
Pré-processamento [em Python] e Análise Exploratória

Alunos do curso de Aprendizagem de Máquina na
ESPM

Agosto de 2019

Sumário

- Python e Projeto Pandas
- O que são **dados**?
- Caracterização dos dados.
- Raw data versus dado tratado.
- Representação de dados em Python.
- **Análise Exploratória** de dados [em Python].
- Exercícios.

Python

● XXXXX

Definição de dados

Dados são valores de variáveis quantitativas ou qualitativas que pertencem a um conjunto de itens.

Dados são valores de variáveis quantitativas ou qualitativas que pertencem a um **conjunto de itens**.

- **conjunto de itens**: objetos de interesse.

Dados são valores de **variáveis** quantitativas ou qualitativas que pertencem a um conjunto de itens.

- **variáveis**: uma medida ou uma característica de um item.

Dados são valores de variáveis **quantitativas** ou **qualitativas** que pertencem a um conjunto de itens.

- **qualitativas**: cidade de origem, sexo, fez ou não tratamento.
- **quantitativas**: peso, altura, pressão do sangue.

Caracterização dos dados

- A escala define as operações que podem ser realizadas sobre os valores do atributo.
- Em relação à escala, os atributos podem ser classificados como **nominais**, **ordinais**, **discreto** e **contínuo**.
- Os dois primeiros são do tipo qualitativo e os dois últimos são quantitativos.

-
- Na escala **nominal**, os valores são apenas **nomes diferentes**, carregando a menor quantidade de informação possível. Não existe uma relação de ordem entre seus valores.
 - Os valores em uma escala **ordinal** refletem também uma ordem das categorias representadas. Dessa forma, além dos operadores de igualdade e desigualdade, operadores como $<$, $>$, \geq , \leq podem ser utilizados.

-
- Uma variável quantitativa que pode assumir, teoricamente, qualquer valor entre dois limites recebe o nome de **variável contínua**.
 - Uma variável que só pode assumir valores pertencentes a um conjunto enumerável recebe o nome de **variável discreta**.

Raw data versus dados processados

Raw data

- Fonte original dos dados
- Geralmente difícil para fazer algum tipo de análise

http://en.wikipedia.org/wiki/Raw_Data

Dados processados

- Dados que estão prontos para serem analisados
- O processamento pode incluir *merging*, *subsetting*, *transforming*, entre outras operações.
- Todas as etapas devem ser registradas

http://en.wikipedia.org/wiki/Compute_data_processing

Exemplo de dados brutos

1	2006-02-01 00:08:43 1.2.3.4 - GET /classes/cs589/papers.html - 200 9221 HTTP/1.1 maya.cs.depaul.edu Mozilla/4.0+(compatible;+MSIE+6.0;+Windows+NT+5.1;+SV1;+.NET+CLR+2.0.50727) http://dataminingresources.blogspot.com/
2	2006-02-01 00:08:46 1.2.3.4 - GET /classes/cs589/papers/cms-tai.pdf - 200 4096 HTTP/1.1 maya.cs.depaul.edu Mozilla/4.0+(compatible;+MSIE+6.0;+Windows+NT+5.1;+SV1;+.NET+CLR+2.0.50727) http://maya.cs.depaul.edu/~classes/cs589/papers.html
3	2006-02-01 08:01:28 2.3.4.5 - GET /classes/ds575/papers/hyperlink.pdf - 200 318814 HTTP/1.1 maya.cs.depaul.edu Mozilla/4.0+(compatible;+MSIE+6.0;+Windows+NT+5.1) http://www.google.com/search?hl=en&lr=&q=hyperlink+analysis+for+the+web+survey
4	2006-02-02 19:34:45 3.4.5.6 - GET /classes/cs480/announce.html - 200 3794 HTTP/1.1 maya.cs.depaul.edu Mozilla/4.0+(compatible;+MSIE+6.0;+Windows+NT+5.1;+SV1) http://maya.cs.depaul.edu/~classes/cs480/
5	2006-02-02 19:34:45 3.4.5.6 - GET /classes/cs480/styles2.css - 200 1636 HTTP/1.1 maya.cs.depaul.edu Mozilla/4.0+(compatible;+MSIE+6.0;+Windows+NT+5.1;+SV1) http://maya.cs.depaul.edu/~classes/cs480/announce.html
6	2006-02-02 19:34:45 3.4.5.6 - GET /classes/cs480/header.gif - 200 6027 HTTP/1.1 maya.cs.depaul.edu Mozilla/4.0+(compatible;+MSIE+6.0;+Windows+NT+5.1;+SV1) http://maya.cs.depaul.edu/~classes/cs480/announce.html

