Relatório IC

Fernanda Buzza Alves Barros

___ de _____ de _____

INTRODUÇÃO

Problemas de dados faltantes em pesquisa são recorrentes em bancos de dados. Para a solução desses problemas existem vários métodos que podem ser utilizados. Entretanto, todos os métodos possuem uma questão principal: como inferir os valores não observados?

Para a resposta dessa pergunta, temos que o ideal seria ter os dados, porém na falta deles temos que utilizar o método que melhor se ajusta a distribuição dos dados.

Nessa pesquisa utilizaremos o método proposto por Rubin (1987), Van Buuren e Groothuis-Oudshoorn (2011), que é conhecido como Imputação Múltipla.

METODOLOGIA

A Imputação Múltipla consiste em gerar valores (m vezes) para os dados faltantes, ela cria uma matriz com todas as M imputações. Para gerar essas imputações existem alguns métodos, como por exemplo *Predictive Mean Matching (pmm)* e *Unconditional Mean Imputation (mean)*, que serão os métodos utilizados nesse estudo.

Predictive Mean Matching (pmm)

Unconditional Mean Imputation (mean)

RESULTADOS

Banco de dados

Para realizar a imputação dos dados utilizamos o banco de dados *US Term Life insurance* do pacote *CASdatasets* disponível no software R. As imputações e os resultados foram obtidos utilizando esse mesmo software estatístico. O banco de dados possui 18 variáveis com 500 observações, como pode ser visto abaixo.

```
## 'data.frame':    500 obs. of  18 variables:
##  $ Gender         : int  1 1 1 1 1 1 0 1 1 1 ...
##  $ Age            : int  30 50 39 43 61 34 75 29 35 70 ...
##  $ MarStat        : int  1 1 1 1 1 2 0 1 2 1 ...
##  $ Education      : int  16 9 16 17 15 11 8 16 4 17 ...
##  $ Ethnicity      : int  3 3 1 1 1 2 1 1 3 1 ...
##  $ SmarStat       : int  2 1 2 1 2 1 0 2 1 2 ...
##  $ Sgender        : int  2 2 2 2 2 2 0 2 2 2 ...
##  $ Sage           : int  27 47 38 35 59 31 0 31 45 74 ...
##  $ Seducation     : int  16 8 16 14 12 14 0 17 9 16 ...
##  $ NumHH          : int  3 3 5 4 2 4 1 3 2 2 ...
##  $ Income         : int  43000 12000 120000 40000 25000 28000 2500 100000 20000 101000 ...
##  $ TotIncome      : int  43000 0 90000 40000 1020000 0 0 84000 0 6510000 ...
```

```
##  $ Charity        : int  0 0 500 0 500 0 0 0 0 284000 ...
##  $ Face           : int  20000 130000 1500000 50000 0 220000 0 600000 0 0 ...
##  $ FaceCVLifePol  : int  0 0 0 75000 7000000 0 14000 0 0 2350000 ...
##  $ CashCVLifePol  : int  0 0 0 0 300000 0 5000 0 0 0 ...
##  $ BorrowCVLifePol: int  0 0 0 5 5 0 5 0 0 5 ...
##  $ NetValue       : int  0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 ...
```

Porém selecionamos as seguintes variáveis: Gênero (gênero do entrevistado); Idade (idade do entrevistado); Estado Civil (estado civil do entrevistado); Escolaridade (número de anos de escolaridade do entrevistado); Etnia (etnia); Renda (renda anual da família).

O banco de dados não possui dados faltantes, portanto para avaliar a Renda (variável de interesse) foi necessário gerar os dados faltantes. Sendo assim utilizamos uma distribuição binomial com probabilidade de sucesso de 0.2 para a criar dos dados faltantes na variável Renda, fixando a semente em set.seed(0).

Primeiras observações do banco de dados original:

```
##   Gender Age MarStat Education Ethnicity Income
## 1      1  30       1        16         3  43000
## 2      1  50       1         9         3  12000
## 3      1  39       1        16         1 120000
## 4      1  43       1        17         1  40000
## 5      1  61       1        15         1  25000
## 6      1  34       2        11         2  28000
```

Primeiras observações do banco de dados com dados faltantes na variável Renda:

```
##   Gender Age MarStat Education Ethnicity Income
## 1      1  30       1        16         3     NA
## 2      1  50       1         9         3  12000
## 3      1  39       1        16         1 120000
## 4      1  43       1        17         1  40000
## 5      1  61       1        15         1     NA
## 6      1  34       2        11         2  28000
```

Análise Descritiva - TABELAS

```
source("02-analise_descritiva.R")
```

```
## Margins computed over dimensions
## in the following order:
## 1:
## 2:
## Margins computed over dimensions
## in the following order:
## 1:
## 2:
## Margins computed over dimensions
## in the following order:
## 1:
## 2:
```

```
## Margins computed over dimensions
## in the following order:
## 1:
## 2:
```

```
## Margins computed over dimensions
## in the following order:
## 1:
## 2:
```

```
tabela1
```

```
##
##  Homem Mulher    sum
##    413     87    500
```

```
tabela2
```

```
##
##         Casado Morando Juntos         Outros            sum
##            333              31            136            500
```

```
tabela3
```

```
##
##     Branco HispÃ¢nico      Negro     Outros        sum
##        365         40         70         25        500
```

```
tabela4
```

```
##
##   2   3   4   5   6   7   8   9  10  11  12  13  14  15  16  17 sum
##   3   5   3   3   2   3   5   6   7  15 101  31  68  16 130 102 500
```

```
tabela5
```

```
##     Min.  1st Qu.   Median     Mean  3rd Qu.     Max.
##      260    28000    54000   321022   106000 75000000
```

```
tabela6
```

```
##
##                  Homem Mulher sum
##   Casado           330      3 333
##   Morando Juntos    30      1  31
##   Outros            53     83 136
##   sum              413     87 500
```

```
tabela7
```

```
##
##       Homem Mulher sum
##   2       3      0   3
##   3       4      1   5
##   4       3      0   3
##   5       1      2   3
##   6       2      0   2
##   7       3      0   3
##   8       2      3   5
##   9       5      1   6
##   10      6      1   7
##   11     13      2  15
##   12     85     16 101
##   13     19     12  31
##   14     56     12  68
##   15     11      5  16
```

```
##   16    108     22 130
##   17     92     10 102
##   sum   413     87 500
```

```
tabela8
```

```
##
##              Homem Mulher sum
##   Branco       312     53 365
##   HispÃ¢nico    35      5  40
##   Negro         44     26  70
##   Outros        22      3  25
##   sum          413     87 500
```

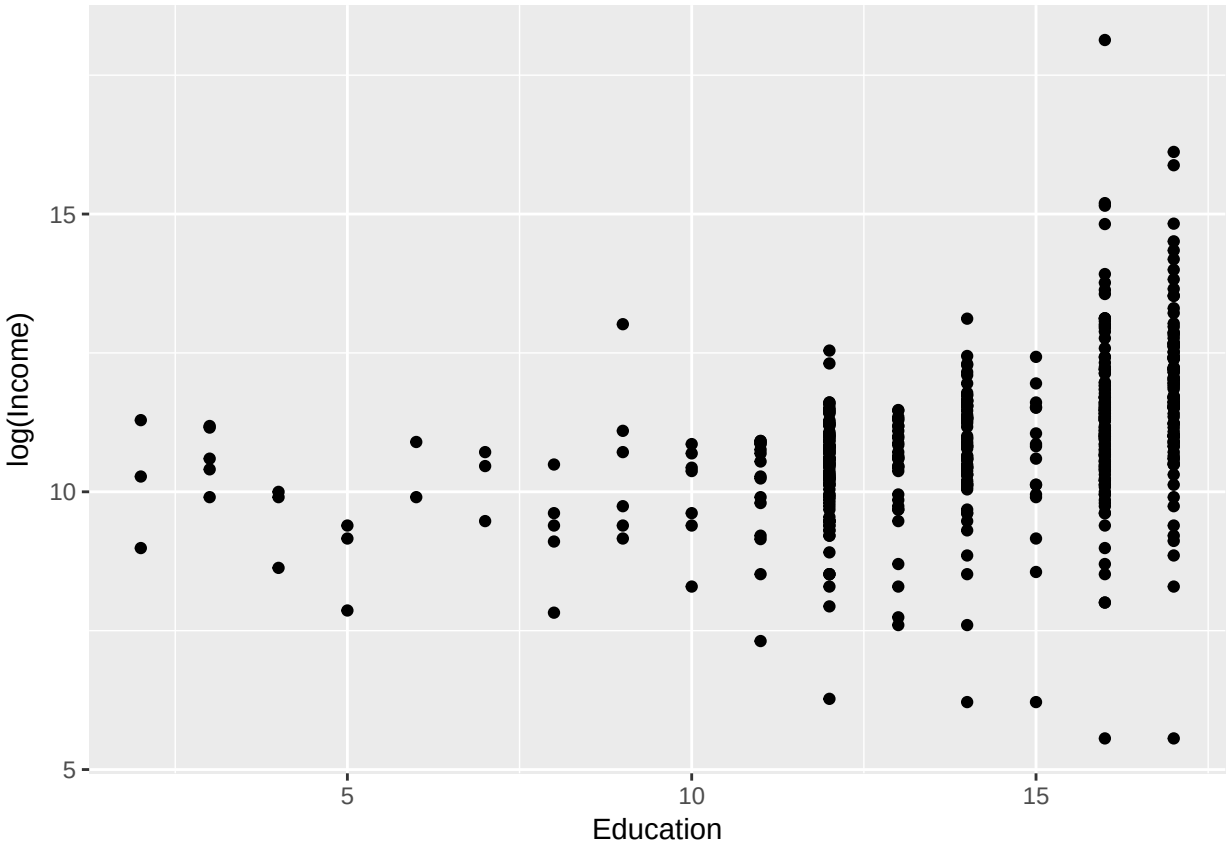
```
tabela9
```

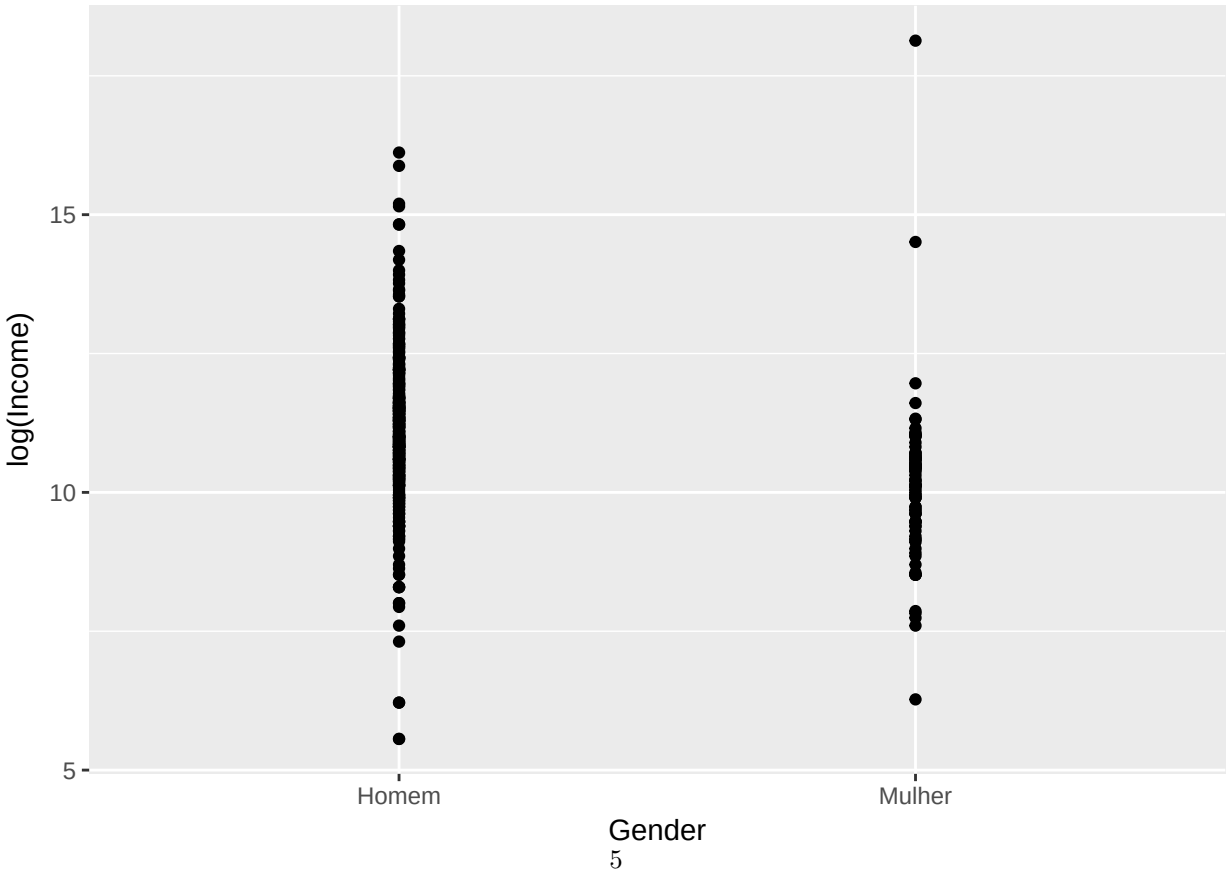
```
##
##              Casado Morando Juntos Outros sum
##   Branco        262             15     88 365
##   HispÃ¢nico     26              7      7  40
##   Negro          26              8     36  70
##   Outros         19              1      5  25
##   sum           333             31    136 500
```

