

Big Data Analytics com R e Microsoft Azure Machine Learning Módulo 3



# R Fundamentos Parte 2



## Introdução



- Fatores e Funções
- Pacotes
- Expressões Regulares
- Datas
- Gráficos



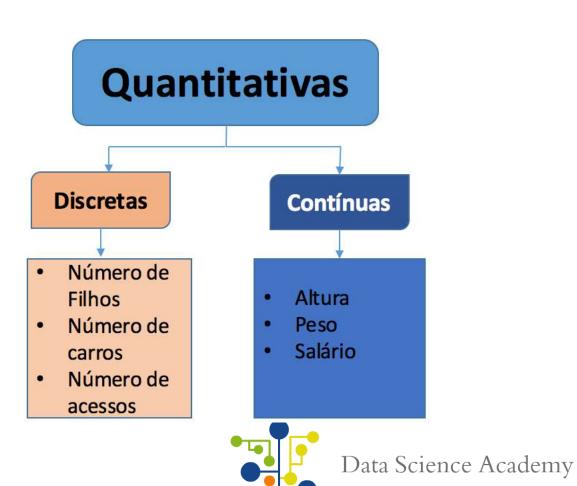


## Big Data na Prática

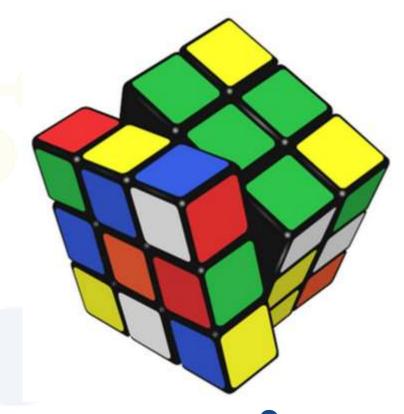






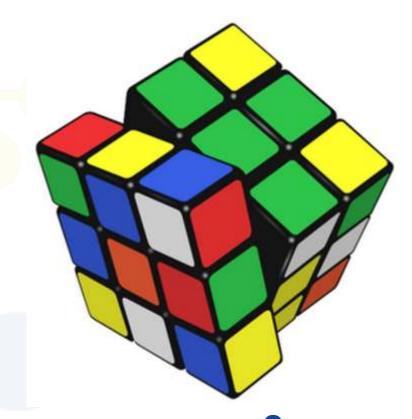


Entretanto, as distinções são menos rígidas do que esta descrição



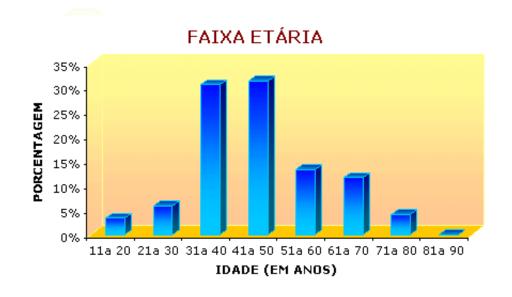


Uma variável originalmente quantitativa pode ser coletada de forma qualitativa





Por exemplo, a variável idade, medida em anos completos, é quantitativa (contínua); mas, se for informada apenas a faixa etária (0 a 5 anos, 6 a 10 anos, etc...), é qualitativa (ordinal)





Outro exemplo é o peso dos lutadores de boxe, uma variável quantitativa (contínua) se trabalhamos com o valor obtido na balança, mas qualitativa (ordinal) se o classificarmos nas categorias do boxe (peso-pena, peso-leve, peso-pesado, etc.)





Outro ponto importante é que nem sempre uma variável representada por números é quantitativa



O número do telefone de uma pessoa, o número da casa, o número de sua identidade. Às vezes o sexo do indivíduo é registrado na planilha de dados como 1 se macho e 2 se fêmea, por exemplo. Isto não significa que a variável sexo passou a ser quantitativa!





Lembre-se:

Você precisa conhecer os dados que tem em mãos, para poder trabalhar sua análise





Fatores representam uma maneira muito eficiente para armazenar valores de caracteres, porque cada caracter único é armazenado apenas uma vez e os dados são armazenados como um vetor de inteiros



Para criar fatores usamos a função factor()



#### Fatores Ordenados



#### **Fatores Ordenados**

factor(..., ord=T) ou ordered()





Tudo que você atribui com:

vira um objeto no R



nome\_da\_função(parâmetros)



nome\_da\_função(...)



#### **Anônimas**

```
> teste_func <- sapply(c(1:10), function(x) \{x \% 2 == 0\})
```

> teste\_func

[1] FALSE TRUE FALSE TRUE FALSE TRUE FALSE TRUE





Escopo



#### Criando Funções

function(argumentos) {corpo da função}

nome\_da\_função <- function(argumentos) {corpo da função}



#### Funções Built-in

```
abs()
sqrt()
prod()
rev()
c()
contributors()
```



# Família de Funções Apply



```
lista1 <- list(a = (1:10), b = (45:77))
```

```
valor_a = 0
valor_b = 0
for (i in lista1$a){
  valor_a = valor_a + i
}
for (j in lista1$b){
  valor_b = valor_b + j
}
print(valor_a)
print(valor_b)
```



# Qual a diferença de resultado entre os 2 trechos de código?



```
valor_a = 0
valor_b = 0
for (i in lista1$a){
  valor_a = valor_a + i
}
for (j in lista1$b){
  valor_b = valor_b + j
}
print(valor_a)
print(valor_b)
```





```
valor_a = 0
valor_b = 0
for (i in lista1$a){
  valor_a = valor_a + i
}
for (j in lista1$b){
  valor_b = valor_b + j
}
print(valor_a)
print(valor_b)
```





```
valor_a = 0
valor_b = 0
for (i in lista1$a){
  valor_a = valor_a + i
}
for (j in lista1$b){
  valor_b = valor_b + j
}
print(valor_a)
print(valor_b)
```





```
lista1 <- list(a = (1:10), b = (45:77))
```

```
valor_a = 0
valor_b = 0
for (i in lista1$a){
  valor_a = valor_a + i
}
for (j in lista1$b){
  valor_b = valor_b + j
}
print(valor_a)
print(valor_b)
```



```
lista1 <- list(a = (1:10), b = (45:77))
valor_a = 0
valor_b = 0
for (i in lista1$a){
 valor_a = valor_a + i
for (j in lista1$b){
                                             sapply(lista1, sum)
 valor_b = valor_b + j
print(valor_a)
print(valor_b)
> print(valor_a)
                                                > sapply(lista1, sum)
[1] 55
> print(valor_b)
                                                  55 2013
[1] 2013
```

www.datascienceacademy.com.br

# Família Apply



# Família Apply

loops no R são sofrivelmente ineficientes



# Família Apply

apply()
tapply()
lapply()
sapply()



apply()

apply(X, MARGIN, FUN, ...)

