PROJETO INTEGRADOR DE COMPETÊNCIAS EM CIÊNCIA DE DADOS I - 40h_Turma_05_102020

Rodrigo Hermont Ozon*

Outubro, 2020

 $^{^{\}ast}$ Economista e Mestre em Desenvolvimento Econômico pela UFPR.



Sobre o Autor:

Rodrigo Hermont Ozon, economista e apaixonado por econometria, pelas aplicações de modelos econômicos a problemas reais e cotidianos vivenciados na sociedade e na realidade das empresas.

Seus contatos podem ser acessados em:

- 🜎 Github
- in Linkedin

Resumo

Este documento apresenta a resolução dos exercícios do curso Tecnológico em Ciência de Dados da Universidade Cruzeiro do Sul virtual para a disciplina de Projeto Integrador de Competência em Ciência de Dados I.

A produção deste .pdf utiliza a prática de pesquisa reproduzível utilizando o **R**e pode ser feito completamente de forma gratuita na plataforma Overleaf.com. Caso você queira ver um tutorial de como começar a integrar a linguagem LATEX com o **R** consulte esse artigo que eu postei no meu in

Como exercício criei uma página na web escrita em RMarkdown contendo as interatividades gráficas para esses exercícios aqui propostos. Caso tenha interesse, visite minha página em colocar o endereço direto aqui

À minha amada esposa, Idiane "Então o anjo do Senhor lhe aparec	eu, e lhe disse: O Senhor é contigo,
homem valoroso."	Juízes 6:12
	Juizes 0.12

SUMÁRIO 4

Sumário

1	Introdução	6
2	Atividade I 2.1 Resolução	8 9 9
3	Atividade II	12
	3.1 Resolução	12
	3.1.1 Exibir as equipes que são do país "Alemanha"	
	3.1.2 Exibir quais os pilotos que são do mesmo país do piloto "Max Chilton"	
	3.1.3 Selecionar os pilotos que são da equipe "McLaren-Mercedes"	
4	Atividade III	14
	4.1 Resolução	14
	4.1.1 Utilize a linguagem R para plotar X e Y em gráficos diferentes utilizando BOXPLOT.	
	4.1.2 Usando R, plote a comparação de X e Y no mesmo gráfico utilizando BOXPLOT	17
5		18
	5.1 Resolução	19
	5.1.1 Qual a média IMC dessa pequena amostra?	19
	5.1.2 Boxplot comparando a peso M, peso Fe peso geral no mesmo gráfico	20
	5.1.3 Boxplot da altura geral	20

Atenção:

Esse é um documento LATEX dinâmico, onde os chunks de código R rodam dentro dele.

 ${\cal O}$ exercício de SQL (se fosse com dados reais) poderia ser rodado dentro do R, carregando o pacote RSQLite.

Também utilizei o ambiente Istlisting para economizar tempo na compilação do documento:

\begin{lstlisting}[language=R]
Os códigos R ficam todas dentro desse formato neste documento
\end{lstlisting}

1 Introdução

A disciplina de projeto integrador de competências visa, além de sistematizar os conhecimentos adquiridos, também desenvolver atitudes e estratégias de pensamento focadas na resolução de problemas práticos das áreas de futura atuação dos alunos, bem como proporcionar a transversalidade disciplinar utilizada na prática profissional no dia a dia.

Não obstante, é uma valiosa prática andragógica que oferece a necessária vivência do ambiente de trabalho, fundamental para o amadurecimento e mediante aplicação dos conhecimentos em situações reais, abordando sempre problemas de cunho rigorosamente prático.

Além disso, é de fundamental importância a integração entre as disciplinas, pois, no exercício da profissão, o discente estará exposto a desafios que projetam-se transversalmente às disciplinas e é importante saber a qual domínio pertence a solução e em quantas etapas esses desafios se dividem até que se encontre a resposta e a execução em fases mais simples e de seu domínio.