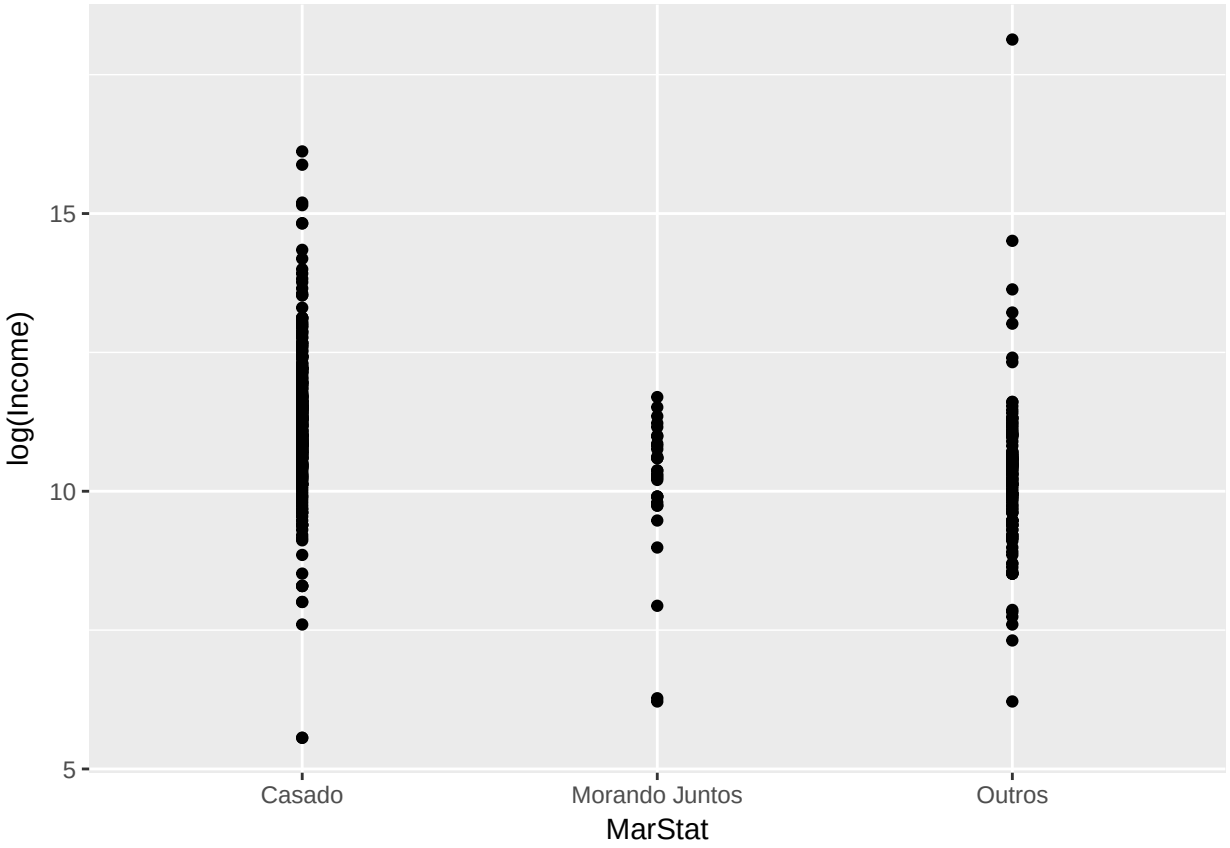
```
tabela10
```

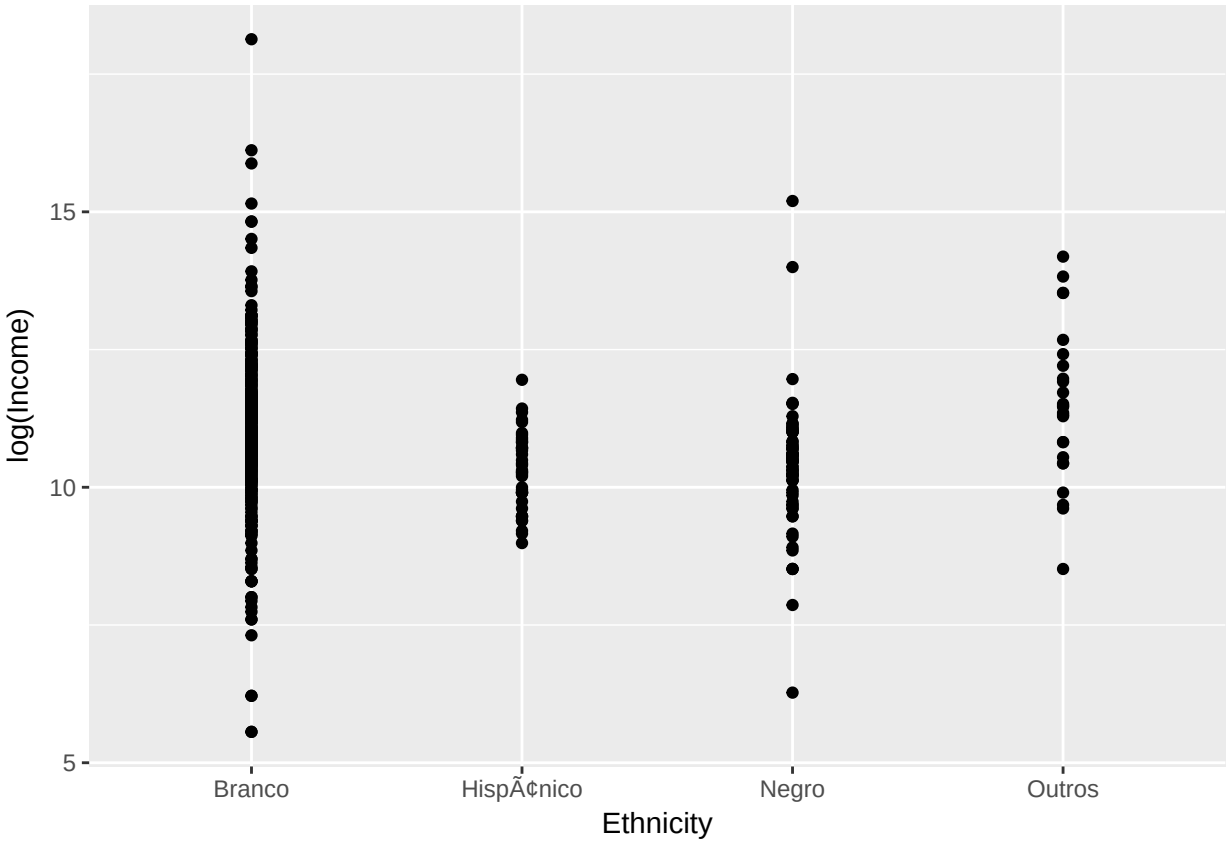
```
##
##                2   3   4   5   6   7   8   9  10  11  12  13  14  15  16
##   Branco       2   1   1   0   0   0   2   2   5  10  64  21  55  11 104
##   HispÃ¢nico   1   4   2   2   2   2   1   3   0   2  14   1   3   0   2
##   Negro        0   0   0   1   0   1   2   1   2   3  20   7   8   3  18
##   Outros       0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   3   2   2   2   6
##   sum          3   5   3   3   2   3   5   6   7  15 101  31  68  16 130
##
##                17 sum
##   Branco       87 365
##   HispÃ¢nico    1  40
##   Negro         4  70
##   Outros       10  25
##   sum         102 500
```

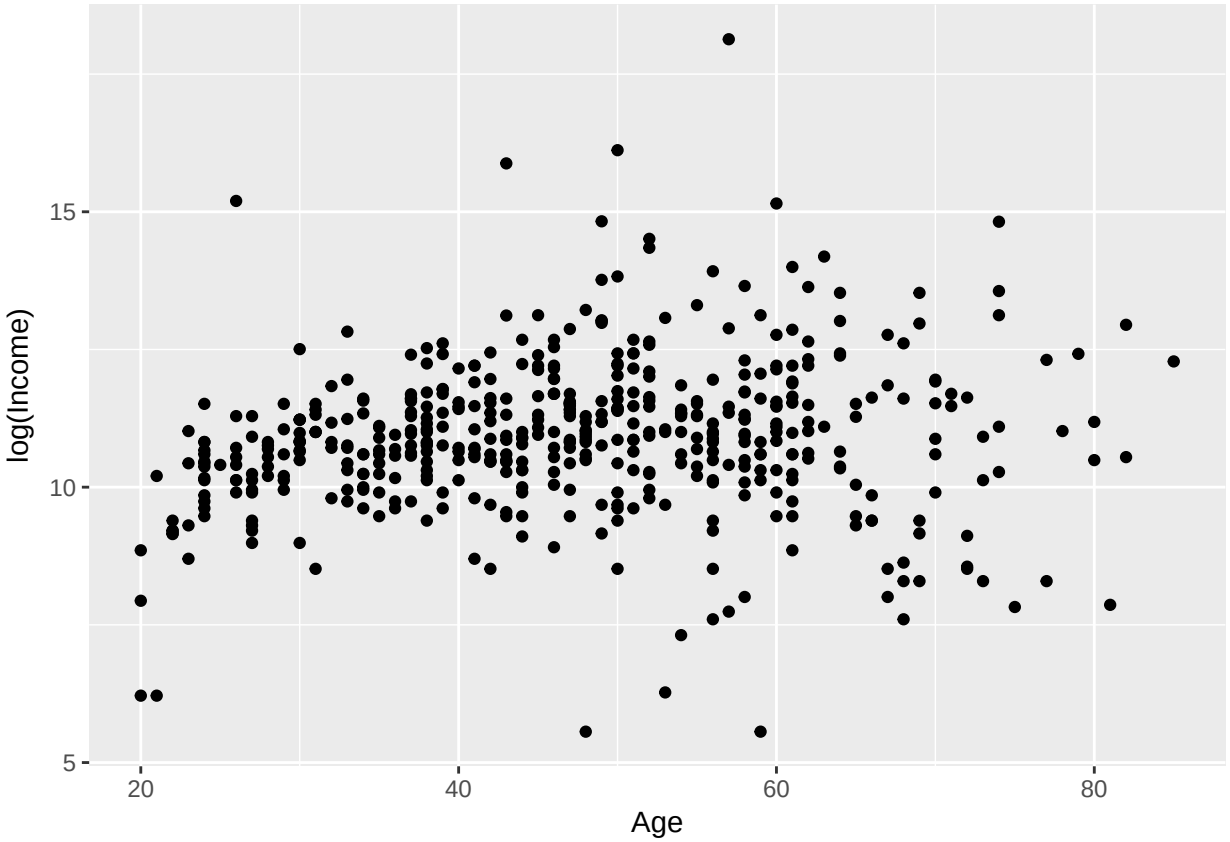
Análise Descritiva - GRÁFICOS DO GGPLOT2