Exemplo de dados brutos

consideração o projeto da aprendizagem que pensa como didaticamente os cursos devem ser projetados com o uso da tecnologia adequada. Isso inclui levar em conta os aspectos sociais e culturais envolvidos. Deixo abaixo algumas indicações de leitura que tratam isso. Assim, acho que dizer que tecnologia deve ser usada de forma responsável, não é discutir MOOCs. Outro ponto importante é destacar que os MOOCs aparecem no contexto da educação aberta e Ciencia aberta e inclui REAs, que costumavam ser chamados de objetos de aprendizagem e agora discutem-se as licenças, as perspectivas de reutilização e de localização; os periódicos abertos que reagem aos altos valores de assinaturas dos periódicos tradicionais, as novas formas de publicação incluindo blogs; a educação híbrida; os ambientes pessoais de aprendizagem, etc. No geral

Exemplo de dado processado

Table 1: Exemplo de tabela com as transações dos usuários

usuário	$categoria_1$	$categoria_2$	$categoria_3$	\dots	$categoria_m$
$user_1$	0	2	0	\dots	1
$user_2$	1	1	0	\dots	0
$user_3$	2	0	1	\dots	0
$user_4$	0	1	0	\dots	0
\dots	\dots	\dots	\dots	\dots	\dots
$user_n$	1	1	0	\dots	1

Tidy data

Define um padrão para a organização dos dados.

- Cada variável (atributo) forma uma coluna.
- Cada observação (exemplo) forma uma linha.
- Cada tabela ou arquivo armazena dados sobre uma observação (i.e., pessoas / hospitais)
- <http://vita.had.co.nz/papers/tidy-data.pdf>

Representação de dados em Python

Tipos de dados importantes para Aprendizagem de Máquina em Python

- Classes: XXXX
- Objetos: ????
- Operadores: Subsetting, Logical Subsetting

Character

```
nome = "maria"  
class(nome)
```

```
## [1] "character"
```

```
nome
```

```
## [1] "maria"
```

Numeric

```
peso = 76.2  
class(peso)
```

```
## [1] "numeric"
```

```
peso
```

```
## [1] 76.2
```

Integer

```
qtdFilhos = 1L  
class(qtdFilhos)
```

```
## [1] "integer"
```

```
qtdFilhos
```

```
## [1] 1
```

Logical

```
temCarro = TRUE  
class(temCarro)
```

```
## [1] "logical"
```

```
temCarro
```

```
## [1] TRUE
```

Vectors

Um conjunto de valores da mesma classe.

```
pesos = c(76.2, 80.3, 90, 117.4)
```

```
pesos
```

```
## [1] 76.2 80.3 90 117.4
```

```
nomes = c("maria", "carlos", "pedro")
```

```
nomes
```

```
## [1] "maria" "carlos" "pedro"
```

Lists

Um conjunto de valores que pode ser heterogêneo.

```
pesosV = c(76.2, 80.3, 90, 117.4)
nomesV = c("maria", "carlos", "pedro", "antônio")

myList <- list(pesos = pesosV, nomes = nomesV)
myList

## $pesos
## [1] 76.2 80.3 90.0 117.4
##
## $nomes
## [1] "maria" "carlos" "pedro" "antônio"
```

Matrizes

Vetores com múltiplas dimensões.

```
myMatrix = matrix(c(1, 2, 3, 4), byrow = T, nrow = 2)
myMatrix
```

```
## [,1] [,2]
## [1,] 1  2
## [2,] 3  4
```

Data frames

Múltiplos vetores de classes diferentes, mas com o mesmo tamanho.

```
vector1 = c(188.2, 181.3, 193.4)
```

```
vector2 = c("jeff", "roger", "andrew", "brian")
```

```
myDataFrame = data.frame(heights = vector1,  
                           firstNames = vector2)
```

```
## Error: arguments imply differing number of rows: 3, 4
```

```
myDataFrame
```

```
## Error: object 'myDataFrame' not found
```

Data frames

```
> vector1 = c(188.2, 181.3, 193.4)
> vector2 = c("jeff", "roger", "andrew")
> myDataFrame = data.frame(heights = vector1,
                             firstNames = vector2)
> myDataFrame
```

	heights	firstNames
1	188.2	jeff
2	181.3	roger
3	193.4	andrew

Factors

Variáveis qualitativas que podem ser incluídas no modelo.

```
smoker = c("yes", "no", "yes", "yes")
smokerFactor = as.factor(smoker)
smokerFactor
```

```
## [1] yes no yes yes
## Levels: no yes
```

Missing values

No R os valores faltantes são codificados como NA

```
vector1 <- c(188.2, 181.3, 193.4, NA)
```

```
vector1
```

```
## [1] 188.2 181.3 193.4 NA
```

```
is.na(vector1)
```

```
## [1] FALSE FALSE FALSE TRUE
```

Subsetting

```
vector1 = c(188.2, 181.3, 193.4, 192.3)
vector2 = c("jeff", "roger", "andrew", "brian")
myDataFrame = data.frame(heights = vector1,
                          firstNames = vector2)
```

```
vector1[1]
```

```
## [1] 188.2
```

```
vector1[c(1, 2, 4)]
```

```
## [1] 188.2 181.3 192.3
```