O objetivo é utilizar e evoluir em relação às novas competências recém adquiridas visando sua fixação e otimização no que tangem as seguintes disciplinas: Modelagem de Dados, Análise de Dados Exploratória e Linguagem de Banco de Dados.

Em conformidade ao descrito, logo a seguir serão passadas uma série de leituras de reforço que necessitarão de sua atenção e esforço para recordar e se preparar para os desafios dispostos em nossa trilha de aprendizagem.

Também é bom lembrar que a língua mundialmente falada em tecnologia da informação é Inglês, portanto, é importante você estar estudando esse idioma para evoluir profissionalmente nesse mercado. Claro, você pode utilizar o tradutor da Google, mas é importante praticar e dominar o idioma.

Colocamos links com ferramentas e leituras, cujas indicações são:

Para tanto utilizaremos a linguagem R mundialmente usada para manipulação estatística de dados. Isso com certeza ajudará a dar maior confiança em sua jornada.

Caso você ainda não tenha instalado, vamos fazer isso, porque você vai utilizar para realizar os exercícios. Vamos lá então:

Disponível em: https://www.r-project.org/ aqui você encontra tudo sobre a linguagem e se quiser o direcionamento para baixar o instalador.

Link para baixar o instalador direto: Disponível em: https://cran-r.c3sl.ufpr.br/

Levamos em conta que talvez você ainda não esteja familiarizado com a linguagem, então resolvemos lhe dar um reforço: Aqui você encontra muita documentação oficial para te ajudar: disponível em: https://cran.r-project.org/manuals.html

Lembrando que apesar da linguagem de manipulação de dados R, temos que saber das fontes e de como as modelamos. Nesse tocante, a modelagem de dados é uma habilidade crucial para todo cientista de dados, esteja você fazendo projetos de pesquisa ou arquitetando um novo repositório para o armazenamento de dados em uma empresa. E, para isso, devemos lembrar que a modelagem de dados trata do processo de produzir um diagrama descritivo de relações entre vários tipos de informações que devem ser armazenadas em um banco de dados e cujo objetivo é criar o método mais eficiente de armazenar informações num banco de dados. Focaremos aqui no diagrama E-R (entidade/relacionamento), assim como a linguagem para manipulação de dados no banco de dados SQL, assim você poderá extrair e realizar junções de dados alvos para extração e submissão à linguagem R. Veja a leitura abaixo indicada na biblioteca virtual:

Para modelagem de dados E-R e linguagem SQL, recomendo a leitura de: MEDEIROS, L.F. Banco de Dados: Princípios e Prática. Curitiba: Ed. Intersaberes. 2013. Disponível na biblioteca virtual da Pearsons em:

Acesse e baixe aqui: 🕠

Há uma série de ferramentas úteis em seu dia a dia para modelar dados de forma conceitual, uma das mais utilizadas é o Modelo BR, que você encontrará no seguinte link:

disponível em https://sourceforge.net/projects/brmodelo30/

Você pode preferir baixar o Workbench do MySQL se tiver mais familiarizado, para tanto é só você seguir as instruções da página de download. Workbench oferece:

- Design e modelagem de banco de dados
- Desenvolvimento SQL
- Administração de banco de dados
- Migração de Banco de Dados: Disponível em: https://dev.mysql.com/downloads/workbench/

2 Atividade I

Você foi contratado pela empresa XPTO para a função de analista de dados. Como parte de seu trabalho, foi lhe confiada uma extração de dados contendo os seguintes valores: (25, 45, 28, 79, 74, 61, 12, 68, 93, 39, 100), sendo que cada valor na sua atual sequência atende pelos títulos: (alface, cenoura, pepino, chuchu, pimenta, couve, rúcula, cebola, alho, pimentão, alcachofra). Pediram para que você realize o seguinte, utilizando a linguagem R, e apresentar os resultados.

- 1. Crie um gráfico de barras apresentando o resultado de cada item.
- 2. Liste os componentes da matriz dos dados.
- 3. Liste o resultado da soma dessa matriz.
- 4. Liste a média aritmética dessa matriz.
- 5. Liste o produto dos elementos dessa matriz.

