

## Getting Started

-Free and Open Source

-Multiplatform

\*Utilizarei o símbolo > para indicar o input do console e >>> para o output

-As funções básicas são o R base, o restante são adicionados pela comunidade com CRAN ou github.

-É possível salvar os scripts para serem usados depois.

## Installing Packages

```
install.packages("namepackage")
```

Como instalar um pacote:

```
install.packages("dslabs")           //instalando o pacote dslabs
```

*após instalar:*

```
library(dslabs)                      //carregando o pacote dslabs
```

Para instalar mais de um pacote:

```
install.packages(c("pacote1", "pacote2"))
```

Também é possível utilizar o botão **tools - > install packages**

\*Portanto, é importante ter um **script que instale todos os pacotes** que precisa, pois caso seja necessário reinstalar ou instalar uma nova versão do R, será necessário instalar os pacotes novamente.

\*You can add the option dependencies = TRUE, which tells R to install the other things that are necessary for the package or packages to run smoothly. Otherwise, you may need to install additional packages to unlock the full functionality of a package.

## Running Commands While Editing Scripts

Color and indentation are automatically added in R studio.

O editor Rstudio também nos ajuda a testar nosso código enquanto editamos os scripts.

As primeiras linha de código em R geralmente são dedicadas a carregar as bibliotecas que utilizaremos.

Exemplo. (mostrar um gráfico de assassinatos vs população total)

```
library(tidyverse)
```

```
library(dslabs)
```

```
data(murders)
```

```
murders %>%
```

```
  ggplot(aes(population, total, label = abb, color = region)) +
```

```
  geom_label()
```

\*Para testar apenas uma linha por vez se utilizar Ctrl-Enter

\*Para testar o código todo Ctrl-Shift-Enter

## Objects

### Assignar variáveis:

```
a <- -1
```

```
b <- 2 //ou utilizar o simbolo = mas não é recomendado fazer isto
```

Para ver o **valor de um variável**:

```
>a
```

```
>>>1
```

### Print:

```
print()
```

ex.

```
> print(a)
```

```
>>> 1
```

Ver as **variáveis salvas no workspace**:

```
ls()
```

ex.

```
>ls()
```

```
>>>"a" "b" "c"
```

Code: solving the equation  $x^2 + x - 1 = 0$

```
# assigning values to variables
a <- -1
b <- -1
c <- -1

# solving the quadratic equation
(-b + sqrt(b^2 - 4*a*c))/(2*a)
(-b - sqrt(b^2 - 4*a*c))/(2*a)
```

## Functions

### Funções:

ex. `log()`

```
>log(8)
```

caso digite log sem parêntese, a IDE mostrará o código de como usar o log

```
>>> 2.079
>exp(1)    // e^1
>>>2.718
>log(2.718)
>>>1
>log(exp(1))
>>>1
```

### Nested Functions:

Usar a função como argumento para outra função.

Ex.

```
log(exp(1))
```

### Help system:

ex.

```
help("log") ou ?log
```

ex.

```
help("+")
```

```
?"+"
```

//note que nesse caso é necessário aspas para o operador

>...shows the help file...

//arquivo mostra como a função log funciona

```
>help("+")
```

Para ver os **argumentos da função**:

```
> args(log)
```

```
>>> function (x, base=exp(1))    //quando se tem o igual temos o valor de default do argumento
                                     Null
```

Como descobrimos como os argumentos funcionam, se quisermos o log de 8 na base 2:

```
>log(8,base=2)
```

```
>>>3
```

Ver os **nomes de objetos**:

```
data()
```

ex.

```
> pi
```

```
>>>3.1415
```

```
Co2
```

```
>>>Console mostra a data de pre-built objects para Co2
```

### Variable names in R

Starts with a letter

Can't contain spaces

ex.

```
solution_1
```

```
solution_2
```

### Comments:

`##` now commenting

### Data Types

#### **class():**

ajuda a determinar a classe de um objeto

ex.

```
> a <- 2
```

```
> class(a)
```

```
>>> numerical
```

#### **Integer class**

`L`

ex.

```
> class(3L)
```

```
>>> integer
```

#### **Data Frame:**

\*Nele, pode-se combinar vários formatos de dados em um único objeto.