Subsetting

```
myDataFrame[1, 1:2]
```

```
## heights firstNames
```

```
## 1 188.2 jeff
```

```
myDataFrame$firstNames
```

```
## [1] jeff roger andrew brian
```

```
## Levels: andrew brian jeff roger
```

Logical subsetting

```
myDataFrame[myDataFrame$firstNames == "jeff", ]
```

```
## heights firstNames
```

```
## 1 188.2 jeff
```

```
myDataFrame[heights < 190, ]
```

```
## heights firstNames
```

```
## 1 188.2 jeff
```

```
## 2 181.3 roger
```

```
## 4 192.3 brian
```

Análise Exploratória de Dados

Dados utilizados

Os exemplos a seguir fazem uso de dois datasets distintos:

- **survey**: dados sobre alunos de uma turma de estatística.

```
library(UsingR)
data(survey)
names(survey)
apply(survey, class)
```

-
- **iris**: dados sobre flores do gênero iris.

```
data(iris)
```

```
head(iris)
```

```
help(iris)
```

Caracterização dos dados

No R, é possível testar se um atributo é **qualitativo** (factor) ou **quantitativo** (numeric).

```
is.numeric(survey$Pulse)
```

```
is.factor(survey$Sex)
```

```
is.numeric(survey$Smoke)
```

```
is.factor(survey$Height)
```

```
is.numeric(iris$Sepal.Length)
```

```
is.factor(iris$Species)
```

Caracterização dos dados

Os atributos dos datasets IRIS e SURVEY podem ser classificados como indicado nas tabelas abaixo:

```
class(survey$Pulse) = integer (quantitativo discreto)
class(survey$Sex) = factor (qualitativo)
class(survey$Smoke) = factor (ordinal - qualitativo)
class(survey$Height) = numeric (quantitativo contínuo)
```

```
class(iris$Sepal.Length) = numeric (quantitativo contínuo)
class(iris$Species) = factor (qualitativo)
```

Exploração de dados

Uma das formas mais simples de explorar um conjunto de dados é a extração de medidas de uma área da estatística denominada **estatística descritiva**. A estatística descritiva resume de forma quantitativa as principais características de um conjunto de dados.

Tais características podem ser:

- Frequência;
- Localização ou tendência central (por exemplo, a média);
- Dispersão ou espalhamento (por exemplo, o desvio padrão);
- Distribuição ou formato.

No R é trivial identificar a média e mediana de um dado conjunto de valores para um atributo qualquer, como apresentado abaixo:

```
mean(survey$Pulse)
```

```
median(survey$Pulse)
```

Ou sumarizar todos estes valores através de um único comando:

```
summary(survey$Pulse)
```

Além das informações textuais obtidas por

```
summary(iris$Sepal.Width)
```

É possível obter um resumo visual da centralidade dos dados através do gráfico *boxplot*. No R é simples gerar este tipo de gráfico.

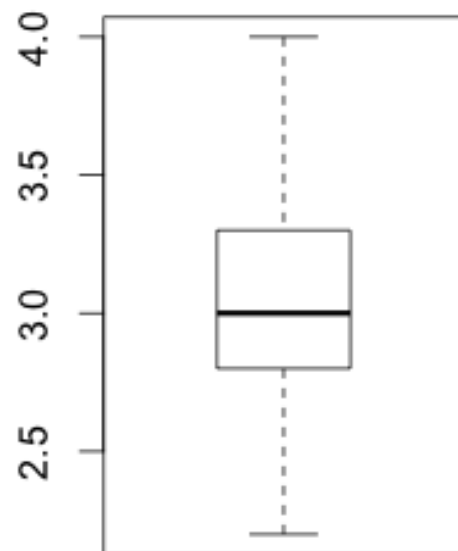
```
par(mfrow=c(1,2))
```

```
boxplot(iris$Sepal.Width,  
        outline= FALSE, main="Boxplot",  
        xlab="Sepal Width")
```

```
boxplot(iris$Sepal.Width,  
        main="Boxplot modificado",  
        xlab="Sepal Width")
```

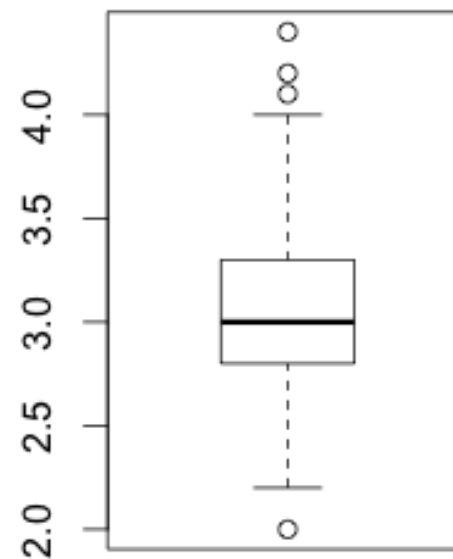
Boxplot

Boxplot



Sepal Width

Boxplot modificado



Sepal Width

Boxplot original

Do lado esquerdo da figura é apresentado o gráfico *boxplot* original. Nele, a linha horizontal mais baixa e a linha horizontal mais alta indicam, respectivamente, os valores mínimo e máximo presentes nos dados. Os lados inferior e superior do retângulo representam o 1o quartil e o 3o quartil, respectivamente. A linha no interior do retângulo é o 2o quartil, ou mediana.