Instruções de envio

Não envie arquivo .zip 1 arquivo em PDF exibindo seu código; 1 arquivo com o com o código em R;

2.1 Resolução

Carrego os vetores de dados numéricos e qualitativos (nomes das verduras)

```
valores <-c(25, 45, 28, 79, 74, 61, 12, 68, 93, 39, 100)
titulos<-c("alface","cenoura","pepino","chuchu","pimenta","couve","rúcula","cebola",
"alho", "pimentão", "alcachofra")
dados <- data frame (titulos, valores) # Crio o conjunto de dados combinando titulos e valores
dados # Mostra o dataframe
##
         titulos valores
## 1
          alface
                       25
## 2
         cenoura
                       45
## 3
                       28
          pepino
                       79
## 4
          chuchu
```

```
## 5
         pimenta
                      74
## 6
           couve
                      61
## 7
                       12
          rúcula
## 8
          cebola
                      68
## 9
            alho
                      93
## 10
        pimentão
                      39
## 11 alcachofra
                     100
str(dados) # Mostra a estrutura e o tipo de variaveis no dataset
  'data.frame': 11 obs. of 2 variables:
    $ titulos: Factor w/ 11 levels "alcachofra", "alface",..: 2 5 8 6 9 7 11 4 3 10 ...
    $ valores: num 25 45 28 79 74 61 12 68 93 39 ...
```

2.1.1 Crie um gráfico de barras apresentando o resultado de cada item.

Após informarmos ao **Q** as variáveis, podemos criar um gráfico de barras:

```
library(ggplot2) # Pacote do R para graficos estaticos de qualidade

ggplot(data=dados,aes(x=titulos,y=valores))+
geom_bar(stat="identity")
```

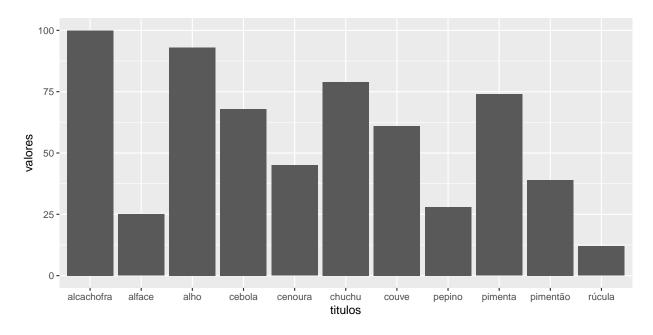


Figura 1: Gráfico de barras para valores e títulos

2.1.2 Liste os componentes da matriz dos dados.

Para listarmos os componentes da matriz de dados, podemos simplesmente ordenar do maior para o menor:

```
library(dplyr) # Pacote para rodar as formulas com o operador pipe
dados%>%
group_by(titulos)%>%
arrange(desc(valores))
## # A tibble: 11 x 2
## # Groups: titulos [11]
##
      titulos
              valores
##
      <fct>
                  <dbl>
##
   1 alcachofra
                   100
##
   2 alho
                      93
   3 chuchu
                      79
##
                     74
##
  4 pimenta
## 5 cebola
                     68
## 6 couve
                      61
## 7 cenoura
                     45
## 8 pimentão
                      39
## 9 pepino
                      28
## 10 alface
                      25
## 11 rúcula
                      12
```

Poderíamos refazer o gráfico de barras ordenado:

```
ggplot(dados,aes(x= reorder(titulos,-valores),valores))+
geom_bar(stat ="identity")
```

2.1.3 Liste a soma e a média aritmética dessa matriz

Para somarmos e também para obtermos a média aritmética do vetor de valores simplesmente fazemos

```
sum(dados$valores) # Soma

## [1] 624

mean(dados$valores) # Media aritmetica

## [1] 56.72727

round(mean(dados$valores),0) # Valores arredondados pois os valores sao discretos (inteiros)

## [1] 57
```

