, base$Idade)
##
##
   Pearson's product-moment correlation
##
## data: base$SalarioPorHora and base$Idade
## t = 13.044, df = 498, p-value < 2.2e-16
## alternative hypothesis: true correlation is not equal to 0
## 95 percent confidence interval:
## 0.4362447 0.5672211
## sample estimates:
         cor
## 0.5046308
2.2. Exemplo2: LogSalarioPorHora X Idade
# cor=0.50 / p-value = 2.2e-16
```

```
# p-value < 0.05, entao significante
cor.test(base$LogSalarioPorHora, base$Idade)
```

```
##
   Pearson's product-moment correlation
##
## data: base$LogSalarioPorHora and base$Idade
## t = 13.742, df = 498, p-value < 2.2e-16
## alternative hypothesis: true correlation is not equal to 0
## 95 percent confidence interval:
## 0.4576973 0.5851294
## sample estimates:
       cor
## 0.524343
```

#### 2.3. Plotar correlações

```
m <- cor(base[, c("SalarioPorHora", "LogSalarioPorHora", "Idade")])</pre>
corrplot(m)
```



## 3. Exercício

E1: Verifique se há diferença de médias de Idade entre os grupos Mulheres e Homens

E2: Verifique se há diferença de médias de Idade entre os grupos 1, 2, 3 e 4 de níveis de educação