Boxplot modificado

O segundo gráfico ilustra uma variação do gráfico *boxplot*, conhecida como *boxplot* modificado. Neste gráfico, os valores acima do limite superior e abaixo do limite inferior são considerados *outliers*. Neste gráfico, 4 valores *outliers* são representados por círculos, 3 maiores que o 3o quartil + $1,5 \times (3\text{o quartil} - 1\text{o quartil})$ e 1 menor que $1\text{o quartil} - 1,5 \times (3\text{o quartil} - 1\text{o quartil})$.

Espalhamento de valores

As medidas mais utilizadas para avaliar o **espalhamento** de valores é a **variância** (var) e o **desvio padrão** (sd). Sendo que o desvio padrão é dado pela raiz quadrada da variância.

Desvio padrão:

$$s = \sqrt{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2} \quad (1)$$

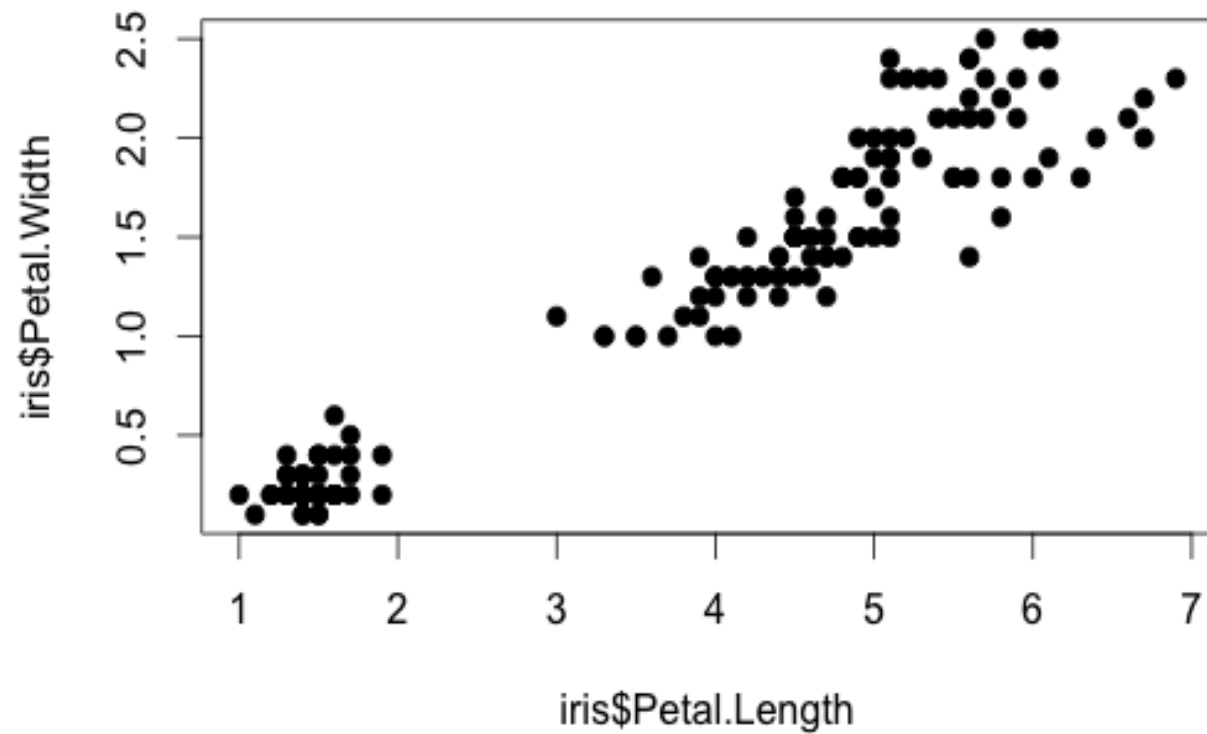
Variância:

$$s^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 \quad (2)$$

Ferramentas visuais para Análise Exploratória de Dados

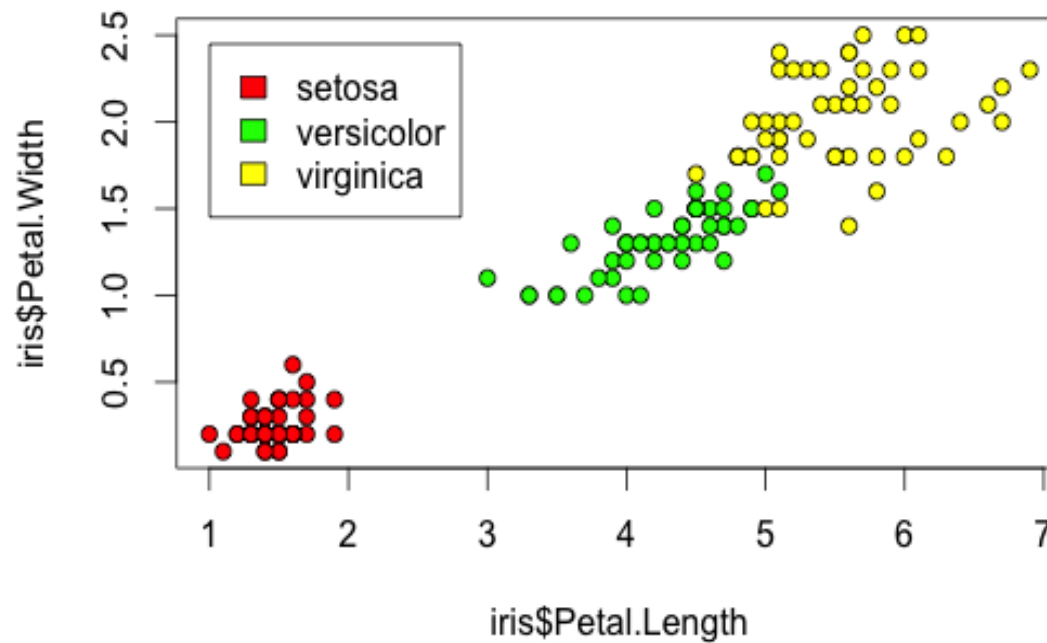
Plot

```
plot(iris$Petal.Length, iris$Petal.Width, pch=19)
```



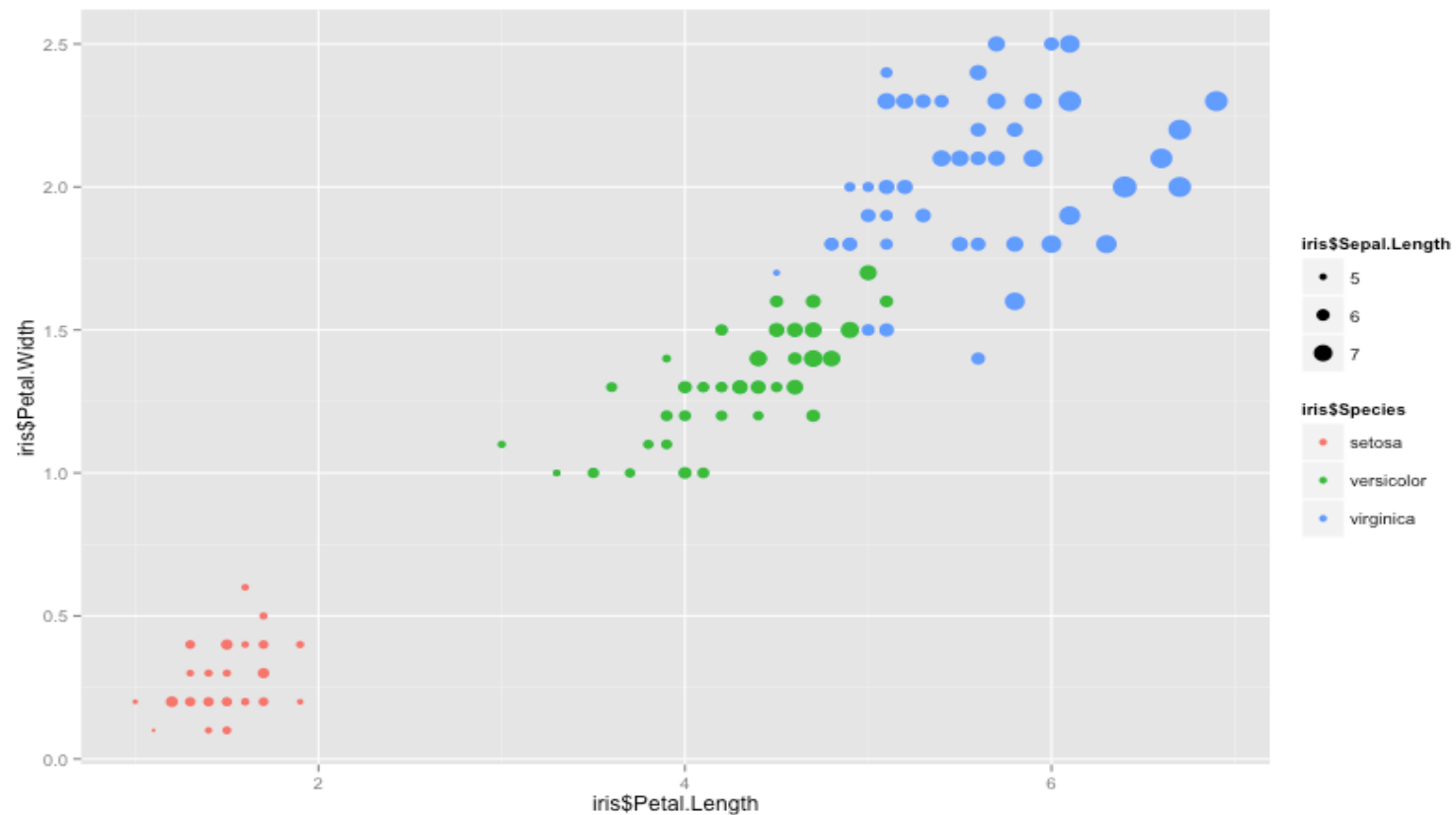
Plot

```
plot(iris$Petal.Length, iris$Petal.Width, pch=21,  
     bg=c("red","green","yellow")[as.numeric(iris$Species)]  
legend(locator(1), levels(iris$Species),  
     fill=c("red","green","yellow"))
```