Ou então aqui pelo L^AT_EX pelo pacote de integração com o **R** knitr, simplesmente 624 Para inserir o valor da soma no texto utilize o comando:

```
o valor da soma eh \ Sexpr{sum(dados$valores)} ...
```

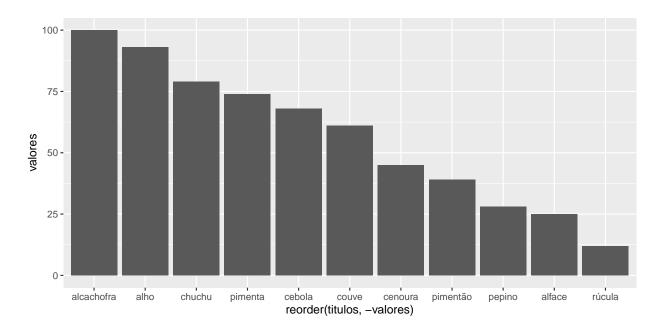


Figura 2: Gráfico de barras ordenado para valores e títulos

```
a média é de \ Sexpr{mean(dados$valores))} ...
```

Lembrando a contrabarra (backslash) precisa ser junto ao comando Sexpr.

2.1.4 Liste o produto dos elementos da matriz

Vamos obter o multiplicatório do vetor de valores, que é o mesmo que:

$$\prod_{i=1}^{11} (\text{valores}+1)$$

onde o argumento +1 denota a contagem do avanço da multiplicação no vetor.

```
prod(dados$valores)
## [1] 3.324581e+18
```

Ou então podemos multiplicar o valor do alface com o da cenoura fazendo:

```
alfacexcenoura<-dados[1,2]*dados[2,2]
alfacexcenoura
## [1] 1125</pre>
```

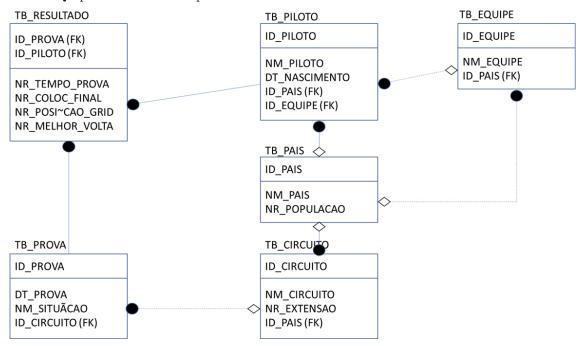
Sendo que a instrução [1,2] significa primeira linha, da segunda coluna. Se quiséssemos fazer o produto de todos os elementos do dataset, faríamos: alface $\times 12$, cenoura $\times 45$, pepino $\times 28$, chuchu $\times 79$...

```
library(tidyr)
library(tidyverse)
```

```
multiplica.elementos<-paste(dados$titulos,"x",dados$valores)</pre>
multiplica.elementos # Mostra o resultado
## [1] "alface x 25"
                          "cenoura x 45"
                                            "pepino x 28"
                                                                "chuchu x 79"
                                           "rúcula x 12"
## [5] "pimenta x 74"
                          "couve x 61"
                                                              "cebola x 68"
  [9] "alho x 93"
                          "pimentão x 39" "alcachofra x 100"
##
as.tibble(multiplica.elementos) # Mostra o resultado como um vetor
## Warning: 'as.tibble()' is deprecated, use 'as_tibble()' (but mind the new semantics).
## This warning is displayed once per session.
## # A tibble: 11 x 1
##
     value
    <chr>
##
## 1 alface x 25
## 2 cenoura x 45
## 3 pepino x 28
## 4 chuchu x 79
## 5 pimenta x 74
## 6 couve x 61
## 7 rúcula x 12
## 8 cebola x 68
## 9 alho x 93
## 10 pimentão x 39
## 11 alcachofra x 100
```

3 Atividade II

Você trabalha há algum tempo como analista de dados numa empresa contratada pela Formula-1. O cientista de dados chefe pediu para que você, baseando-se no diagrama E-R abaixo, elabore os seguintes comandos SQL para satisfazer seus pedidos:



Obs.: (a dica aqui é que, para elaborar os comandos SQL, você não precisa acessar a base de dados, já que possui a modelagem (diagrama) que indica as chaves PK e FK, bem como os atributos de cada tabela e seus relacionamentos.)