\*Pode ser imaginado como tabelas.

```
> library(dslabs)
```

```
> data("murders")           //utiliza-se para acesar o data set
```

```
> class(murders)
```

```
>>> "data.frame"
```

```
str()                       //mostra a estrutura de um objeto
```

ex.

```
> str(murders)
```

```
>>> 'data.frame': 51 observations, 51 rows, and five variables. Além do nome de colunas etc.
```

```
> head(murders)             //mostra as primeiras 6 linhas de murders
```

#### **Acessar nome das colunas:**

```
> names(murders)
```

```
>>> Mostrará os nomes das colunas
```

#### **Acessar as variáveis das colunas:**

```
> murders$population         //mostra a coluna population
```

Outra maneira é utilizando-se [[

Ex.

```
> b <- murders[["population"]]
```

#### **Vetores:**

Valores da tabela

#### **length:**

```
> pop <- murders$population
```

```
>length(pop)
```

```
>>>51 //tamanho de populations em murders (ou número de vetores)
```

### Characteres Vectors:

```
> a <- 1
```

```
> a
```

```
>>> 1
```

Caso queira saber o **valor da string** a:

```
> "a"
```

```
>>> "a"
```

ex.

```
> class(murders$state)
```

```
>>> "character"
```

### Logical Vectors:

TRUE or FALSE

ex.

```
> z <- 3 == 2
```

```
> z
```

```
>>> false
```

```
> class(z)
```

```
>>> logical
```

### Comparar se variáveis são iguais:

```
> a <- 1
```

```
> b <- 1
```

```
> identical(a, b)
```

```
>>> TRUE
```

### Factor:

```
> class(murders$region)
```

```
>>> "factor"
```

Para ver as categorias:

```
levels()
```

```
> levels(murders$region)
```

```
>>> "North" "South" "west" "North Central"
```

\*salvar "categoric datas" desse modo, é mais eficiente para a memória.

//útil para guardar data categórica

//cada região é uma categoria categórica

/\*\* não confundir com characters

## Vectors

-Datasets complexos podem ser quebrados em componentes vetores. //cada coluna pode ser um vetor.

## Concatenate

**c**

ex.

```
> codes <- c(380, 124, 818) //concatena os dados em um vetor codes
```

Character vector

ex.

```
country <- ("italy", "canada", "egypt") //caso não use as aspas, R procurará por variáveis  
//com esses nomes.
```

ex. nomeando as entradas do vetor:

```
> codes <- (italy=380, canada=124, egypt=818) //pode-se usar aspas, ex. codes<-("ab"=3)
```

```
> codes  
italy canada egypt  
380 124 818
```

```
> class(codes)
```

```
>>> numeric
```

## Names para assimilar nomes às entradas do vetor:

```
> codes <- c(380, 124, 818)
```

```
> country <- c("italy", "canada", "egypt")
```

```
> names(codes) <- country
```

```
> codes  
italy canada egypt  
380 124 818
```

## Função que gera sequências

**seq**

ex.

```
> seq(1, 10) //ou 1:10
```

ex. pulando em 2

```
>>> 1 2 3 4 5 6 7 8 9 10
```

```
> seq(1, 10, 2)
```

```
>>> 1 3 5 7 9
```

-É possível gerar sequências com **length.out**

```
> x <- seq(0, 100, length.out = 5)
```

```
>>> 0 25 50 75 100
```

## Subsetting

-Permite acessar partes específicas de um vetor

**[]**

ex.

```
> codes[2]
```

```
>>> canada
      124
```

ex.

```
> codes[c(1,3)]           //ou codes[c("italy","egypt")]
>>> italy  egypt          //codes[1:3] dará os 3 primeiros vetores
      380   818
```

ex.

```
> codes["canada"]
>>> canada
      124
```

## Vector Coercion

-Quando uma entrada não coincide com o esperado, R tenta adivinhar o que queremos dizer antes de apontar um erro.

ex.

```
> x <- c(1,"canada",e)
> x
>>> "1" "canada" "3"          //ou seja, ele converteu 1 e 3 em strings.
> class(x)
>>> "character"
```