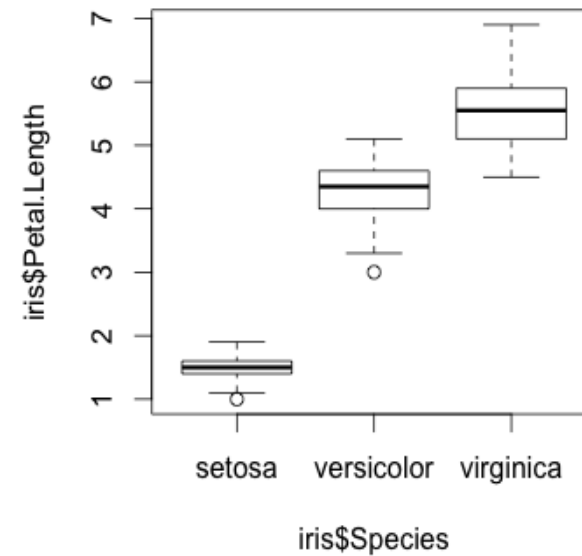
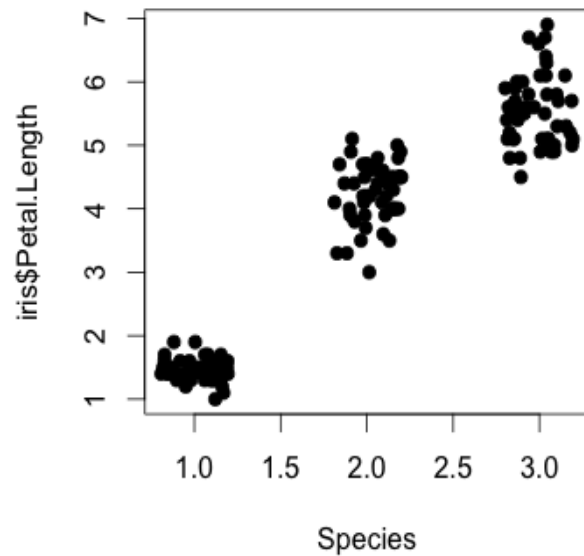
Outras bibliotecas para Plot

```
library(ggplot2)
qplot(iris$Petal.Length, iris$Petal.Width, col=iris$Species, size=iris$Sepal.Length)
```



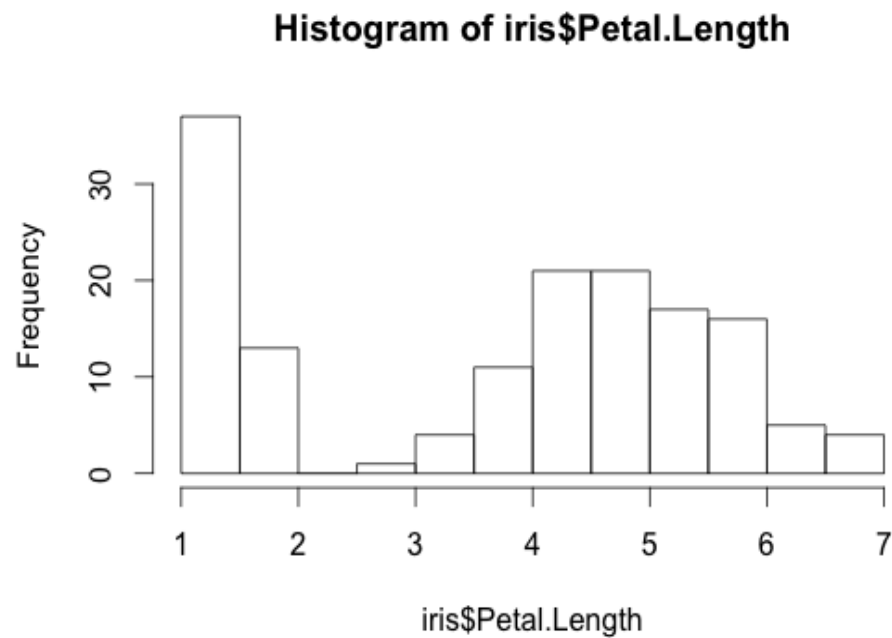
Comparando valores

```
par(mfrow=c(1,2))  
plot(jitter(as.numeric(iris$Species)), iris$Petal.Length, pch=19, xlab="Species")  
plot(iris$Petal.Length ~ iris$Species)
```