x = matriz ou dataframe Margin = linha ou coluna FUN = função a ser aplicada



lapply() e sapply()



# lapply()

# Recebe um vetor ou lista e aplica uma função a cada elemento

lapply(X, FUN, ...)



# sapply()

# Versão mais amigável do lapply

sapply(X, FUN, ..., simplify = TRUE, USE.NAMES = TRUE)



## tapply()

tapply(X, INDEX, FUN = NULL, ..., simplify = TRUE)

Os vetores podem ser divididos em diferentes subsets e as funções aplicadas a estes subsets



mapply()

Versão multivariada da sapply()



vapply()

Similar a sapply() mas possui um tipo específico que deve ser retornado



by()

Versão orientada a objetos da tapply() aplicada em dataframes



```
# A família apply - uma forma elegante de fazer loops

# apply() - arrays e matrizes
# tapply() - os vetores podem ser divididos em diferentes subsets
# lapply() - vetores e listas
# sapply() - versão amigável da lapply
# vapply() - similar a sapply, com valor de retorno modificado
# rapply() - similar a lapply()
# eapply() - gera uma lista
# mapply() - similar a sapply, multivariada
# by
```



Ok.

Gostei da família apply, eles são simpáticos, mas quando eu uso o que?



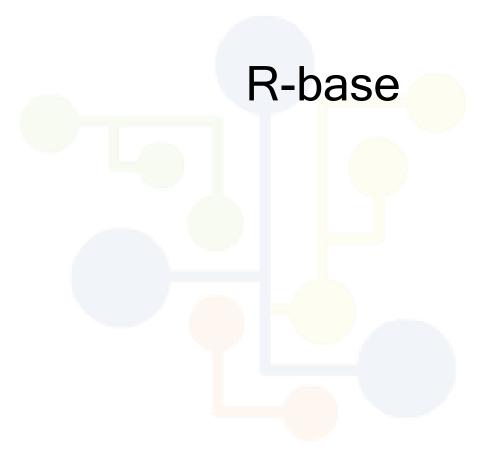
```
# Se você estiver trabalhando com os objetos:
```

```
# list, numeric, character (list/vecor) => sapply ou lapply
# matrix, data.frame (agregação por coluna) => by / tapply
# Operações por linha ou operações específicas => apply
```



# Pacotes







#### R-base

## Pacotes Recomendados



R-base

Pacotes Recomendados

Pacotes Contribuídos <a href="https://cran.r-project.org">https://cran.r-project.org</a>



# E você pode criar seus próprios pacotes





**Pacotes** 



CRAN Mirrors What's new? Task Views Search Available Packages

Currently, the CRAN package repository features 8727 available packages.

Table of available packages, sorted by date of publication

Table of available packages, sorted by name

Installation of Packages





Data Science Academy

Os pacotes podem ser enviados ao CRAN, compartilhados no Github ou apenas usados como uma ferramenta de análise criada por você



# Tudo que pode ser automatizado, deve ser automatizado



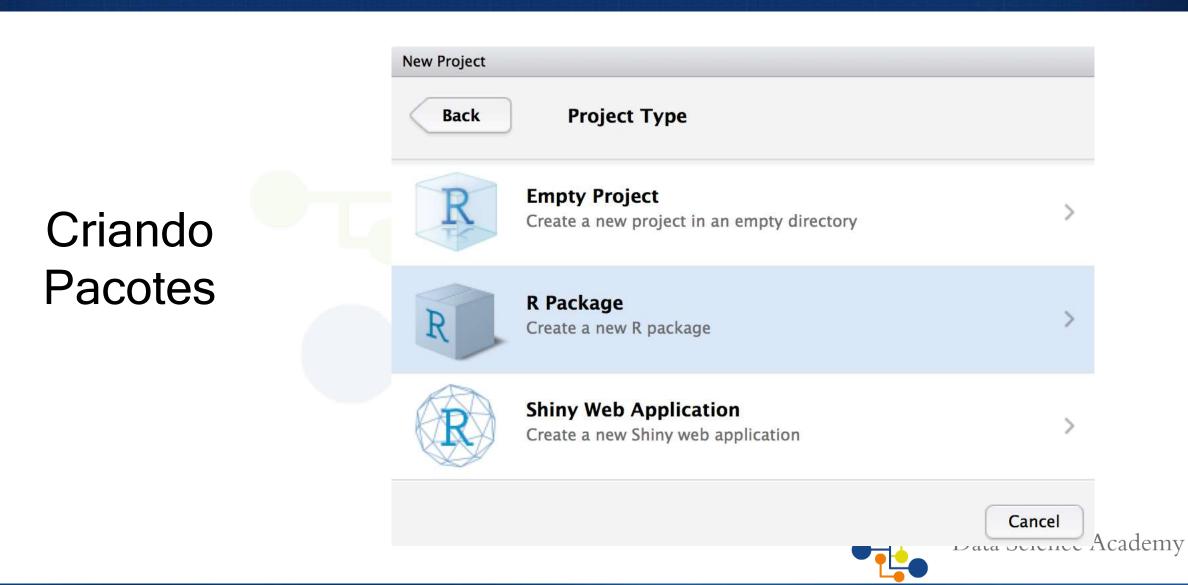
Trabalhar menos com os detalhes (estrutura, etc.) e mais com funcionalidades (funções úteis, etc)



#### Criando Pacotes

- No Windows, instalar o Rtools
- No Mac, instalar o <u>XCode</u>
- No linux, instalar o pacote de desenvolvimento r-base-dev





# Expressões Regulares



## Expressões Regulares

Recurso usado para verificar se existe um padrão em uma string ou vetor de caracteres



grepl()

# Retorna TRUE quando um padrão é encontrado



grep()

Retorna um vetor de índices dos caracteres que contém o padrão especificado



Viu porque o conhecimento sobre vetores é tão importante?