- 1. Exibir as equipes que são do país "Alemanha".
- 2. Exibir quais os pilotos que são do mesmo país do piloto "Max Chilton".
- 3. Selecionar os pilotos que são da equipe "McLaren-Mercedes".

3.1 Resolução

Poderíamos dar as instruções diretamente do **Q**usando o SQLite, carregando primeiro os pacotes:

```
library(RSQLite)
library(DBI)
```

Como aqui não há necessidade de usarmos os comandos para conectarmos ao banco de dados estruturado, (deixo o chunk somente com os comentários de comandos)

```
conn <- dbConnect(SQLite(), "test .db")

dbListTables(conn) # Mostra todas as bases de dados disponiveis

conn</pre>
```

3.1.1 Exibir as equipes que são do país "Alemanha".

Vamos exibir com comandos do SQLite quais as equipes são da Alemanha:

```
query <- "SELECT NM_EQUIPE
from TB_EQUIPE
INNER JOIN TB_PAIS ON NM_PAIS=Alemanha"

result <- dbGetQuery(conn, query)
str(result)</pre>
```

3.1.2 Exibir quais os pilotos que são do mesmo país do piloto "Max Chilton"

```
query <- "SELECT NM_PILOTO
FROM TB_PILOTO
INNER JOIN TB_PAIS
WHERE NM_PILOTO='Max Chilton'"

result <- dbGetQuery(conn, query)

result
```

3.1.3 Selecionar os pilotos que são da equipe "McLaren-Mercedes"

```
query <- "SELECT NM_PILOTO FROM TB_PILOTO

INNER JOIN TB_EQUIPE ON NM_EQUIPE_id='McLaren-Mercedes'"

result <- dbGetQuery(conn, query)

result
```

4 Atividade III

Você trabalha numa empresa de manipulação de dados e como analista de dados está acostumado a receber os mais diversos tipos de pedidos, desde procedures em SQL, rotinas de ETL e, também, como nesse caso, conjuntos de dados para gerar gráficos e entregar à área de marketing que está desenvolvendo um importante projeto, comparando faixas de markup entre produtos de concorrentes. Então, eles lhe passaram dois conjuntos de dados a saber:

```
x = (5,5,5,13,7,11,11,9,8,9)

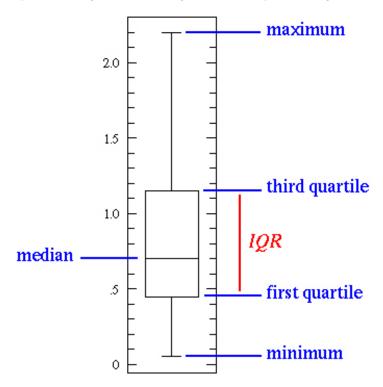
y = (11,8,4,5,9,5,10,5,4,10)
```

Ambos possuem 10 elementos cada, representados por 2 vetores.

Pede-se que você prepare e apresente a visualização:

- 1. Utilize a linguagem R para plotar X e Y em gráficos diferentes utilizando BOXPLOT.
- 2. Usando R, plote a comparação de X e Y no mesmo gráfico utilizando BOXPLOT.