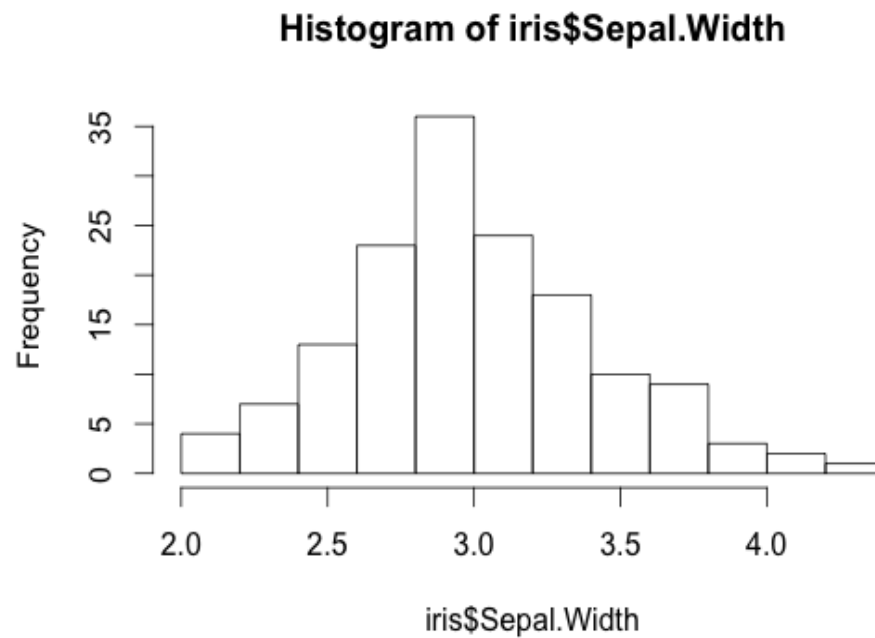
Histograma

```
> hist(iris$Petal.Length)
> summary(iris$Petal.Length)
  Min. 1st Qu.  Median    Mean 3rd Qu.    Max.
 1.000  1.600   4.350   3.758   5.100   6.900
> var(iris$Petal.Length)
[1] 3.116278
```



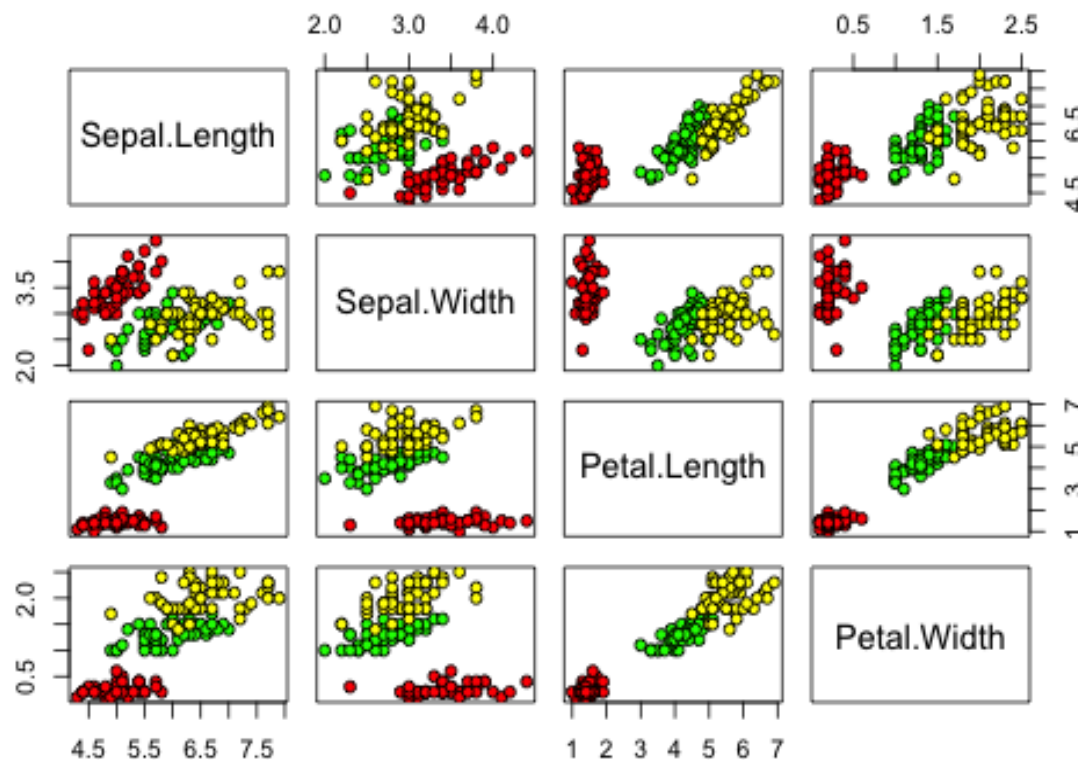
Histograma

```
> hist(iris$Sepal.Width)
> summary(iris$Sepal.Width)
  Min. 1st Qu.  Median    Mean 3rd Qu.    Max.
 2.000  2.800   3.000   3.057   3.300   4.400
> var(iris$Sepal.Width)
[1] 0.1899794
```



Scatter Plot

```
plot(iris[,1:4], pch=21,  
     bg=c("red","green","yellow")[as.numeric(iris$Species)])
```



Correlação

Dados multivariados permitem análises da relação entre dois ou mais atributos. Por exemplo, para atributos quantitativos, pode-se utilizar uma medida de correlação para identificar a relação linear entre dois atributos.