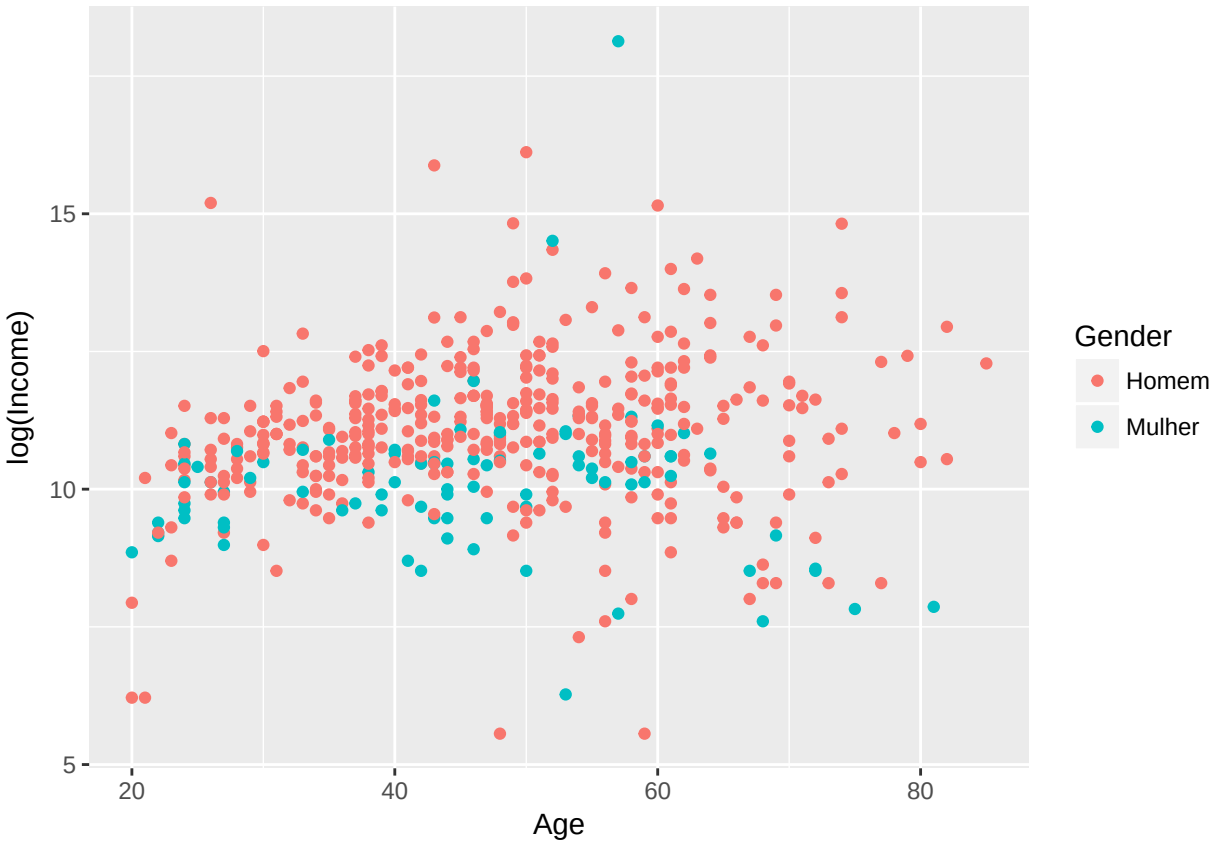




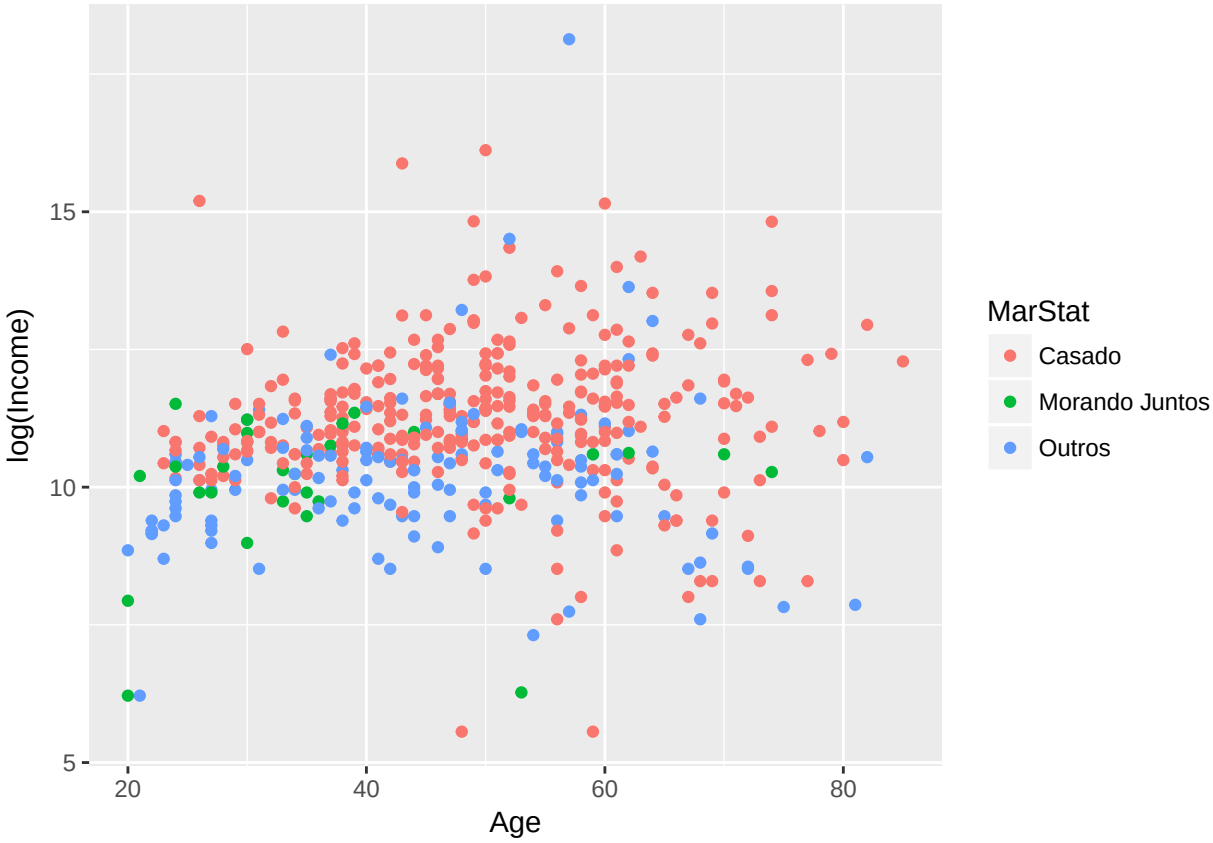

15
10
5
log(Income)
Casado
Morando Juntos
Outros
MarStat

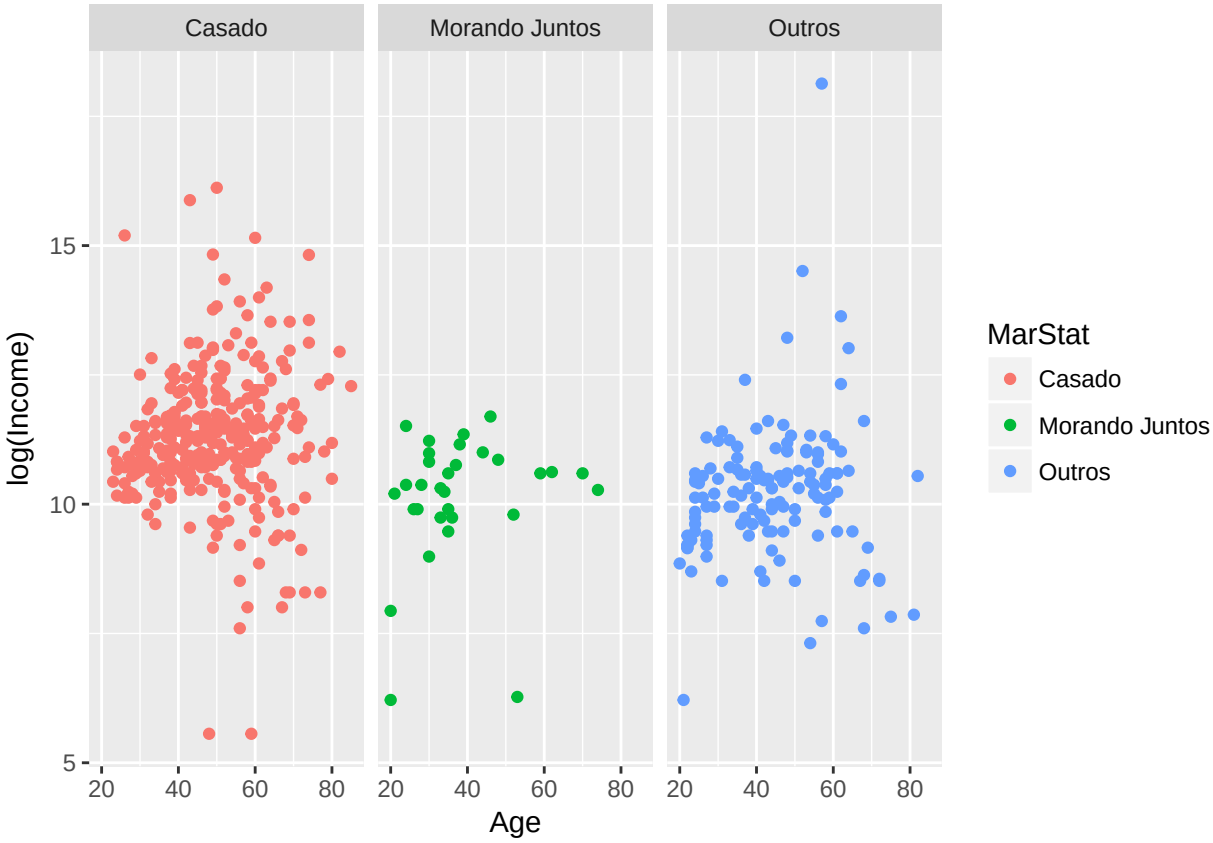

log(Income)
15
10
5
Branco
HispÃ¢nico
Negro
Outros
Ethnicity

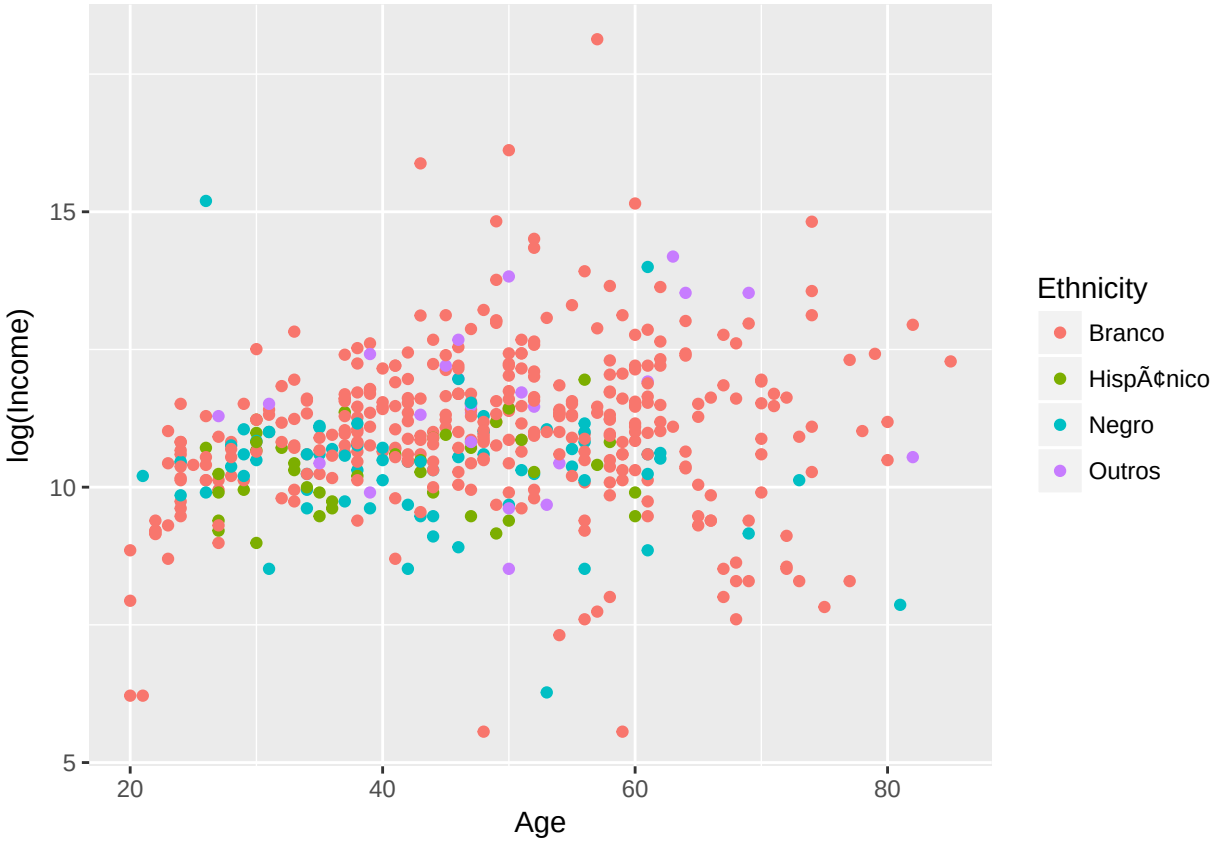

log(Income)
15
10
5
20
40
60
80
Age

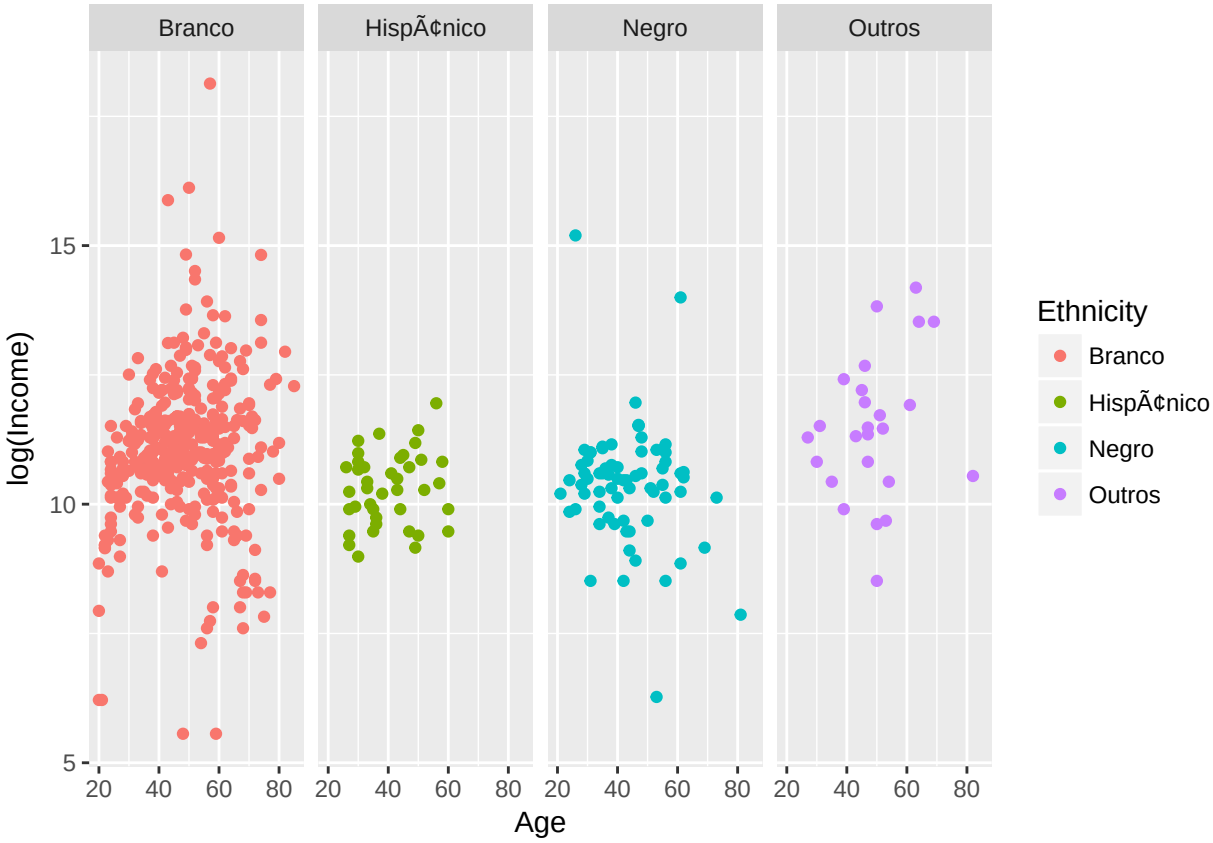

log(Income)