Obs.: como dica importante, aqui está o entendimento desse importante tipo de gráfico BOXPLOT que serve para a exibição de distribuição, recorde aqui a definição:



4.1 Resolução

Começo declarando os conjuntos de dados

```
x <- c(5,5,5,13,7,11,11,9,8,9)
y <- c(11,8,4,5,9,5,10,5,4,10)
xy<-data.frame(x,y)</pre>
```

4.1.1 Utilize a linguagem R para plotar X e Y em gráficos diferentes utilizando BOXPLOT.

```
require(gridExtra)

x<-ggplot(data=xy,aes(x="",y=x))+
geom_boxplot()

y<-ggplot(data=xy,aes(x="",y=y))+
geom_boxplot()

grid.arrange(x, y, ncol=2)</pre>
```

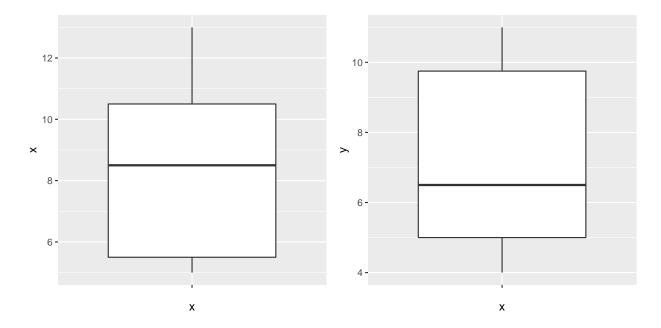
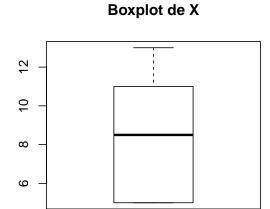


Figura 3: Boxplots x e y

O que também pode ser feito sem o pacote ggplot2:

```
par(mfrow=c(1,2))
boxplot.x<-boxplot(xy$x, main="Boxplot de X")
boxplot.y<-boxplot(xy$y, main="Boxplot de Y")</pre>
```



Boxplot de Y

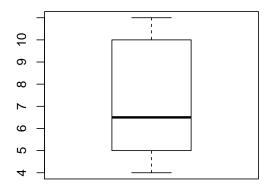


Figura 4: Boxplots x e y

A leitura dos boxplots pode ser resumida com o sumário estatístico para a mediana, máximo, mínimo, primeiro e terceito quartil:

```
summary(xy)
##
                        У
##
   Min. : 5.0
                  Min.
                       : 4.00
##
   1st Qu.: 5.5
                  1st Qu.: 5.00
   Median: 8.5
                  Median : 6.50
##
##
   Mean
         : 8.3
                  Mean
                       : 7.10
   3rd Qu.:10.5
                  3rd Qu.: 9.75
##
   Max. :13.0 Max. :11.00
```

4.1.2 Usando R, plote a comparação de X e Y no mesmo gráfico utilizando BOXPLOT.

```
ggplot(xy,aes(x=x,y=y))+
geom_boxplot()
## Warning: Continuous x aesthetic -- did you forget aes(group=...)?
```

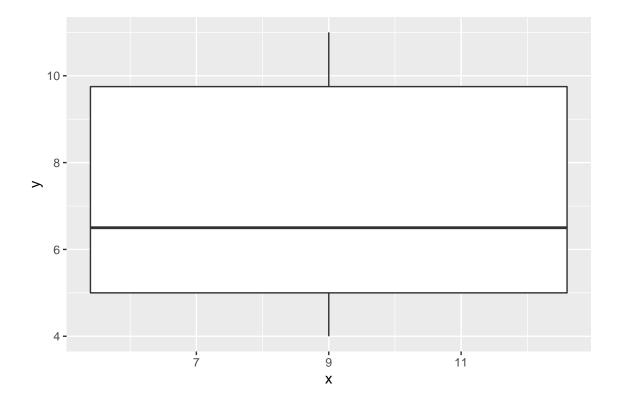


Figura 5: Boxplot x e y

Para facilitar a visualização das distribuições plotamos as densidades kernel estimadas:

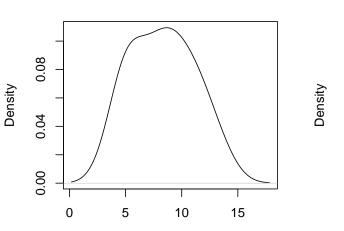
```
par(mfrow=c(1,2))

densx <- density(xy$x)

densy<- density(xy$y)

plot(densx)

plot(densy)</pre>
```