## Forçar Coerção

```
as.tipo           //as.character() as.numeric()
```

ex.

```
> x <- 1:5
> y <- as.character(x)
> y
>>> "1" "2" "3" "4" "5"
```

## Missing Data

```
NA                //not available
```

-Quando R falha em tentar coerção

ex.

```
> x <- c("1","b","3")
> as.numeric(x)
>>> 1 NA 3
```

```
is.na()
```

retorna quais entradas são NA

```
> is.na(na_example)
```

## Sorting

### sort()

-Ordena os vetores em ordem crescente

ex.

```
> library(dslabs)
> data(murders)
> sort(murders$total)
>>> 2  4  5  5  7  8 11 ....
```

### order()

-Retorna o índice do vetor que o ordena

ex.

```
> x <- c(31, 4, 15, 92, 65)
> order(x)
>>> 2 3 1 5 4          //[2] é o menor número, [3] é o segundo menor e assim em diante
ex.2 é possível utilizar o order com outras funções
```

sort()

```
> sort(x)
> index <- order(x)
> x[index]
>>> 4 15 31 65 92
```

note que:

```
> index <- order(murders$abb)          //retorna as abreviações em ordem alfabetica
é diferente de:
> index <- order(murders$total)
> murders$abb[index]                  //retorna as abreviações em ordem crescente
                                     de assassinatos por estado
```

### max()

-mostra o maior valor entre os índices

ex.

```
> max(murders$total)
>>> 1257
```

which.max() //também há o min() e which.min()

-mostra o índice de onde está o maior valor

ex.

```
> i_max <- which.max(murders$total)
>>> 5
> murders$state[i_max]
>>> "California"
```



### rank()

-diz o ranking em ordem crescente de cada índice de x

```
> x <- c(31, 4, 15, 92, 65)
```

```
> rank(x)
```

```
>>> 3 1 2 5 4 //neste exemplo, 31 é o terceiro menor número
```

-Caso se queira do maior para o menor:

```
> rank (-x)
```

## Data Frame

### data.frame()

ex.

```
> temp <- c(35, 88, 42, 84, 81, 30)
```

```
> city <- c("Beijing", "Lagos", "Paris", "Rio de Janeiro", "San Juan", "Toronto")
```

```
> city_temps <- data.frame(name = city, temperature = temp)
```

-Por padrão, o data frame transforma os characters em factor. Para evitar isso:

```
grades <- data.frame(names=c("John", "Juan", "Jeans", "Yao"),
```

```
                      exam_1 = c(95, 60, 80, 85),
```

```
                      exam_2 = c(90, 85, 85, 95),
```

```
                      stringsAsFactors = False)
```

## Média

### mean()

ex.

```
> x <- 1:100
```

```
> mean(x)
```

```
>>> 50.5
```

## Vector Arithmetic

```
> heights <- c(69,62,66,70,70,73,67,73,67,70) //em inches
```

```
> heights * 2.54
```

```
>>> 175.26 157.48 167.64 177.80 177.80.... //agora mudados para cm
```

Se soubermos que a média é de 69, podemos tirar 69 de todos os vetores e saber a diferença deles para a média:

```
> heights - 69
>>> 0 -7 -3 1 1 4 -2 4 -2 1
```

Se tivermos 2 vetores do mesmo comprimento, podemos somar entrada por entrada, o mesmo vale para operações como “\*”, “-” e “/”.

```
> heights_1 <- c(1,2,3,4,5)
> heights_2 <- c(2,3,4,5,6)
> heights_1 + heights_2
>>> 3 5 7 9 11
```

### Extra:

Obter a taxa de morticidade:

```
> murder_rate <- murders$total / murders$population * 100000
ver os dados em ordem decrescente
> murders$state[order(murder_rate, decreasing = TRUE)]
```

## Indexing

### Logical operators to index vectors

Se compararmos um vetor com um número, ele irá comparar todas as entradas.