15
10
5
20
40
60
80
Age
Gender
Homem
Mulher

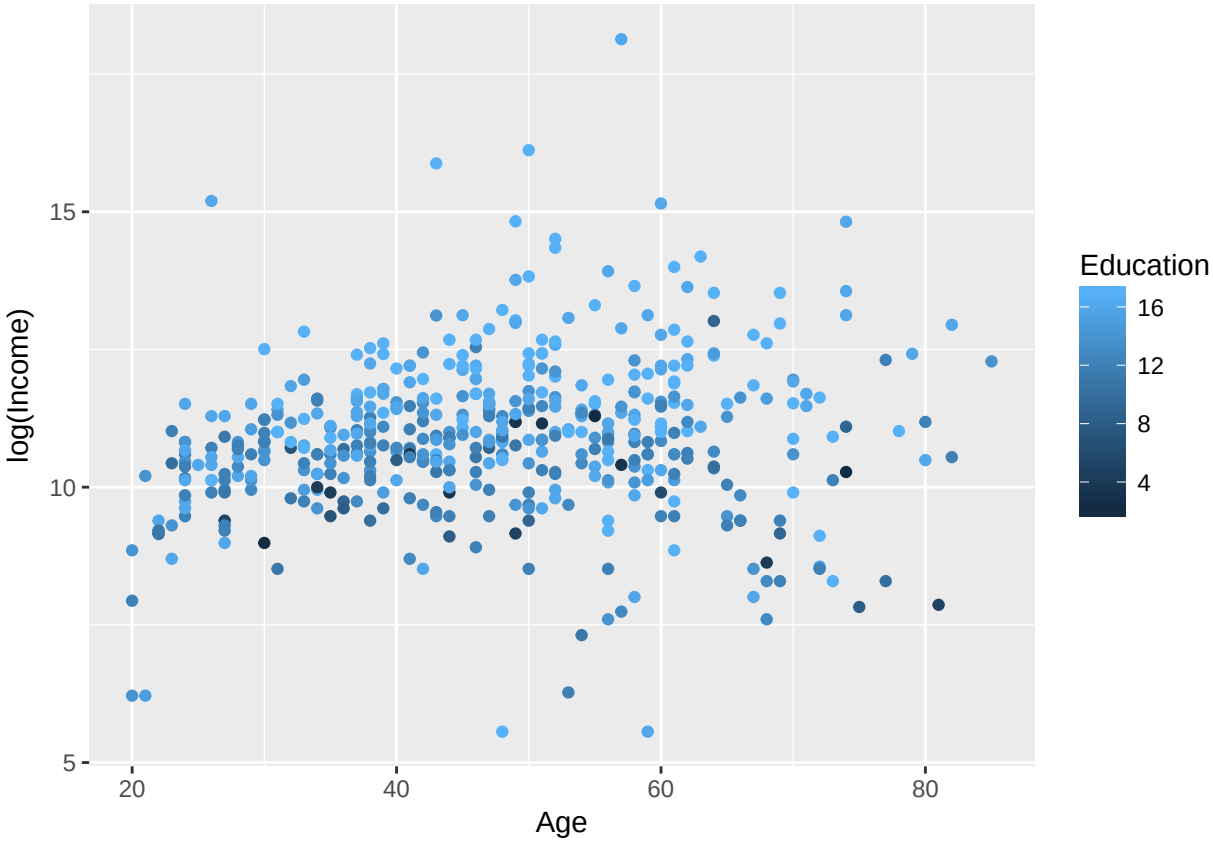

Homem
Mulher
log(Income)
15
10
5
20
40
60
80
Age
Gender
Homem
Mulher


log(Income)
15
10
5
20
40
60
80
Age
MarStat
Casado
Morando Juntos
Outros

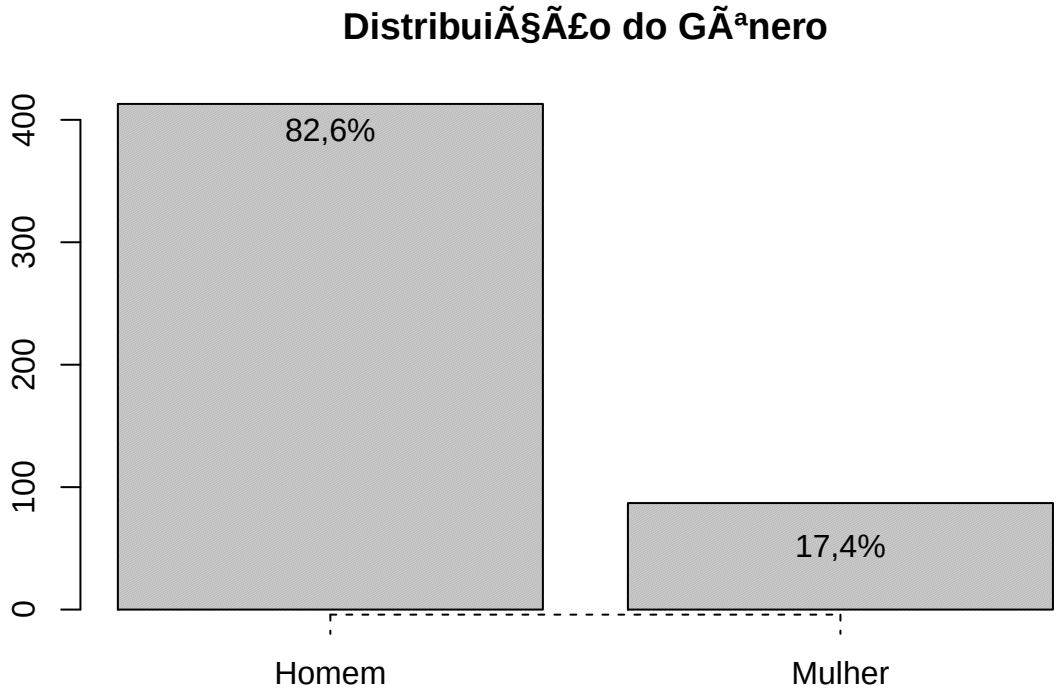

Casado
Morando Juntos
Outros
log(Income)
15
10
5
20
40
60
80
Age
MarStat
Casado
Morando Juntos
Outros