Em muitas das operações que se executa em R, o retorno é um vetor de elementos



sub()

Substitui o primeiro caracter encontrado de acordo com o padrão especificado



gsub()

Substitui todos os caracteres encontrados de acordo com o padrão especificado



### Trabalhando com Datas



## Data - representado por Date

# Armazenados como número de dias desde 1 de Janeiro de 1970



## Time - representado por POSIXct

# Armazenados como número de segundos desde 1 de Janeiro de 1970



#### Formatando Data

```
# %d: dia do mês em 2 dígitos (13)
# %m: mês em 2 digitos (01)
# %y: ano em 2 dígitos (82)
# %Y: ano em 4 dígitos (1982)
# %A: dia da semana (Friday)
# %a: dia da semana abreviado (Fri)
# %B: mês (July)
# %b: mês abreviado (Jul)
```



Data Science Academy



# %H: hora (00-23)

# %M: minuto

# %S: segundo

# %T: formado reduzido para %H:%M:%S



#### Pacote lubridate

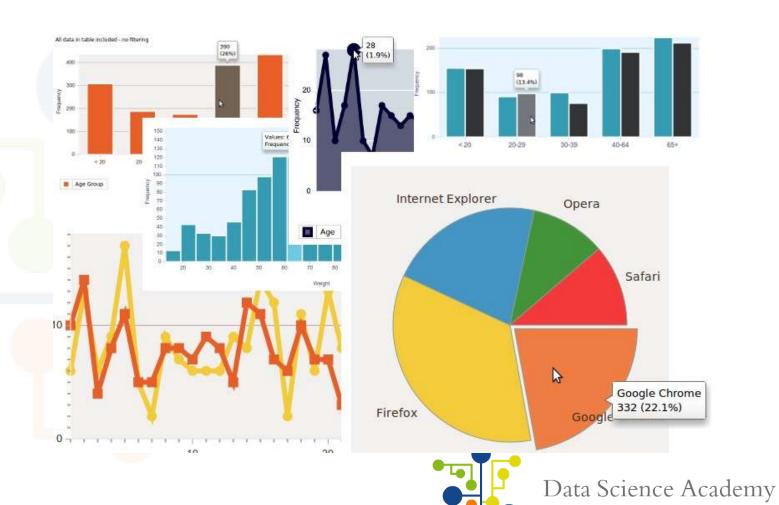


#### Visualização de Dados

É a representação de dados em formato gráfico



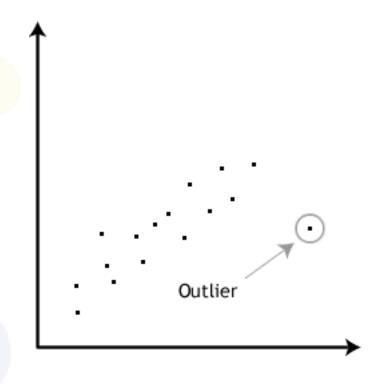
## Visualização de Dados



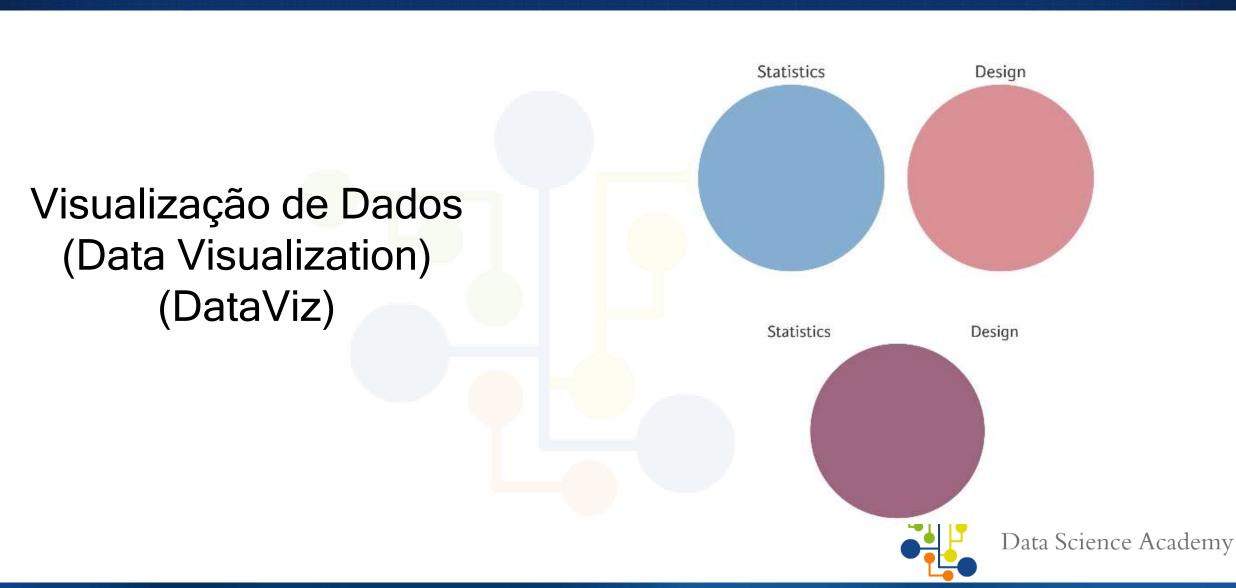