Coeficiente de correlação de Pearson

Este coeficiente, normalmente representado por ρ assume apenas valores entre -1 e 1.

- $\rho = 1$ significa uma correlação perfeita positiva entre as duas variáveis.
- $\rho = -1$ significa uma correlação perfeita negativa entre as duas variáveis.
- $\rho = 0$ significa que as duas variáveis não dependem linearmente uma da outra. No entanto, pode existir uma dependência não linear. Assim, o resultado $\rho = 0$ deve ser investigado por outros meios.

$$\rho = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2} \times \sqrt{\sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2}} \quad (3)$$

$$\rho = \frac{cov(X, Y)}{\sqrt{var(X) \times var(Y)}} \quad (4)$$

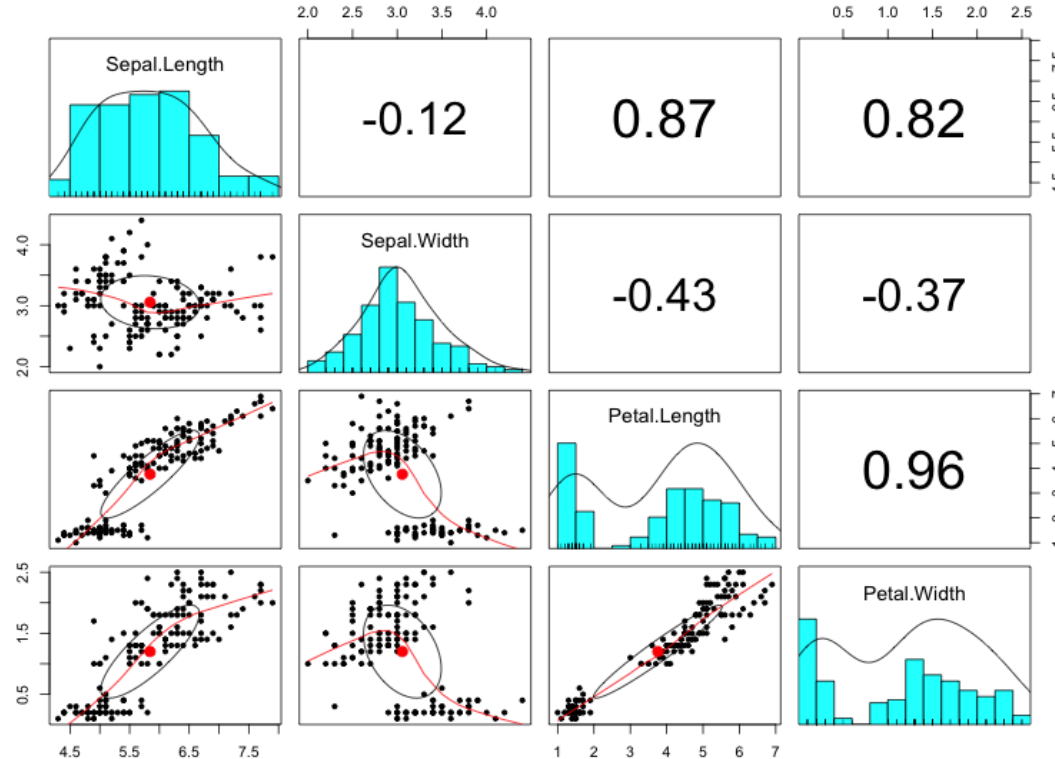
Exemplo de medidas de correlação

```
> cor(iris[,1:4])
```

	Sepal.Length	Sepal.Width	Petal.Length	Petal.Width
Sepal.Length	1.0000000	-0.1175698	0.8717538	0.8179411
Sepal.Width	-0.1175698	1.0000000	-0.4284401	-0.3661259
Petal.Length	0.8717538	-0.4284401	1.0000000	0.9628654
Petal.Width	0.8179411	-0.3661259	0.9628654	1.0000000

Resumindo a relação entre dados numéricos

```
library(psych)
pairs.panels(iris[,1:4])
```



Material de **consulta**

- Capítulo 3 do livro EMC Education Services, editor. Data Science and Big Data Analytics: Discovering, Analysing, Visualizing and Presenting Data. John Wiley & Sons, 2015.
- Hadley Wickham. Tidy data. Journal of Statistical Software, 59(10), 2014.
- ????