Caso queira encontrar o índice de assassinatos menor ou igual a 0.71:

```
> index <- murder_rate <= 0.71
> index
>>> FALSE FALSE FALSE TRUE TRUE FALSE ....
```

Para mostrar os valores verdadeiros:

```
> murders$state[index]
>>> “hawaii” “iowa” “new hampshire” ...
```

Para saber quantos são os valores verdadeiros:

```
> sum(index)
>>> 5
```

Operadores:

< <= > >= == != ! (not) | (or) & (and)

Vetores que satisfazem duas condições:

```
> index <- safe & west
> murder$state[index]
>>> “hawaii” “idaho” “oregon” “utah” “wyoming”
```

## Indexing function

### which()

-Nós as entradas do vetor que são verdadeiras.

ex.

```
> x <- c(FALSE, TRUE, FALSE, TRUE, TRUE, FALSE)
```

```
> which(x)
```

```
>>> 2 4 5
```

ex2.

```
> index <- which(murders$state == "Massachusetts")
```

```
> index
```

```
>>> index
```

```
> murder_rate[index]
```

```
>>> 1.802
```

ou simplesmente:

```
> index <- murder$state == "Massachusetts")
```

```
>>> 1.802
```

porém, do primeiro modo, o objeto index é muito menor.

### match()

```
> index <- match(c("New York", "Florida", "Texas"), murders$state)
```

```
> index
```

```
>>> 33 10 44
```

//index que correspondem aos estados das cidades

### %in%

-Confere se os elementos de um vetor estão em outro.

ex.

```
> x <- c("a", "b", "c", "d", "e")
```

```
> y <- c("a", "d", "f")
```

```
> y %in% x
```

```
>>> TRUE, TRUE, FALSE
```

ex prático. (saber se os estados estão no vetor)

```
> c("Boston", "Dakota", "Washington") %in% murders$state
```

```
>> FALSE, FALSE, TRUE
```

## Basic Data Wrangling

### dplyr

//pacote para trabalhar com tabelas

```
> library(dplyr)
```

Adicionar ou mudar uma coluna:

`mutate()`

-Usa o data frame como primeiro argumento e o nome e valor da variável como segundo.

ex.

```
> murders <- mutate(murders, rate = total/population*100000)
```

on	total	rate
01	7	0.514
55	21	0.689
70	5	0.380
91	4	0.595
41	2	0.320

Filtrar os dados em subconjuntos de linhas:

`filter()`

-"filter é um select para linhas"

-Toma a tabela de dados como primeiro argumento e a condicional como segundo.

ex.

```
> filter(murders, rate <= 0.71)
```

```
> filter(murders, rate <= 0.71)
```

	state	abb	region	population	total	rate
1	Hawaii	HI	West	1360301	7	0.514
2	Iowa	IA	North Central	3046355	21	0.689
3	New Hampshire	NH	Northeast	1316470	5	0.380
4	North Dakota	ND	North Central	672591	4	0.595
5	Vermont	VT	Northeast	625741	2	0.320

-filtrar resultados do top 5 do ranking.

```
> rank <- -rank
```

```
> filter(murders, rank <= 5)
```

-ver os dados de mais de uma linha:

```
> filter(murder, state %in% c("New York", "Texas"))
```

Para subdividir os dados em colunas específicas:

`select()`

```
> new_table <- select(murders, state, region, rate)
```

colunas

//selecionará apenas estas 3

**Remover linhas**

`!=`

ex.

```
no_florida <- filter(murders, state != "Florida")
```

## Calcular número de linhas

`nrow()`

ex.

```
> nrow(no_florida)
```

## Pipe operator

`%>%`

-Selecionar o que se quer dos dados e os filtrar por exemplo:

```
> murders %>% select(state, region, rate) %>% filter(rate <= 0.71)
```

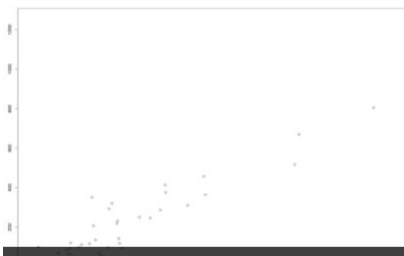
## Basic Plots

`plot()`

```
> population_in_millions <- murders$population/10^6
```

```
> total_gun_murders <- murders$total
```

```
> plot(population_in_millions, total_gun_murders)
```