Visualização de Dados

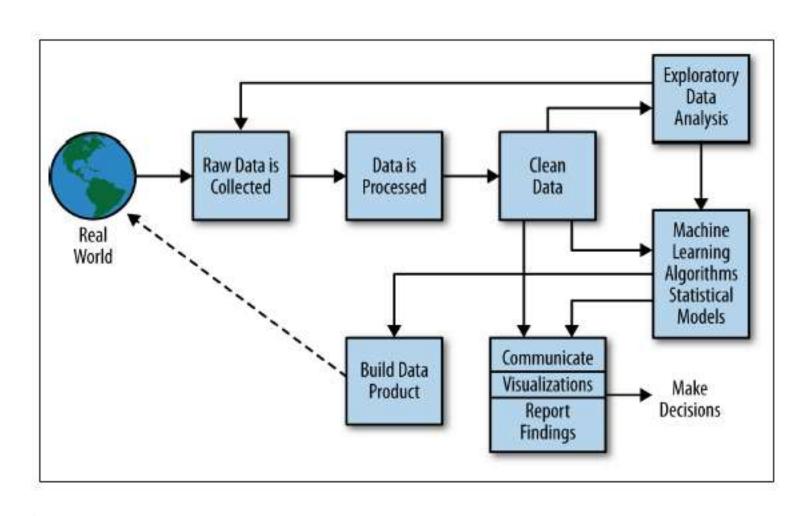


Gráficos, Tabelas e Estatísticas tornam a compreensão dos dados muito mais fácil









Data Science Academy

#### O que são Gráficos?

O gráfico é uma representação com forma geométrica construída de maneira exata e precisa a partir de informações numéricas obtidas através de pesquisas e organizadas em uma tabela



### E como o R trata as Visualizações?



## Pacote Básico de Plotagem (Base Plotting System)



# Pacote Básico de Plotagem (Base Plotting System)

- graphics contém as funções gráficas básicas, incluindo plot, hist e boxplot
- grDevices contém as implementações de dispositivos gráficos como X11, pdf, PostScript, png, etc.



## Pacote Básico de Plotagem (Base Plotting System)

Os plots são objetos construídos através de funções e com atributos





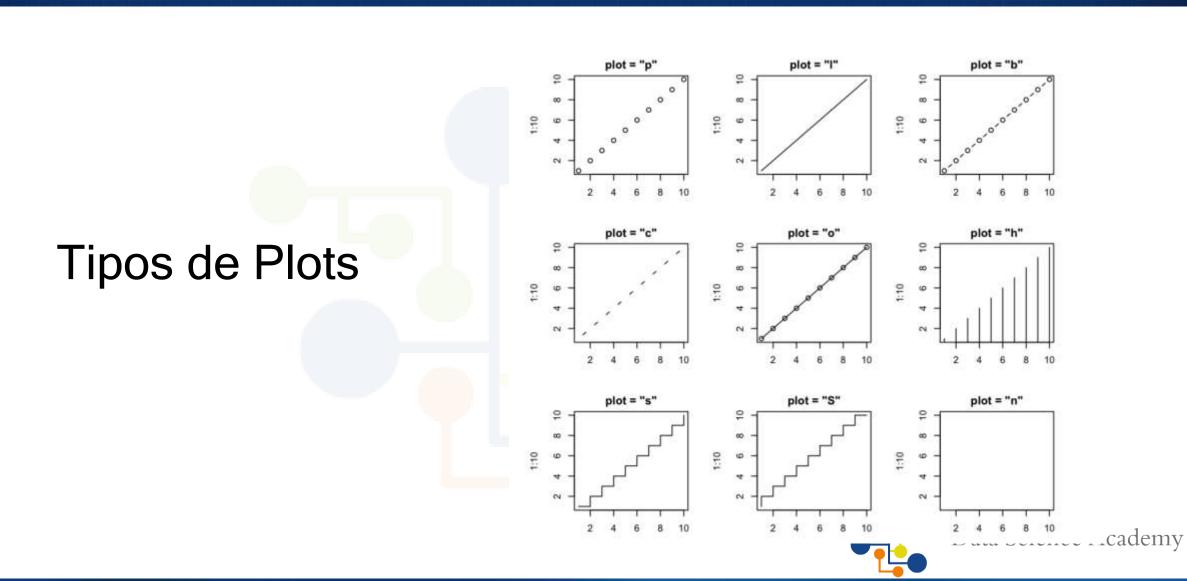
- Colunas
- Barras
- Linha
- Dispersão
- Área
- Bolhas
- Superfície
- Cone
- Pizza



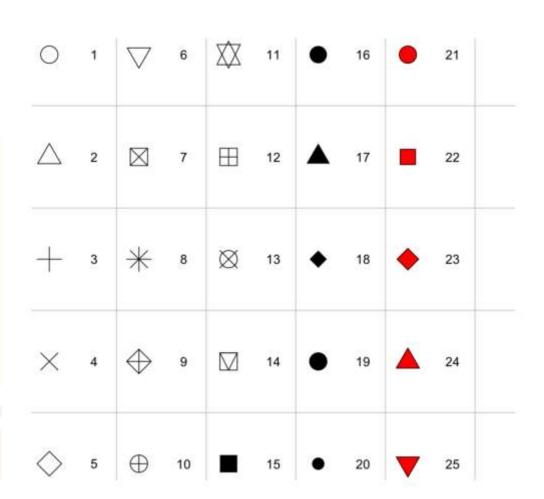
### Gráficos em R (Base Plotting System)

- Colunas
- Barras
- Linha
- Dispersão
- Área
- Bolhas
- Superfície
- Cone
- Pizza

