# UNIVERSIDADE FEDERAL DA FRONTEIRA SUL Campus CERRO LARGO

## PROJETO DE EXTENSÃO

## Software R:

Capacitação em análise estatística de dados utilizando um software livre.



Fonte: https://www.r-project.org/

## Módulo III Estatística inferencial

Ministrante: Tatiane Chassot

Blog do projeto: https://softwarelivrer.wordpress.com/equipe/

### Equipe:

#### Coordenadora:

Profe. Iara Endruweit Battisti (iara.battisti@uffs.edu.br)

#### Colaboradores:

Profa. Denize Reis

Prof. Erikson Kaszubowski

Prof. Reneo Prediger

Profa. Tatiane Chassot

Mestrando Felipe Smolski

#### **Bolsista:**

Djaina Rieger - aluna de Engenharia Ambiental (djaina.rieger@outlook.com)

#### Voluntárias:

Jaíne Frank

Jaqueline Caye

SUMÁRIO SUMÁRIO

## Sumário

| 1 | Importar arquivo de dados   | 3                |
|---|---|------------------|
| 2 | Intervalo de confiança para a média   | 3                |
| 3 | Intervalo de confiança para proporção   | 4                |
| 4 | Teste de hipótese para verificar a normalidade dos dados  | 4                |
| 5 | Teste de hipótese para a comparação de duas médias entre duas amostras 5.1 Comparar médias entre duas amostras dependentes: | 5<br>6<br>6<br>6 |
| 6 | REFERÊNCIAS BIBLIOGRÁFICAS  | 8                |

#### ESTATÍSTICA DESCRITIVA

## 1 Importar arquivo de dados

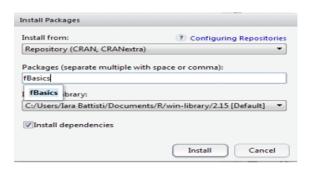
```
library(readxl)
arvores <- read_excel("~/SOFTWARE R/arvores.xlsx")
View(arvores)</pre>
```

## 2 Intervalo de confiança para a média

Para calcular o intervalo de confiança para média de uma população utilizamos o comando 'basicStats' do pacote fBasics. Assim teremos que instalar o pacote fBasics clicando no botão <u>Install</u> na ficha 'Packages', conforme segue:



E digitar o nome no pacote <u>fBasics</u> no campo Packages, conforme segue:



Após ativar o pacote na linha de comando do painel <u>console</u>: **library(fBasics)**. Este comando para calcular o intervalo de confiança para a média de uma população, supondo **normalidade dos dados** e que os dados provem de uma **amostra aleatória simples**:

```
> basicStats(altura_m,ci=0.95)
                     altura_m
679.000000
0.000000
nobs
NAs
Minimum
                        2.000000
Maximum
                      26.100000
1. Quartile
3. Quartile
                      11.950000
                       18.050000
                      14.955376
14.700000
Mean
Median
                  10154.700000
Sum
                      0.172382
14.616910
SE Mean
LCL Mean
UCL Mean
Variance
                      20.176752
4.491854
Stdev
Skewness
                       -0.055489
Kurtosis
```

Em que:

altura\_m: a variável que estamos analisando, isto é, que queremos calcular o intervalo de confiança;

ci: identifica o nível de confiança considerado para o cálculo do intervalo de confiança.

O default do R é nível de confiança = 95%.

Os valores estimados para os limites inferior (LCL Mean) e superior do intervalo de confiança (UCL Mean) são 14,62 e 15,29, respectivamente. Indicando que a média da altura (em metros) das árvores da população com 95% de confiança deve estar neste intervalo.

Este comando também pode ser utilizado para obter estatísticas, semelhante ao comando 'summary' (já visto em outro encontro).

## 3 Intervalo de confiança para proporção

Por exemplo, vamos supor uma pesquisa de satisfação quanto o produto comprado, na qual participaram 485 consumidores aleatoriamente selecionados, destes 320 responderam estarem satisfeito ou muito satisfeito com o produto comprado.

Assim, o comando para calcular o intervalo de confiança para a proporção da população que neste caso é a proporção de consumidores satisfeitos com o produto comprado é:

```
prop.test(320,485)

##

## 1-sample proportions test with continuity correction

##

## data: 320 out of 485, null probability 0.5

## X-squared = 48.899, df = 1, p-value = 2.695e-12

## alternative hypothesis: true p is not equal to 0.5

## 95 percent confidence interval:

## 0.6154670 0.7015481

## sample estimates:

## p

## 0.6597938
```

## 4 Teste de hipótese para verificar a normalidade dos dados

Para verificar se os dados seguem uma distribuição normal, podemos, inicialmente usar o histograma (já visto em outro encontro) e depois confirmar com um teste estatístico para testar normalidade como Shapiro-Wilk ou Kolmogorov-Smirnov.

```
attach(arvores)
shapiro.test(altura_m)

##

## Shapiro-Wilk normality test

##

## data: altura_m

## W = 0.99052, p-value = 0.0002336
```