N = 10 Bandwidth = 1.607

density.default(x = xy\$x)

density.default(x = xy\$y)

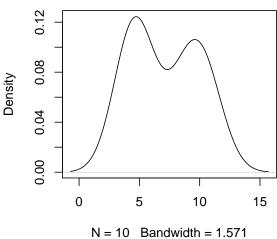


Figura 6: Densidades Kernel de X e de Y

5 Atividade IV

Como cientista de dados jr, trabalhando no IBGE, foi lhe passada uma amostra de dados retirada de um SGBD do CENSO, na forma de uma matriz, onde a primeira linha contém o nome dos atributos para facilitar sua identificação e, após isso, 6 linhas contendo alguns dados amostrais de uma população qualquer. Segue a tabela:

Id	Turma	Sexo	Idade	Altura	Peso	Filhos	Fuma	Toler	Exerc	Cine	OpCine	TV	OpTV
1	A	F	17	1.6	60.5	2	NAO	P	0	1	В	16	R
2	A	F	18	1.69	55	1	NAO	M	0	1	В	7	R
3	A	M	18	1.85	72.8	2	NAO	P	5	2	M	15	R
4	A	M	25	1.85	80.9	2	NAO	P	5	2	В	20	R
5	A	F	19	1.58	55	1	NAO	M	2	2	В	5	R
6	A	M	19	1.76	60	3	NAO	M	2	1	В	2	R

Seu gerente pediu para que você, a partir desses dados, lhe passe, utilizando a linguagem R, as seguintes respostas:

- 1. Qual a média IMC dessa pequena amostra?
- 2. Boxplot comparando a peso M, peso Fe peso geral no mesmo gráfico.
- 3. Boxplot da altura geral.

Obs.: dica, a formula do IMC é a sigla para Índice de Massa Corporal, utilizada para classificar o peso do indivíduo em relação à sua altura e assim indicar se está dentro do peso ideal, acima ou abaixo do peso normal.

 $IMC = peso \div (Altura \times Altura)$

Há uma tabela para sabermos se o indivíduo está dentro ou fora dos padrões, mas isso não é importante nesse momento. Obter a medida sim!

5.1 Resolução

Primeiramente carrego a tabela para dentro do R:

```
tabela <- read.csv (file="AtividadeIV.csv", head=TRUE, sep=";")
str(tabela) # Checo se ele leu corretamente o dataset
## 'data.frame': 6 obs. of 14 variables:
##
   $ Id : int 1 2 3 4 5 6
##
   $ Turma : Factor w/ 1 level "A": 1 1 1 1 1 1
   $ Sexo : Factor w/ 2 levels "F", "M": 1 1 2 2 1 2
##
## $ Idade : int 17 18 18 25 19 19
  $ Altura: num 1.6 1.69 1.85 1.85 1.58 1.76
##
## $ Peso : num 60.5 55 72.8 80.9 55 60
## $ Filhos: int 2 1 2 2 1 3
## $ Fuma : Factor w/ 1 level "NAO": 1 1 1 1 1 1
## $ Toler : Factor w/ 2 levels "M", "P": 2 1 2 2 1 1
## $ Exerc : int 0 0 5 5 2 2
  $ Cine : int 1 1 2 2 2 1
##
## $ OpCine: Factor w/ 2 levels "B", "M": 1 1 2 1 1 1
## $ TV
         : int 16 7 15 20 5 2
  $ OpTV : Factor w/ 1 level "R": 1 1 1 1 1 1
```