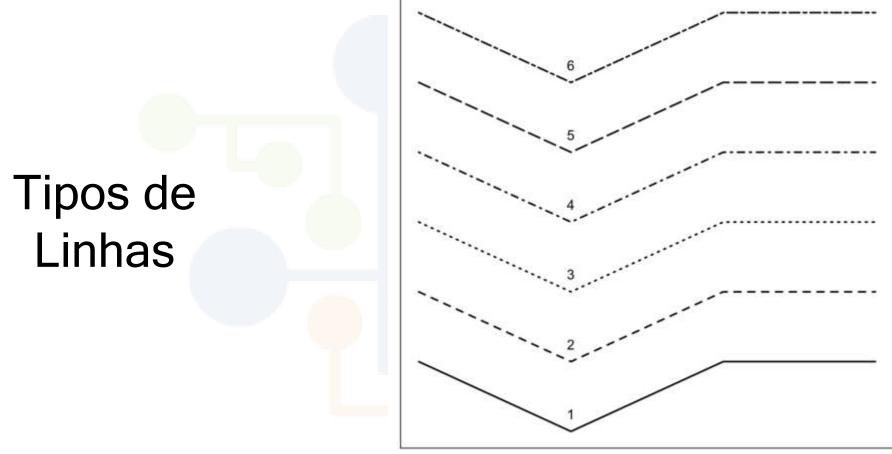








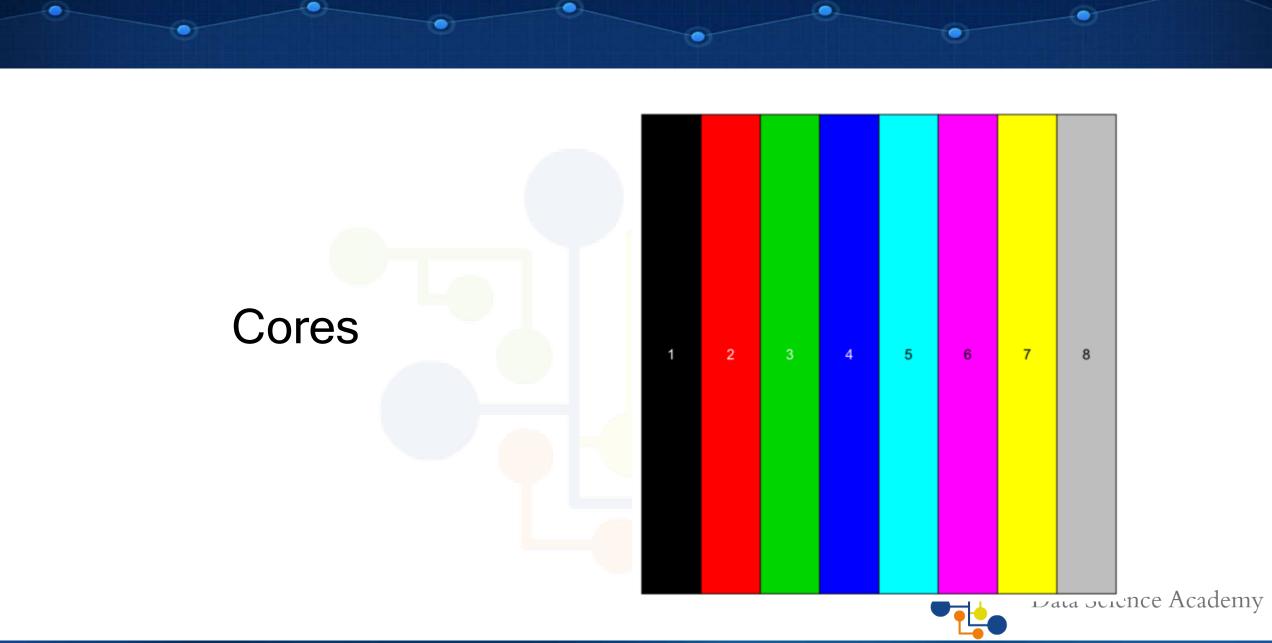




### Peso e Tamanho

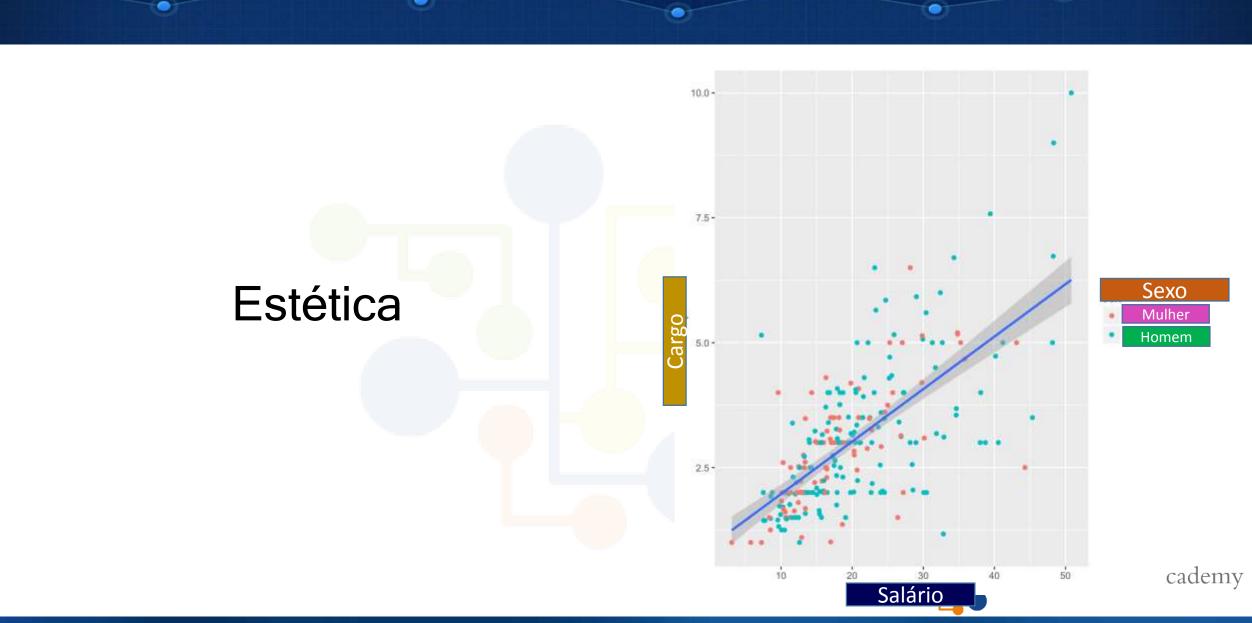
•	•	•	•	•
0.5	1	1.5	2	2.5

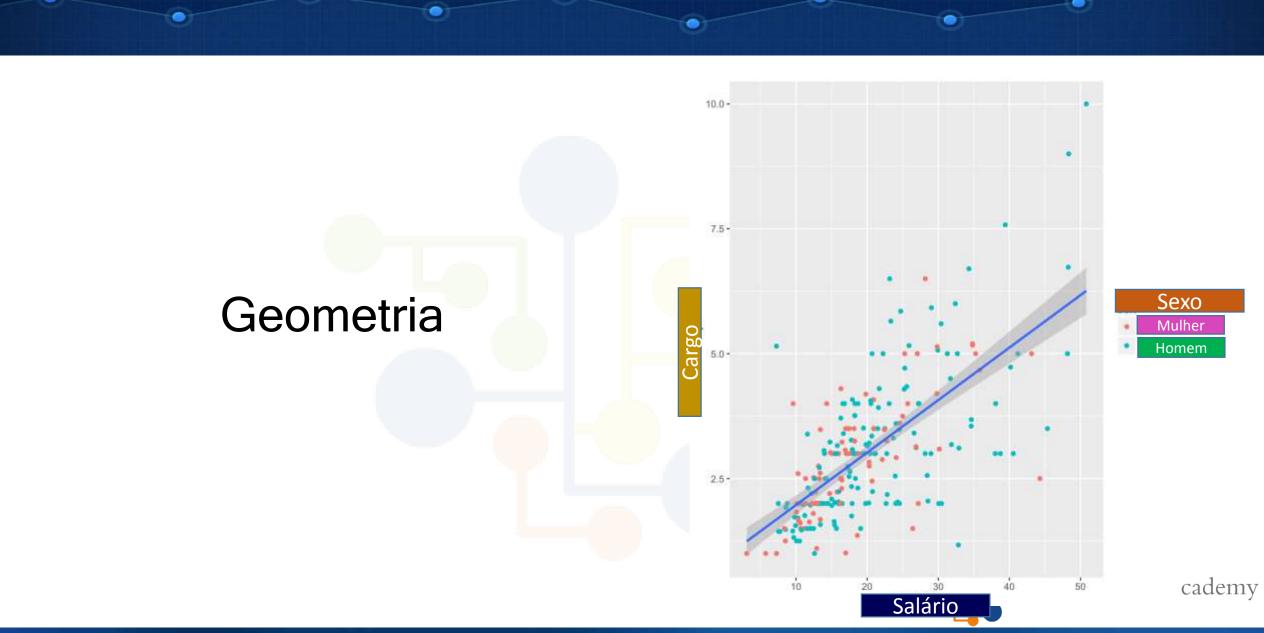


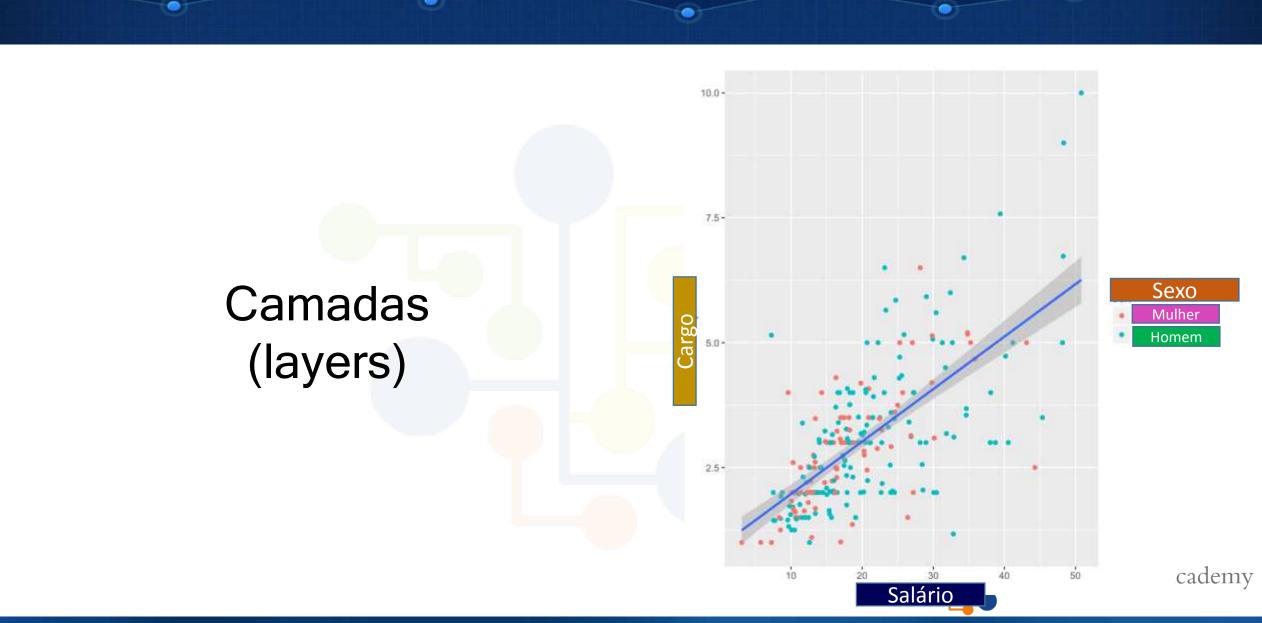


#### Gramática dos Gráficos

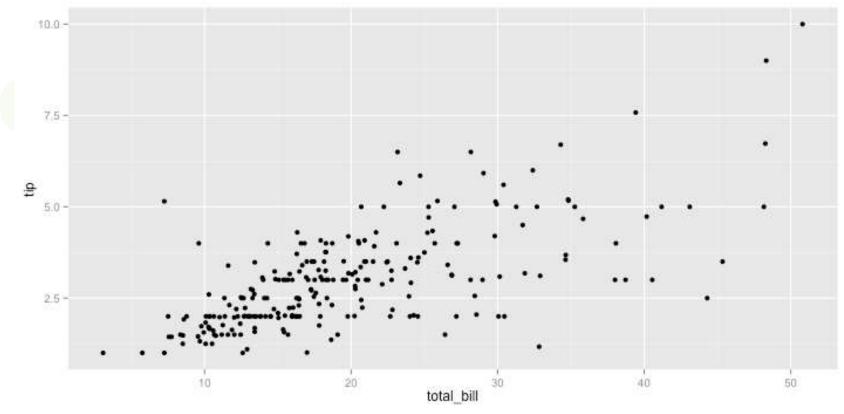






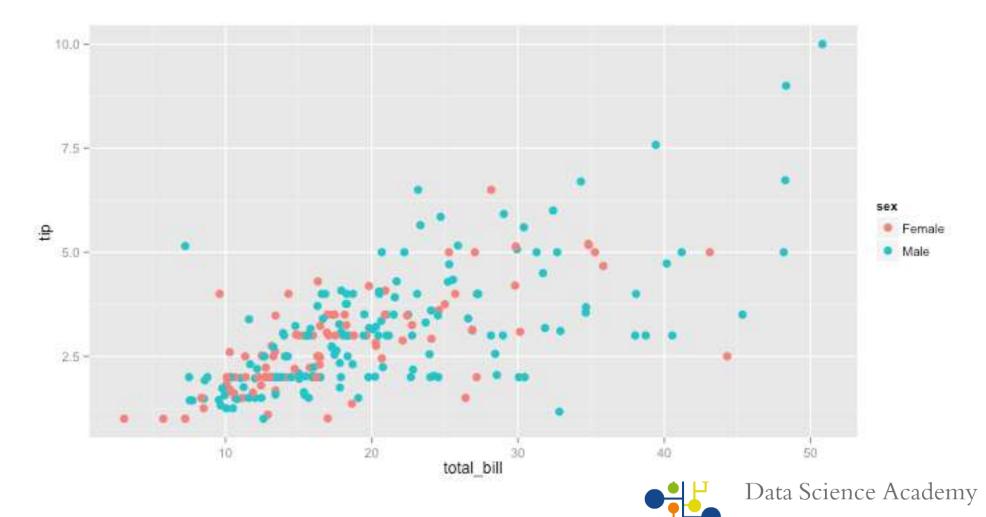




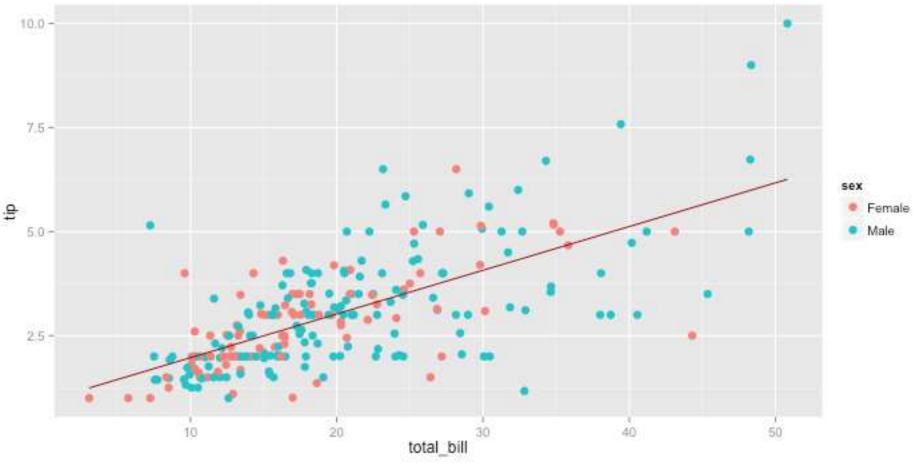