# 5 Teste de hipótese para a comparação de duas médias entre duas amostras

O valor p reflete a plausibilidade de se obter tais resultados no caso de Ho ser de fato verdadeira.

```
Regra de decisão do valor p p \le 0,01. Rejeita-se H_0 ao nível de 1% de significância. 0,01 . Rejeita-se <math>H_0 ao nível de 5% de significância. p > 0,05. Não rejeita-se H_0.
```

#### 5.1 Comparar médias entre duas amostras dependentes:

Para exemplificar, vamos digitar os dados diretamente na linha de comando:

EXEMPLO: É obtido o peso de seis indíviduos antes e após um treinamento de exercício físico. teste a hipótese de que a média antes do treinamento é diferente da média após o treinamento. Utilizando o nível de significância de 0,05.

| Indivíduo                       | Α  | В  | С  | D  | E  | F  |
|---------------------------------|----|----|----|----|----|----|
| Peso antes do treinamento (kg)  | 99 | 62 | 74 | 59 | 70 | 73 |
| Peso depois do treinamento (kg) | 94 | 62 | 66 | 58 | 70 | 76 |

```
antes=c(99, 62, 74, 59, 70, 73)
depois=c(94, 62, 66, 58, 70, 76)
t.test(antes, depois, paired = TRUE)

##
## Paired t-test
##
## data: antes and depois
## t = 1.131, df = 5, p-value = 0.3094
## alternative hypothesis: true difference in means is not equal to 0
## 95 percent confidence interval:
## -2.333688 6.000355
## sample estimates:
## mean of the differences
## 1.833333
```

1ºpasso) Definir hipóteses

```
H0: média antes = média depoisH1: média de antes diferente da média depois
```

#### 2º passo) Aplicar o teste estatístico adequado

Como são amostras dependentes, utiliza-se o teste t para comparar amostras dependentes.

#### 5.2 Comparar médias entre duas amostras independentes

Primeiramente precisamos saber se existe homogeneidade de variâncias populacionais, a qual poderá ser verificada através de um teste de homogeneidade de variâncias utilizando os dados das duas amostras.

#### 5.2.1 Teste para verificar a homogeneidade de variância

Se o resultado do teste (p menor que 0,01) for altamente significativo ou (valor de o entre 0,01 e 0,05) significativo então concluímos que as variâncias são diferentes, desta forma precisamos indicar no comando (VAR.EQUAL = FALSE).

No caso do teste não se significativo (p maior que 0,05) então concluímos que as variâncias não são diferentes, desta forma precisamos indicar no comando (VAR.EQUAL=TRUE)

```
attach(arvores)
## The following objects are masked from arvores (pos = 3):
##
##
      altura_m, diametro_cm, Nomecientifico
var.test(diametro_cm,altura_m)
##
## F test to compare two variances
##
## data: diametro_cm and altura_m
## F = 112.07, num df = 678, denom df = 678, p-value < 2.2e-16
## alternative hypothesis: true ratio of variances is not equal to 1
## 95 percent confidence interval:
    96.39133 130.28931
## sample estimates:
## ratio of variances
      112.0659
```

### 5.2.2 Teste para comparar médias entre duas amostras independentes

```
1^{\rm o} passo: Definir hipóteses:  H0 = {\rm m\'edia\ do\ di\'ametro} = {\rm m\'edia\ da\ altura}   H1 = {\rm m\'edia\ do\ di\'ametro} ; ; {\rm m\'edia\ da\ altura}
```

2º passo: Aplicar o teste estatístico adequado

Teste t para duas amostras independentes (paired=FALSE) e pequenas considerando variâncias populacionais diferentes (var.equal=FALSE).

```
attach(arvores)
## The following objects are masked from arvores (pos = 3):
##
##
      altura\_m, diametro\_cm, Nomecientifico
## The following objects are masked from arvores (pos = 4):
##
##
      altura\_m, diametro\_cm, Nomecientifico
t.test(diametro_cm,altura_m,var.equal=FALSE,paired=FALSE)
## Welch Two Sample t-test
##
## data: diametro_cm and altura_m
## t = 31.73, df = 690.1, p-value < 2.2e-16
\ensuremath{\mbox{\#\#}} alternative hypothesis: true difference in means is not equal to 0
## 95 percent confidence interval:
## 54.56064 61.75839
## sample estimates:
## mean of x mean of y
## 73.11489 14.95538
```

## 6 REFERÊNCIAS BIBLIOGRÁFICAS

TRIOLA, M. F. Introdução à estatística. 2. ed. Rio de Janeiro: LTC, 1999.

FERREIRA, D. F. Recursos Computacionais Utilizando o R. UFLA, 2013.