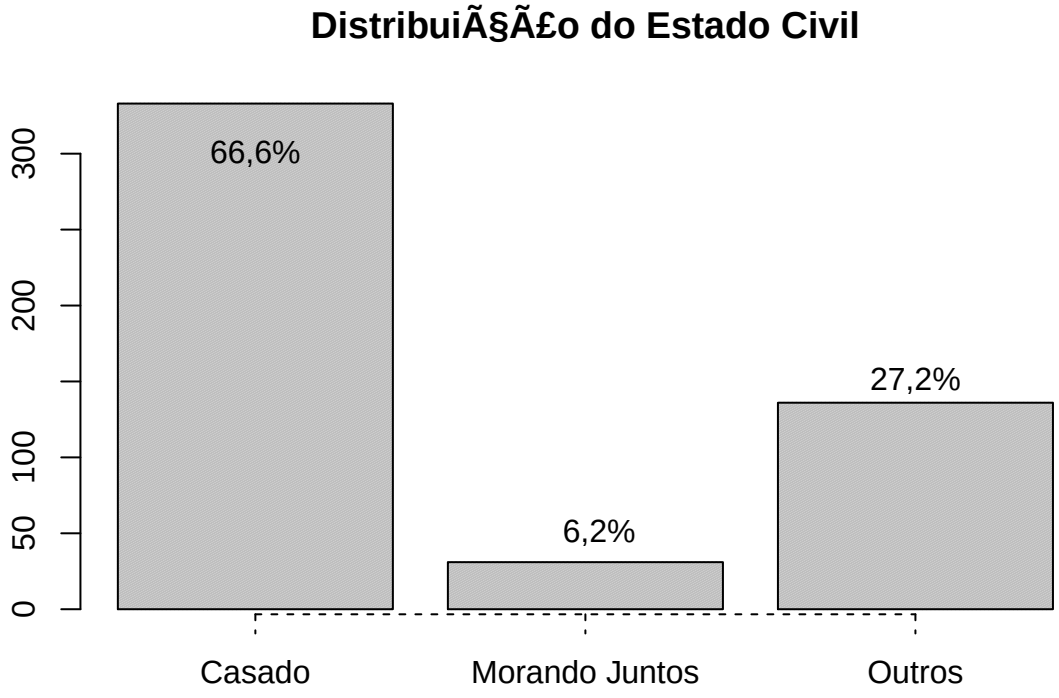

log(Income)
15
10
5
20
40
60
80
Age
Ethnicity
Branco
HispÃ¢nico
Negro
Outros

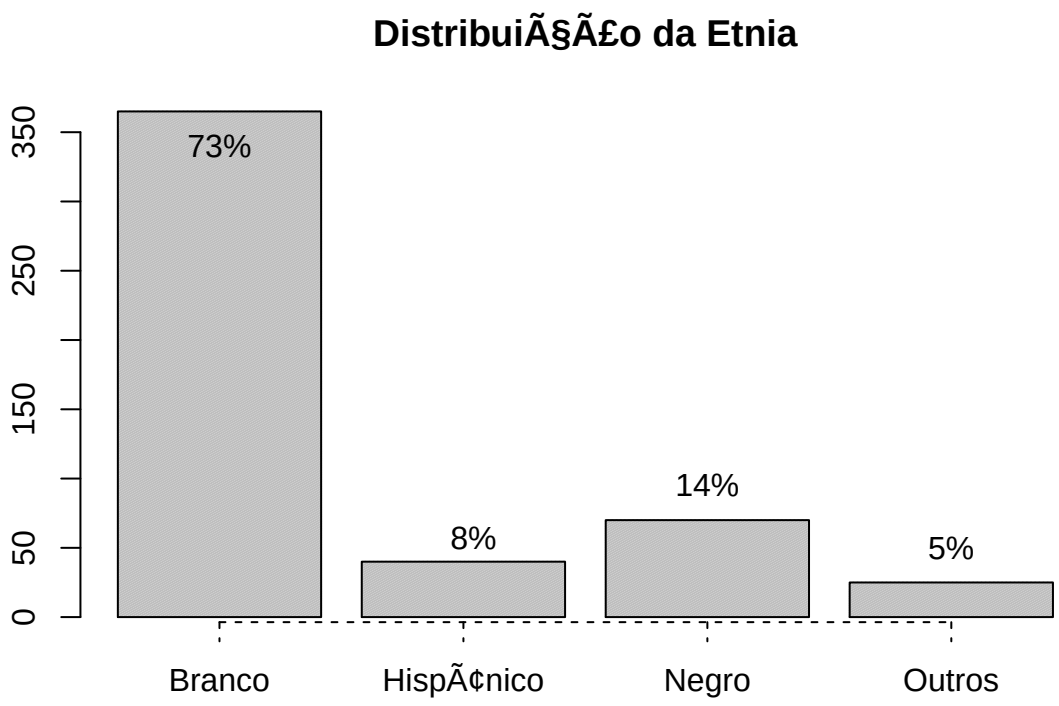

Branco
HispÃ¢nico
Negro
Outros
log(Income)
15
10
5
20
40
60
80
Age
Ethnicity
Branco
HispÃ¢nico
Negro
Outros