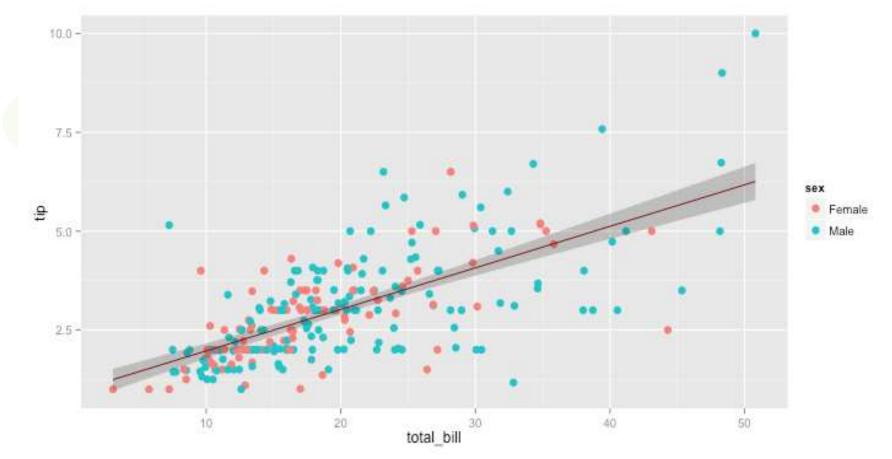














#### Gramática dos Gráficos

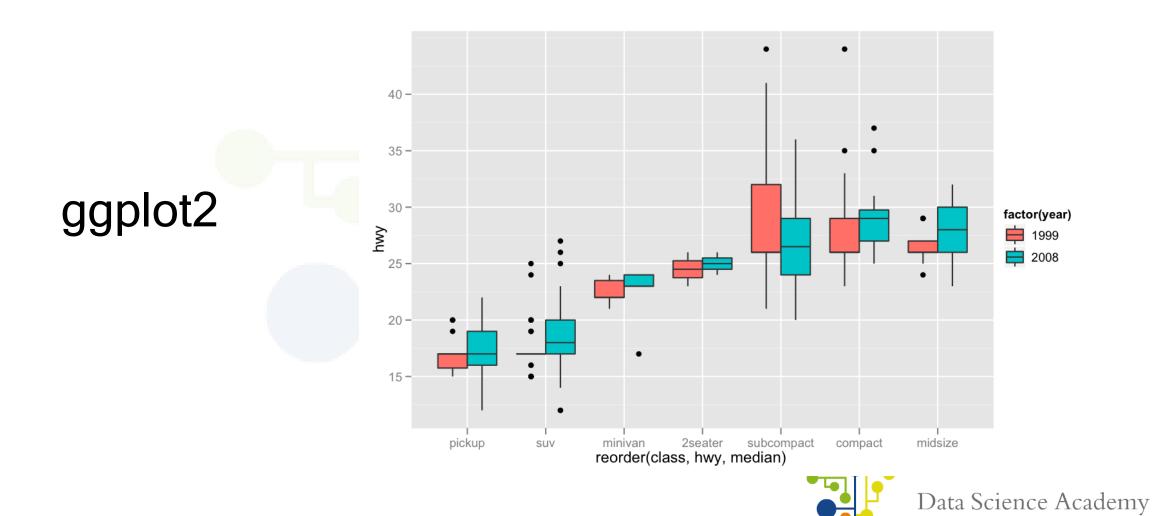


Elemento	Descrição	
Dados	O conjunto de dados a ser analisado	
Estética	A escala em que nós mapeamos os dados	
Geometria	Os elementos visuais usados para representar os dados	
Facets	Visualizar o gráfico em porções menores	
Estatística	Representação e análise dos dados	