## Histogram

`hist()`

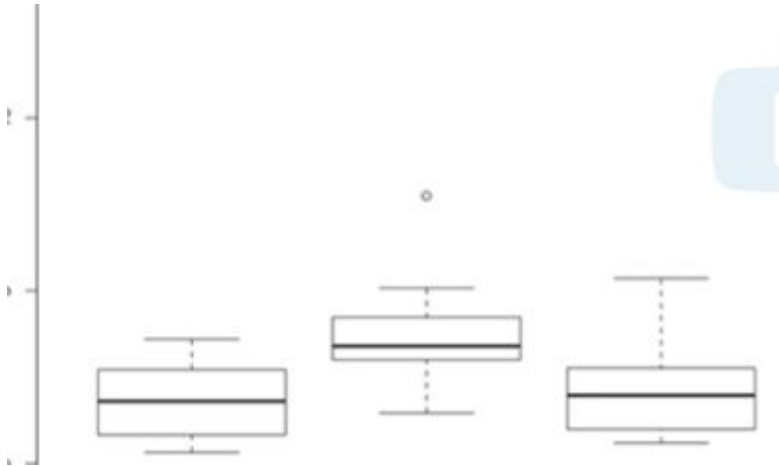
ex.

```
hist(murders$rate)
```

## Boxplot

`boxplot()`

```
> boxplot(rate~region, data = murders)
```



## Introdução da programação em R

### Condicionais básicas

#### if-else:

ex.

```
> if(a!=0){
>   print(1/a)
> } else{
>   print("No reciprocal for 0.")
> }
```

#### ifelse:

-retorna um valor para true e outro caso seja false

**ifelse()**

ex.

```
> a <- 0
> ifelse(a > 0, 1/a, NA)           //1/a para true e NA para false
```

ex. em vetores

```
> a <- c(0,1,2,-4,5)
> result <- ifelse(a > 0, 1/a, NA)
> result
>>> NA 1 0.5 NA 0.20
```

ex. \*trocando valores inválidos(NA) do vetor por 0

```
> data(na_example)
> sum(is.na(na_example))
>>> 145
> no_nas <- ifelse(is.na(na_example), 0, na_example)
> sum(is.na(no_nas))
>>> 0
```

### any and all

-any retorna true se existir pelo menos uma entrada true

-all retorna true se todas entradas forem true

`any()`

`all()`

ex.

```
> z <- (TRUE, TRUE, FALSE)
```

```
> any(z)
```

```
>>> TRUE
```

## FUNCTIONS

ex.

```
> avg <- function(x){
```

//podendo ter mais de um argumento

```
>   s <- sum(x)
```

```
>   n <- length(x)
```

```
>   s/n
```

```
> }
```

```
> x <- 1:100
```

```
> avg(x)
```

```
>>> 50.5
```

Note que:

```
> identical (mean(x), avg(x))
```

//pois a função faz o mesmo de mean()

```
>>> True
```

\*Também é necessário ficar atento ao escopo da variável (global ou local)

## FOR LOOPS

ex.

```
> m <- 25
```

```
> s_n <- vector(length = m)
```

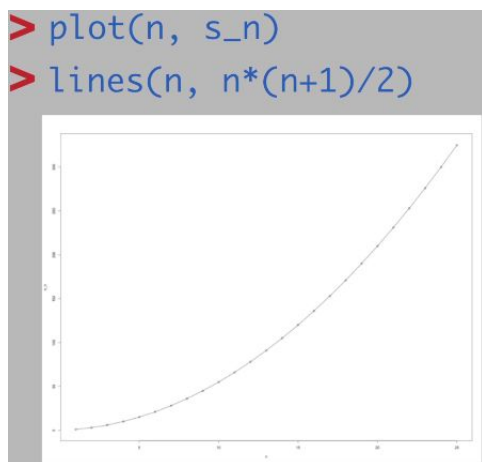
//cria um vetor vazio

```
> for(n in 1:m){
```

```
>   s_n[n] <- compute_s_n(n)
```

```
> }
```

ex. de plot utilizando linhas para essa função for:



### outras funções:

-funções que são utilizadas em R por serem mais eficazes que o for:

`apply(x,y,z)`

`lapply()`

resultado na forma de lista

`sapply()`

resultado na forma de vetor

`tapply()`

`mapply()`

-outras são:

`split()`

`cut()`

`quantile()`

`reduce()`

`identical()`

`unique()`