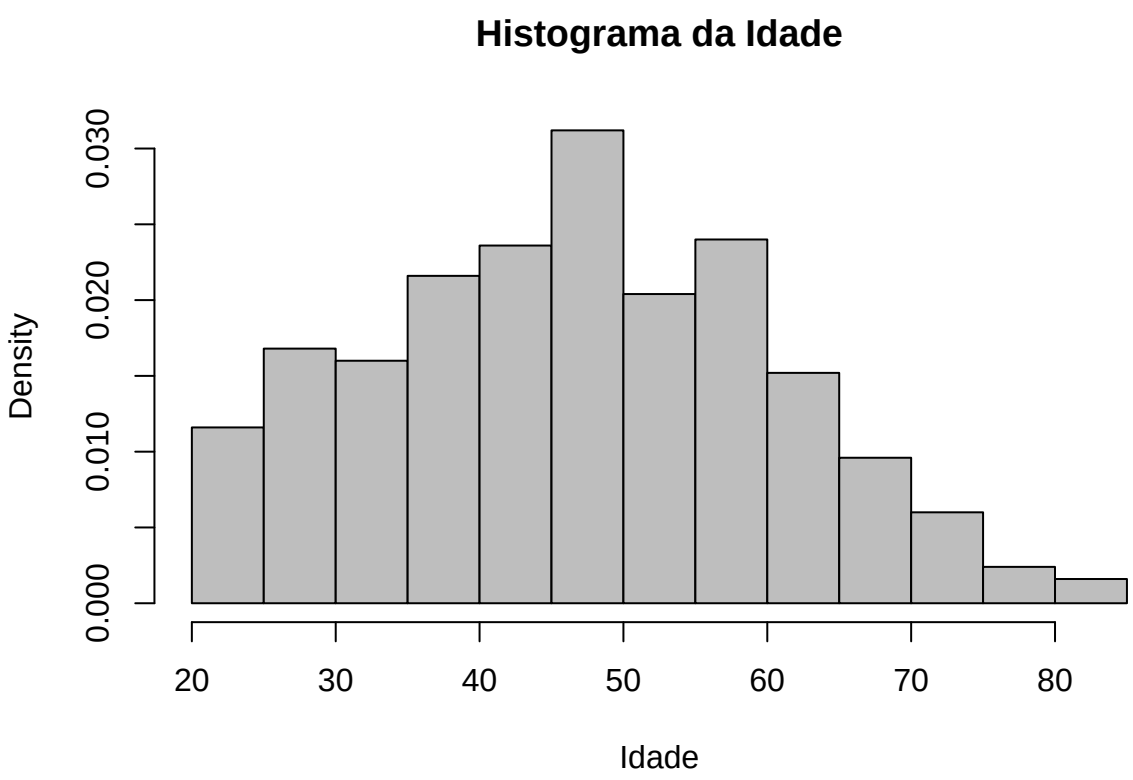

log(Income)
15
10
5
20
40
60
80
Age
Education
16
12
8
4

Análise Descritiva - GRÁFICOS

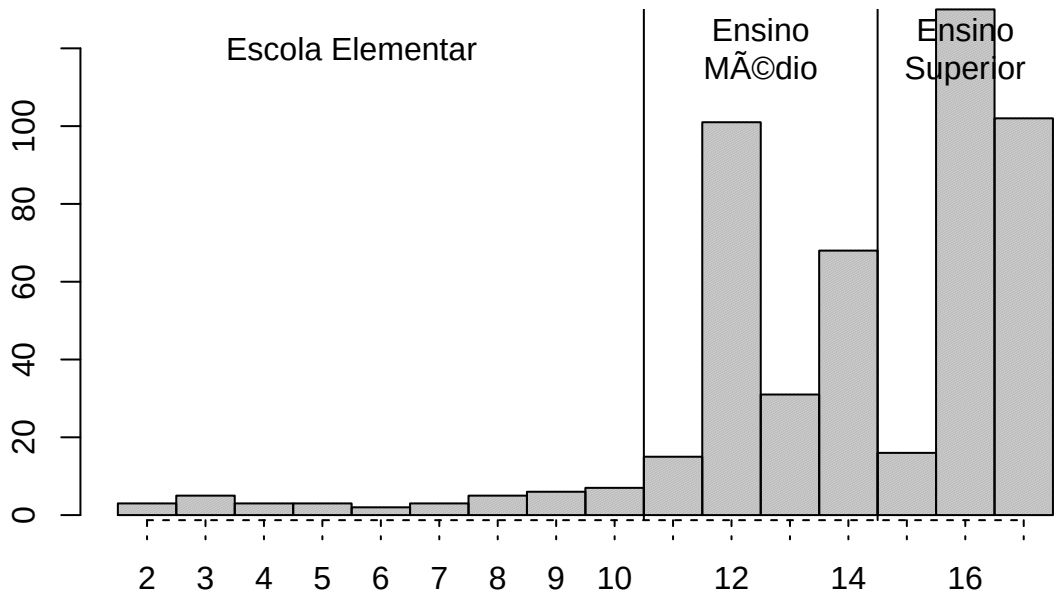


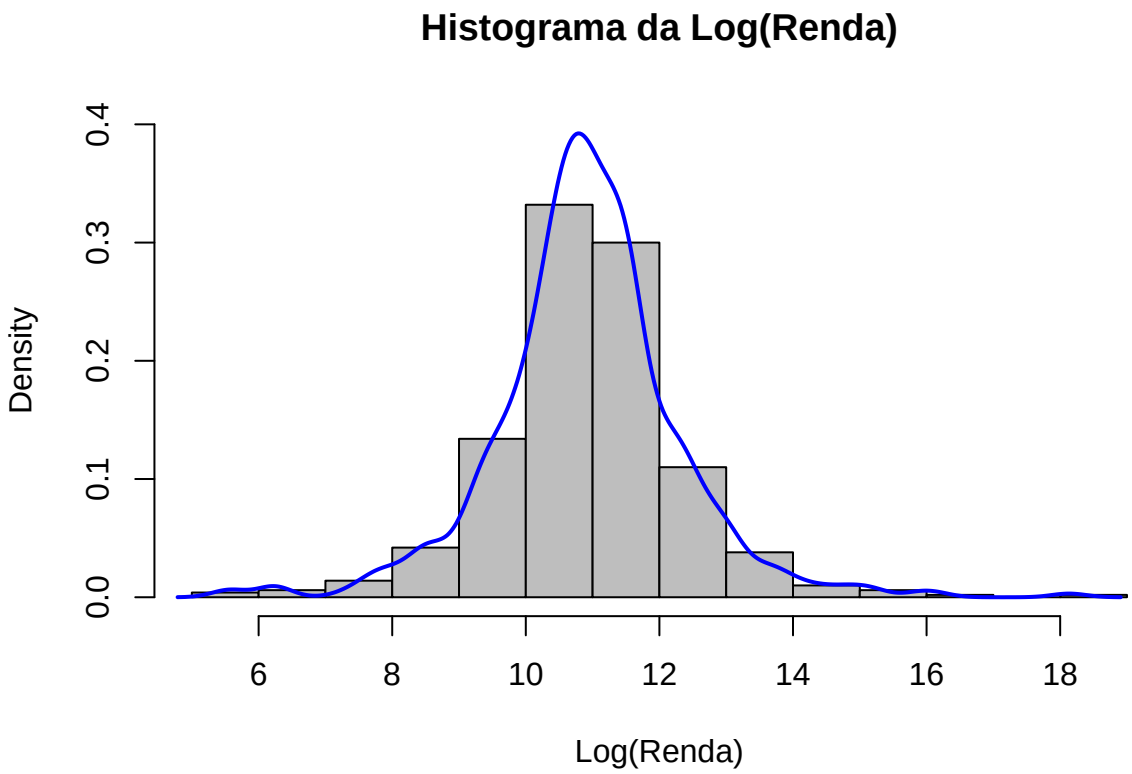


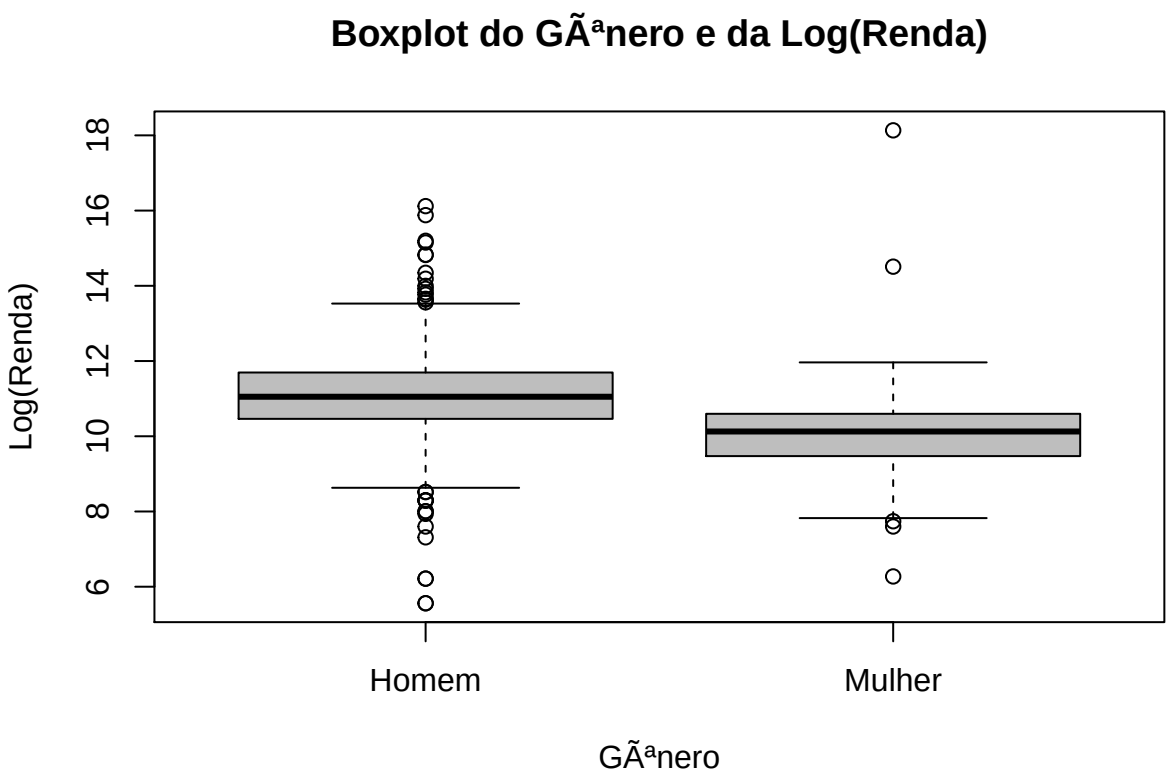

DistribuiÃ§Ã£o da Etnia
350
250
150
50
0
73%
8%
14%
5%
Branco
HispÃ¢nico
Negro
Outros

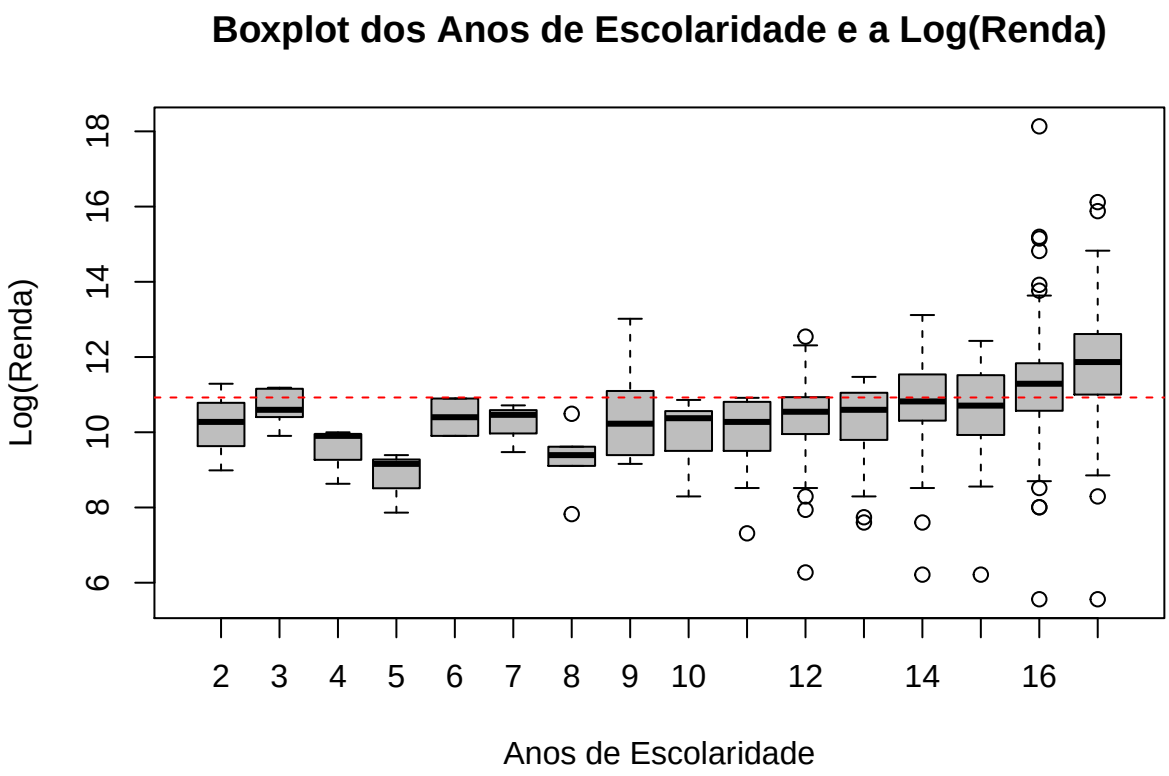

Histograma da Idade
Density
0.000
0.010
0.020
0.030
20
30
40
50
60
70
80
Idade

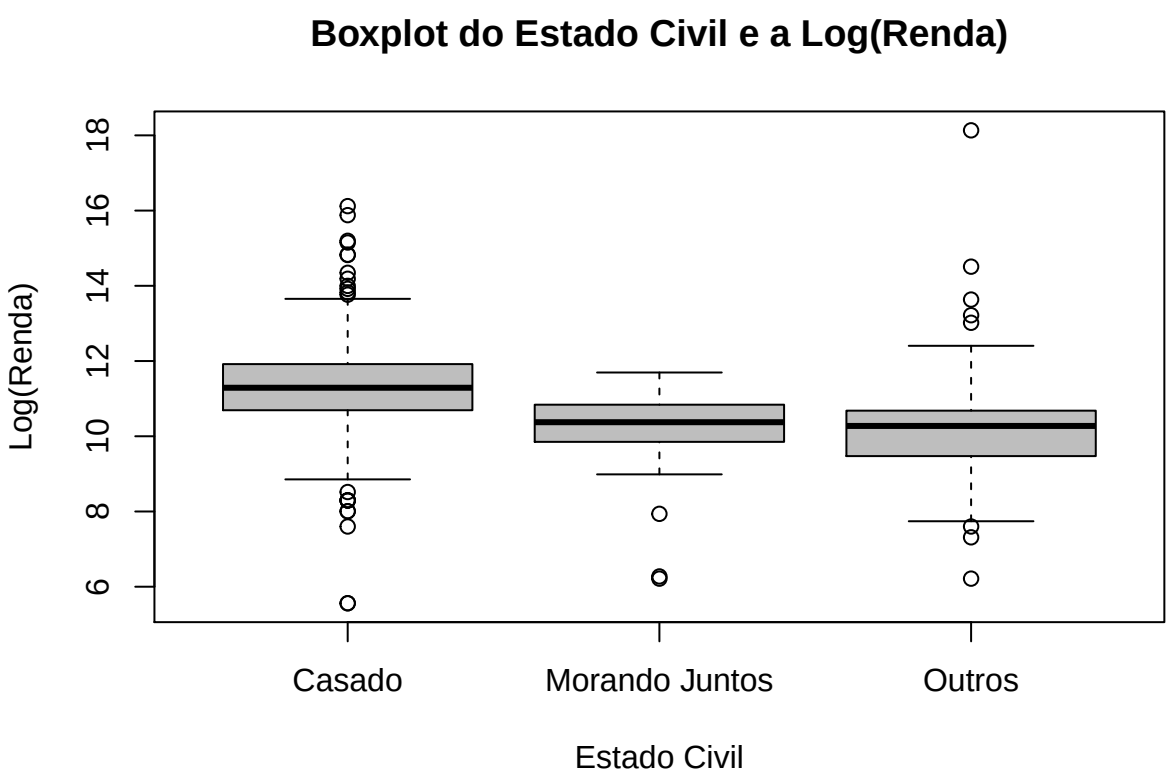

Histograma dos Anos de Escolaridade
Density
0.00
0.05
0.10
0.15
5
10
15
Anos de Escolaridade