Coordenadas	A área na <mark>qua</mark> l o gráfico será construído	
Temas	Visual geral do gráfico	







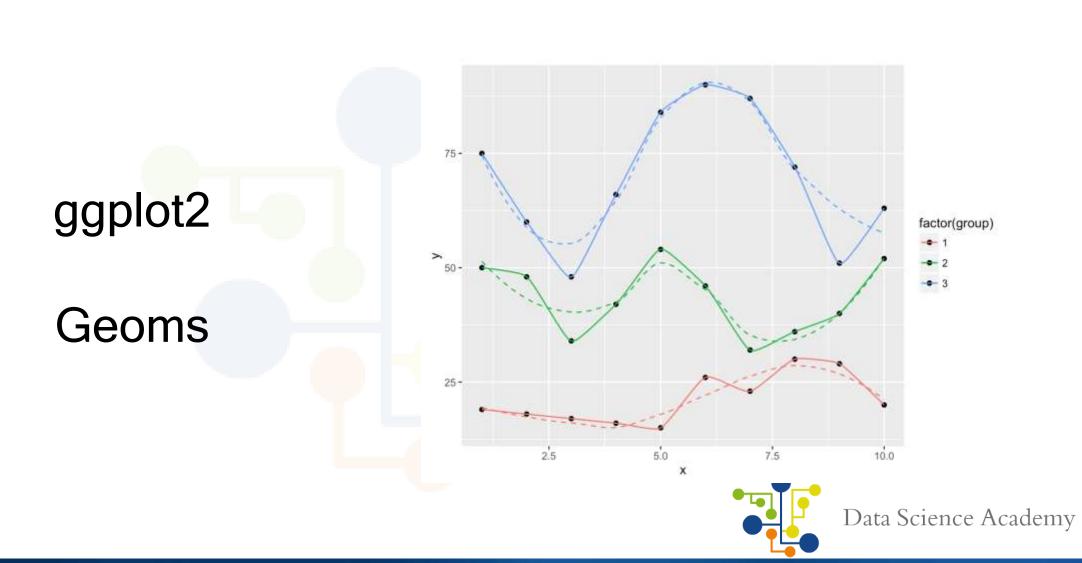


ggplot2

install.packages("ggplot2") library(ggplot2)





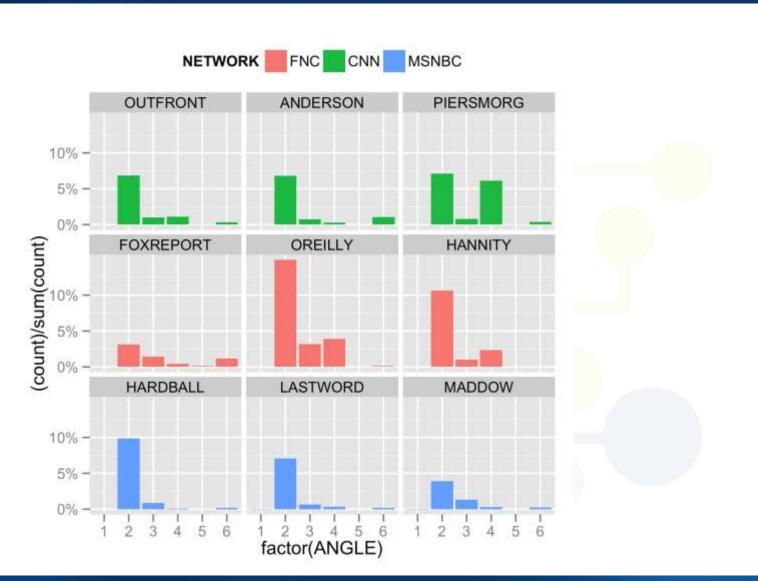


### ggplot2

#### Geoms

- geom\_line: para retas definidas por pares (x,y)
- geom\_abline: para retas definidas por um intercepto e uma inclinação
- geom\_hline: para retas horizontais
- geom\_boxplot: para boxplots
- geom\_histogram: para histogramas
- geom\_density: para densidades
- geom\_area: para áreas
- geom\_bar: para barras





ggplot2

**Facets** 



## Curta Nossas Páginas nas Redes Sociais

E fique sabendo das novidades em Data Science, Big Data, Internet das Coisas e muito mais...



www.facebook.com/dsacademybr



twitter.com/dsacademybr



www.linkedin.com/company/data-science

Data Science Academy

academy