5.1.1 Qual a média IMC dessa pequena amostra?

Primeiramente, precisamos criar a variável IMC:

```
tabela<-tabela%>%
   mutate(IMC=Peso/Altura^2)
str(tabela)
## 'data.frame': 6 obs. of 15 variables:
  $ Id : int 1 2 3 4 5 6
##
  $ Turma : Factor w/ 1 level "A": 1 1 1 1 1 1
##
   $ Sexo : Factor w/ 2 levels "F", "M": 1 1 2 2 1 2
##
   $ Idade : int 17 18 18 25 19 19
##
   $ Altura: num 1.6 1.69 1.85 1.85 1.58 1.76
##
   $ Peso : num 60.5 55 72.8 80.9 55 60
##
  $ Filhos: int 2 1 2 2 1 3
##
   $ Fuma : Factor w/ 1 level "NAO": 1 1 1 1 1 1
##
## $ Toler : Factor w/ 2 levels "M", "P": 2 1 2 2 1 1
  $ Exerc : int 0 0 5 5 2 2
##
  $ Cine : int 1 1 2 2 2 1
##
## $ OpCine: Factor w/ 2 levels "B", "M": 1 1 2 1 1 1
## $ TV
         : int 16 7 15 20 5 2
## $ OpTV : Factor w/ 1 level "R": 1 1 1 1 1 1
## $ IMC : num 23.6 19.3 21.3 23.6 22 ...
```

Calculamos a média:

```
mean(tabela$IMC)
## [1] 21.53335
```

5.1.2 Boxplot comparando a peso M, peso Fe peso geral no mesmo gráfico.

```
ggplot(data=tabela,aes(x=Sexo,y=Peso, fill=mean(Peso)))+
geom_boxplot()+
geom_jitter(shape=5, position=position_jitter(0.2))
```

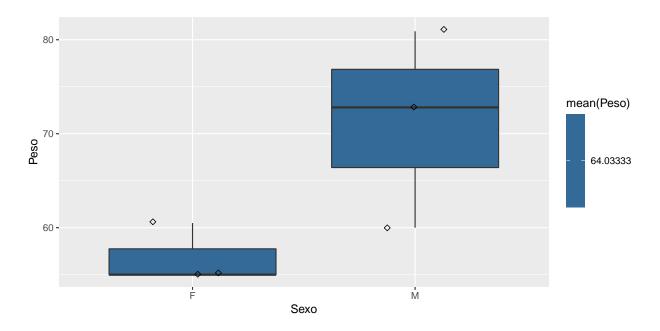


Figura 7: Boxplot comparativo de peso x sexo x peso geral (média(peso))

Ao observarmos as bolinhas geradas pela instrução jitter temos uma boa noção da dispersão dos pesos de uma maneira mais geral.

5.1.3 Boxplot da altura geral

```
ggplot(tabela,aes(x="",y=Altura))+
geom_boxplot()+
geom_jitter(shape=5, position=position_jitter(0.2))+# jitter para pontos sem sobreposicao
scale_color_grey()
```

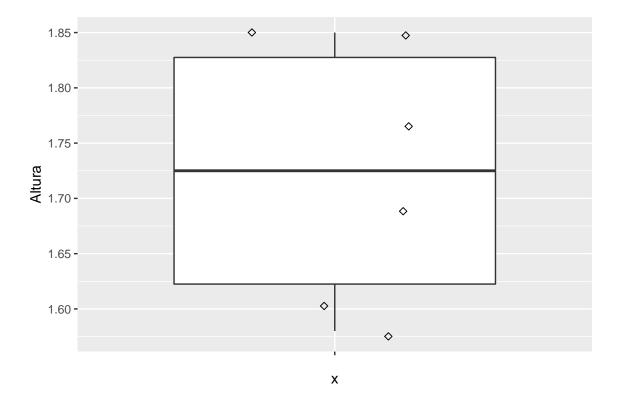


Figura 8: Boxplot da Altura

Referências

- [1] Gujarati, D.,N. Basic Econometrics, fourth edition, McGraw-HiII/lrwin, 2003.
- [2] Overleaf: Online IATEXEditor. Disponível em Overleaf.com
- [3] Xie, Y. Dynamic Documents with R and knitr 2nd edition, 2015.