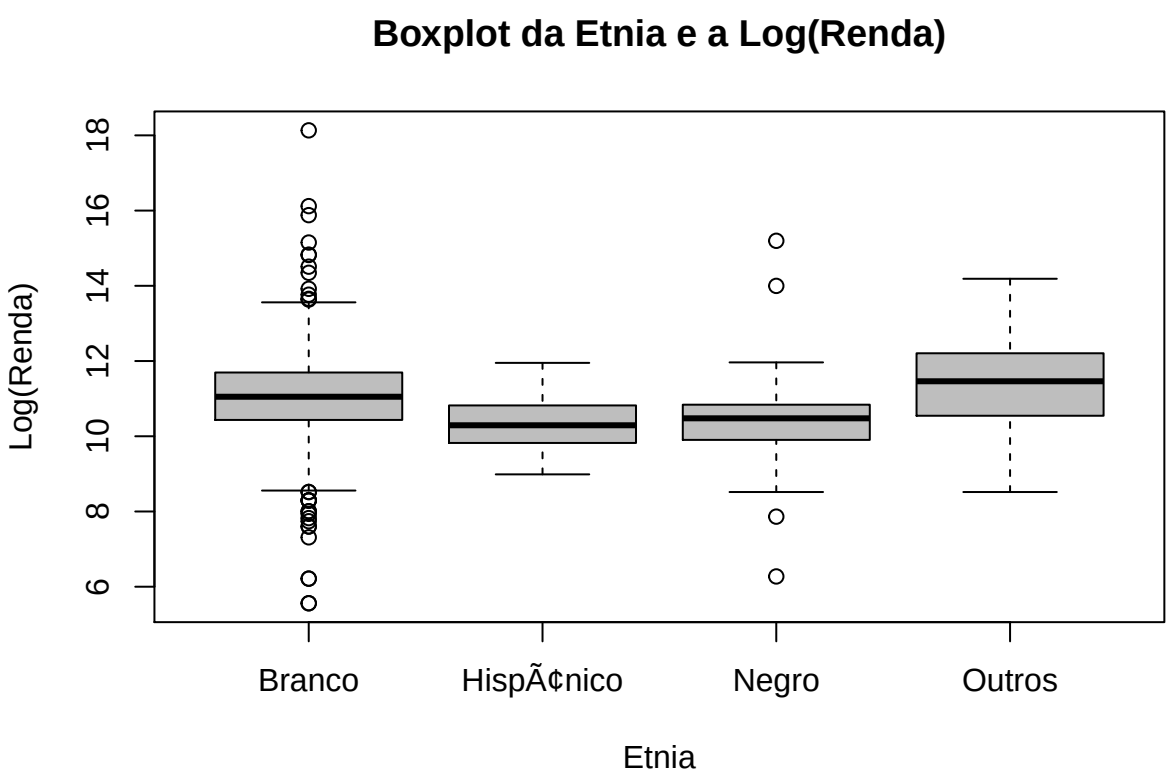

DistribuiÃ§Ã£o dos Anos de Escolaridade
Escola Elementar
Ensino
MÃ©dio
Ensino
Superior
0
20
40
60
80
100
2
3
4
5
6
7
8
9
10
12
14
16

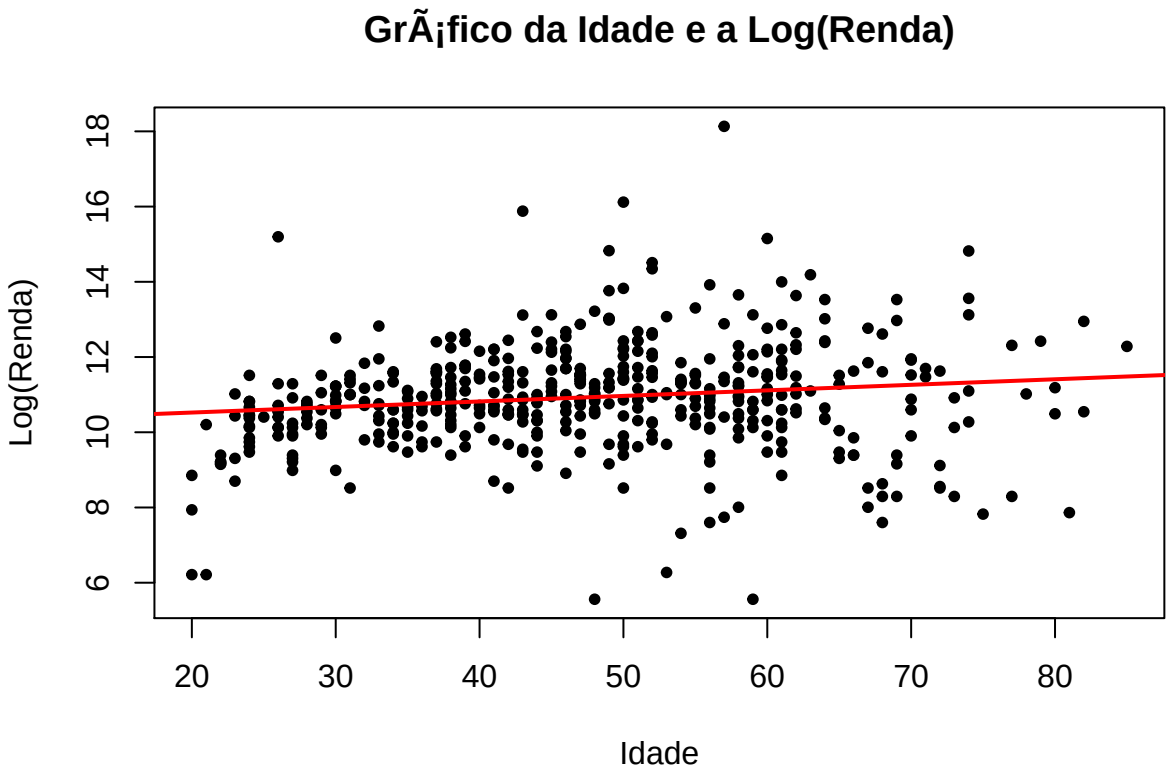

Histograma da Log(Renda)
Density
0.0
0.1
0.2
0.3
0.4
6
8
10
12
14
16
18
Log(Renda)

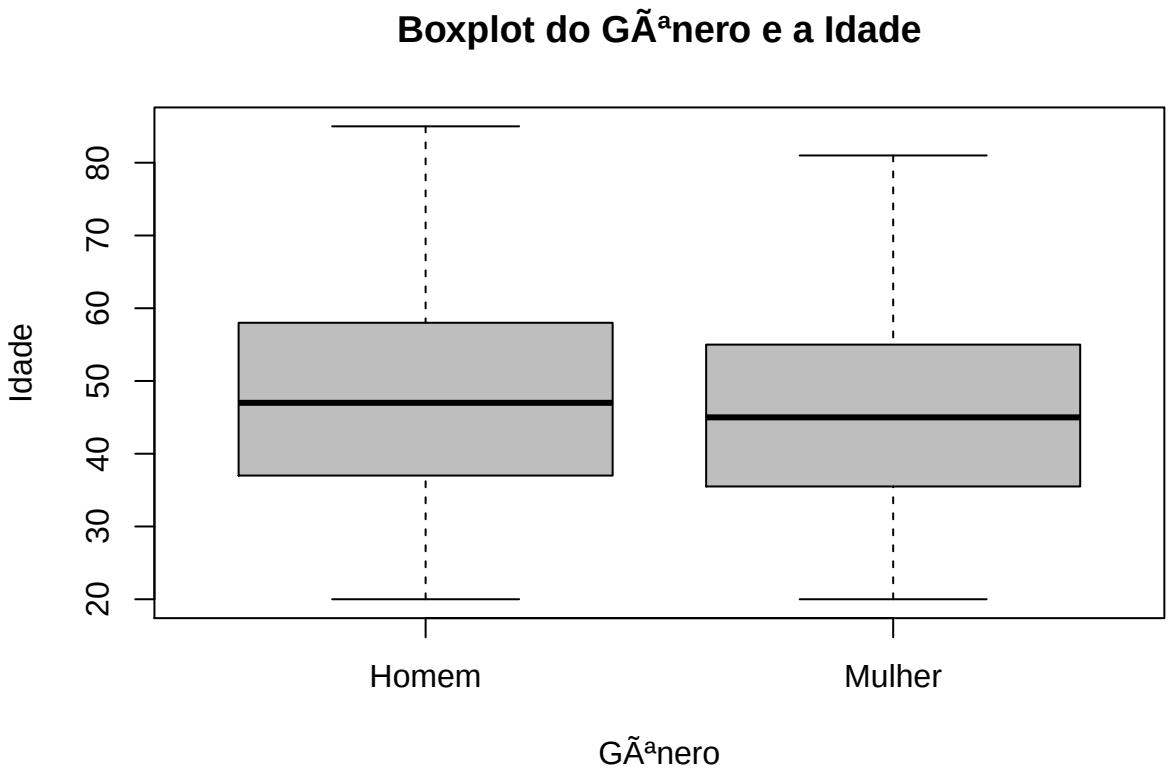

Boxplot do GÃªnero e da Log(Renda)
Log(Renda)
6
8
10
12
14
16
18
Homem
Mulher
GÃªnero

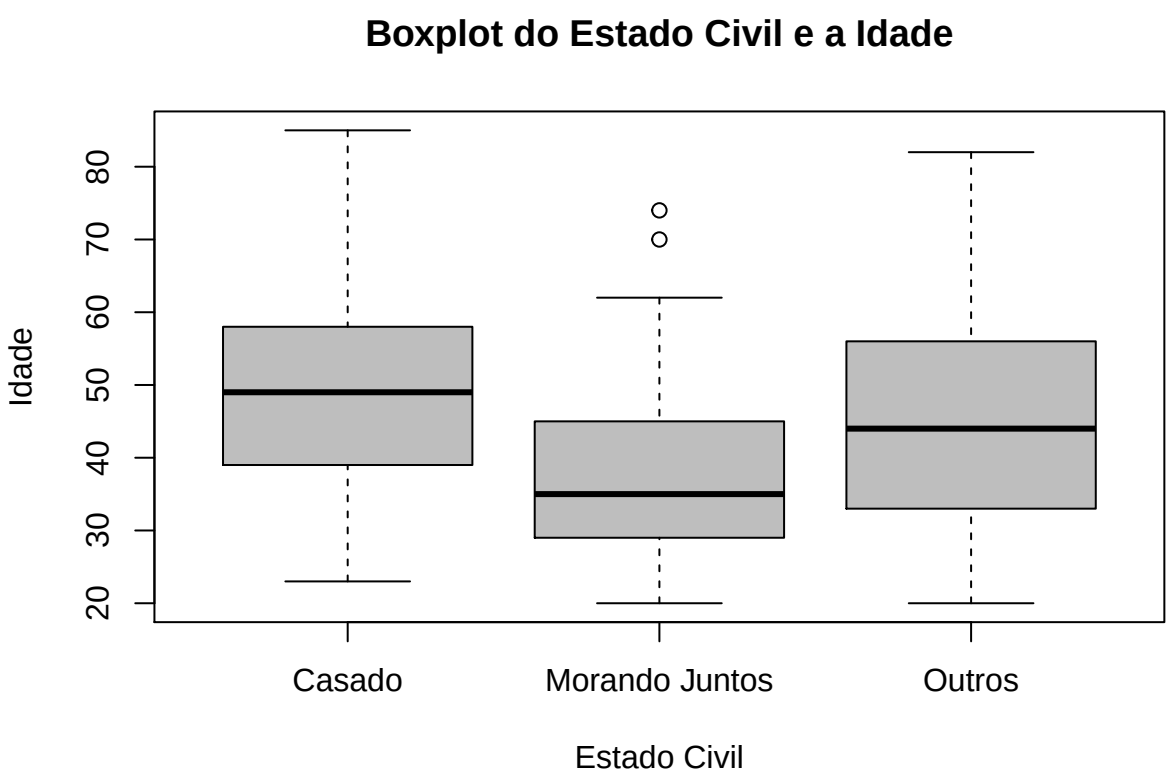

Boxplot dos Anos de Escolaridade e a Log(Renda)
Log(Renda)
6
8
10
12
14
16
18
2
3
4
5
6
7
8
9
10
12
14
16
Anos de Escolaridade

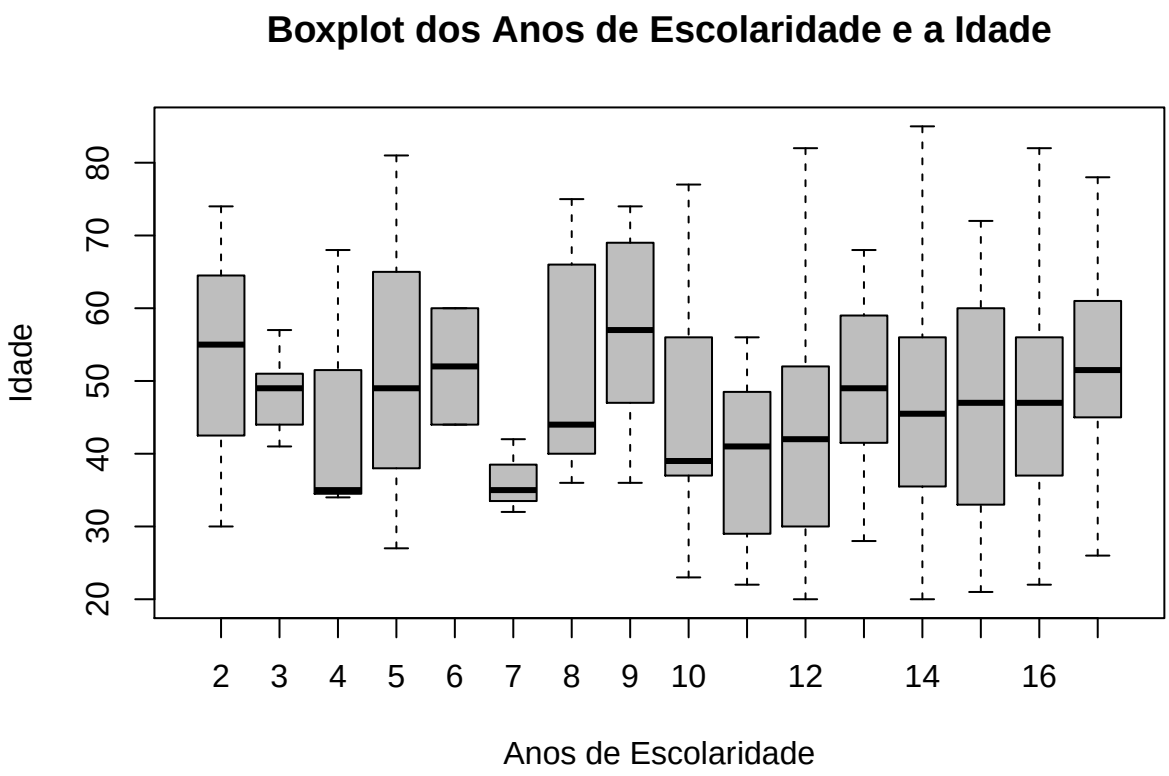

Boxplot do Estado Civil e a Log(Renda)
Log(Renda)
6
8
10
12
14
16
18
Casado
Morando Juntos
Outros
Estado Civil

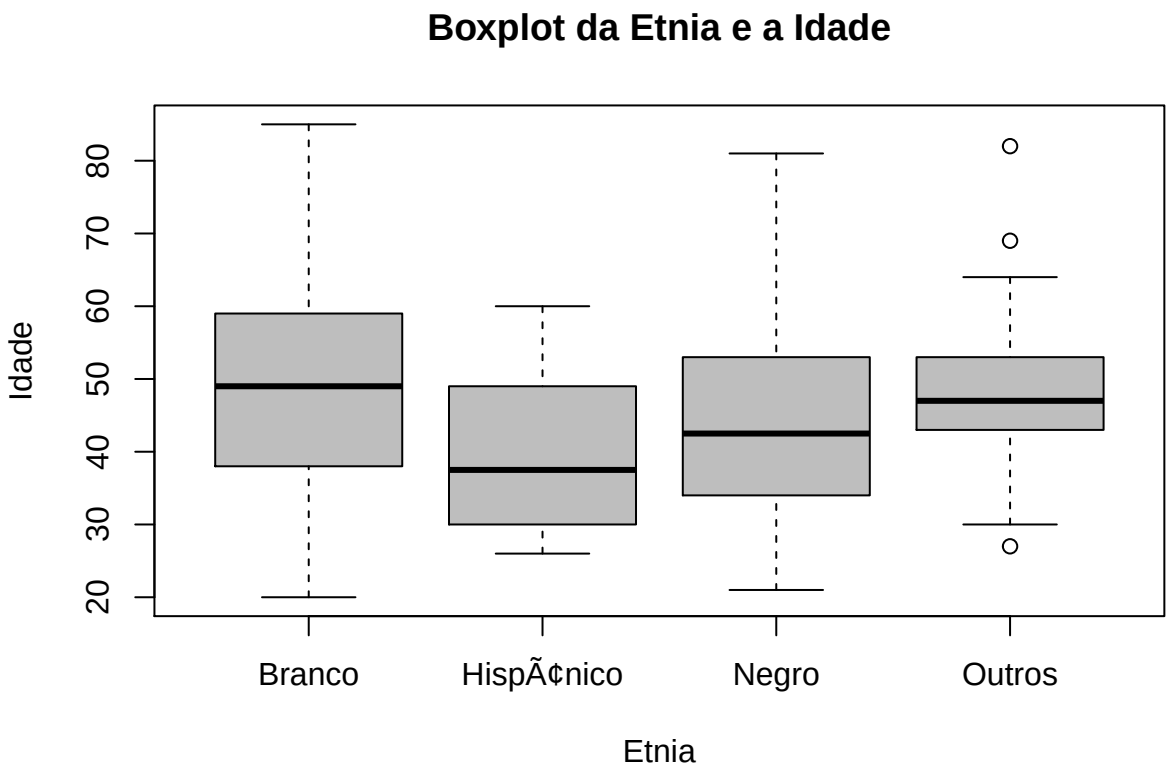

Boxplot da Etnia e a Log(Renda)
Log(Renda)
6
8
10
12
14
16
18
Branco
HispÃ¢nico
Negro
Outros
Etnia

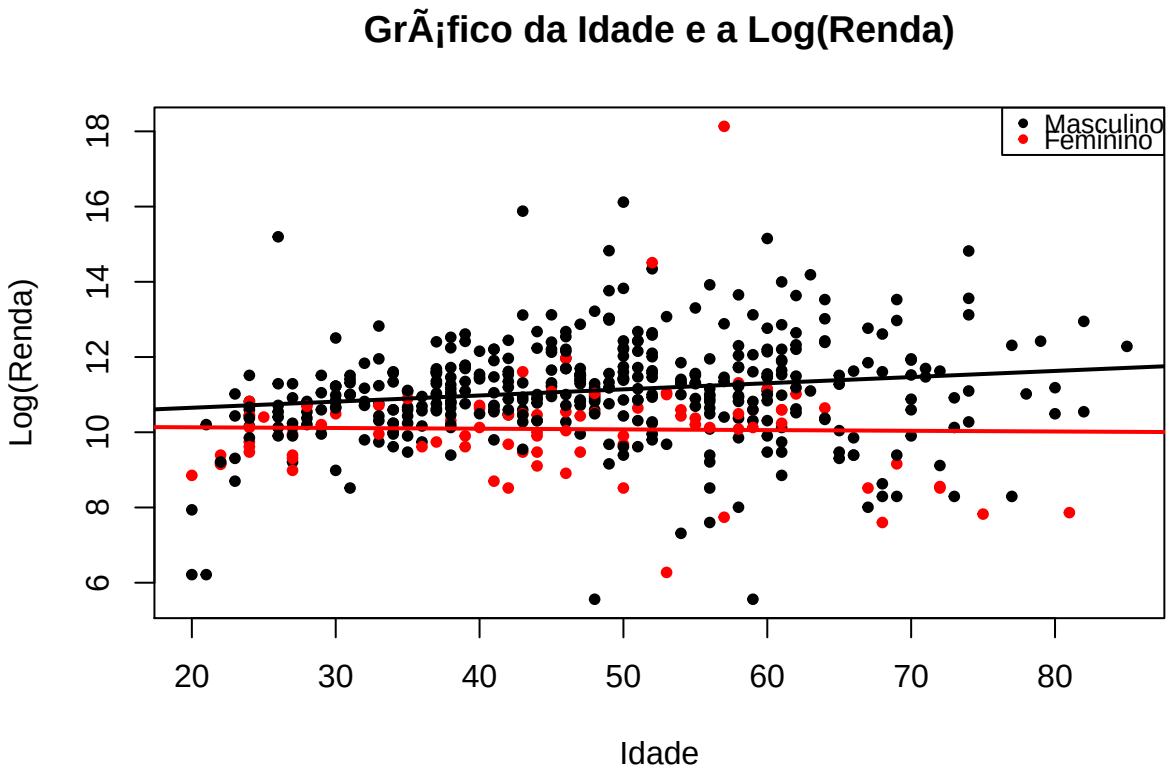

GrÃ¡fico da Idade e a Log(Renda)
Log(Renda)
6
8
10
12
14
16
18
20
30
40
50
60
70
80
Idade

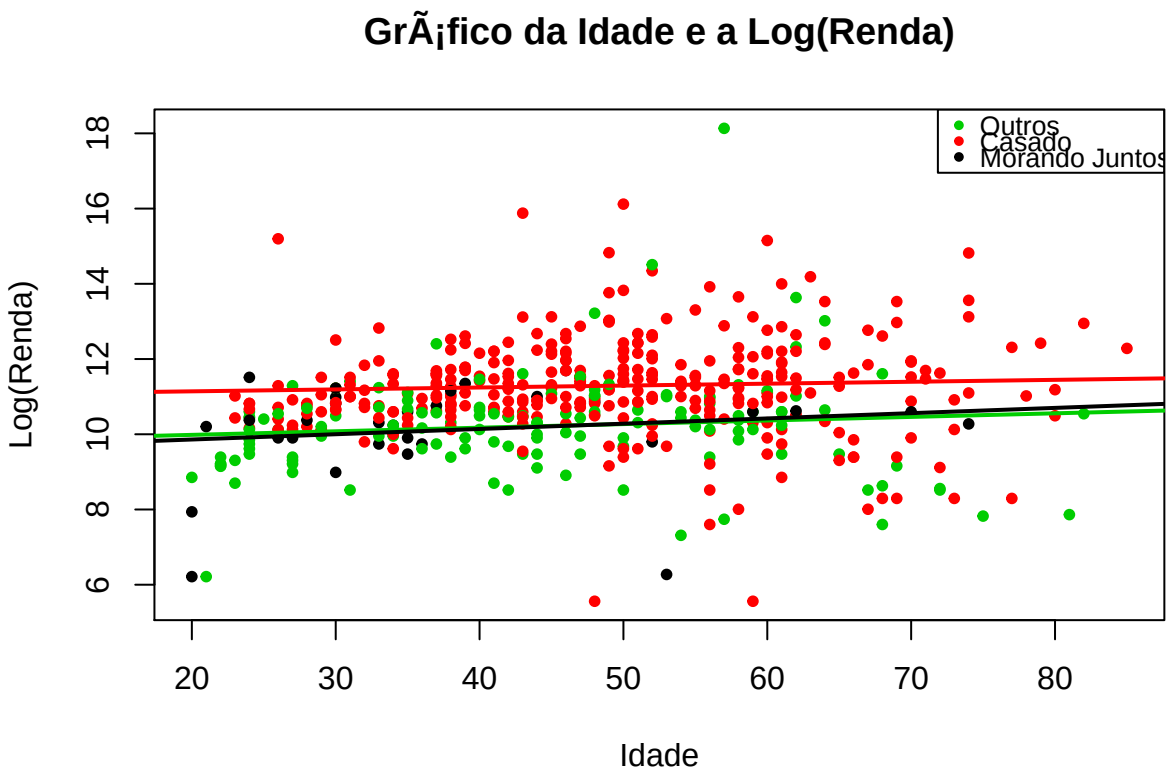

Boxplot do GÃªnero e a Idade
Idade
20
30
40
50
60
70
80
Homem
Mulher
GÃªnero

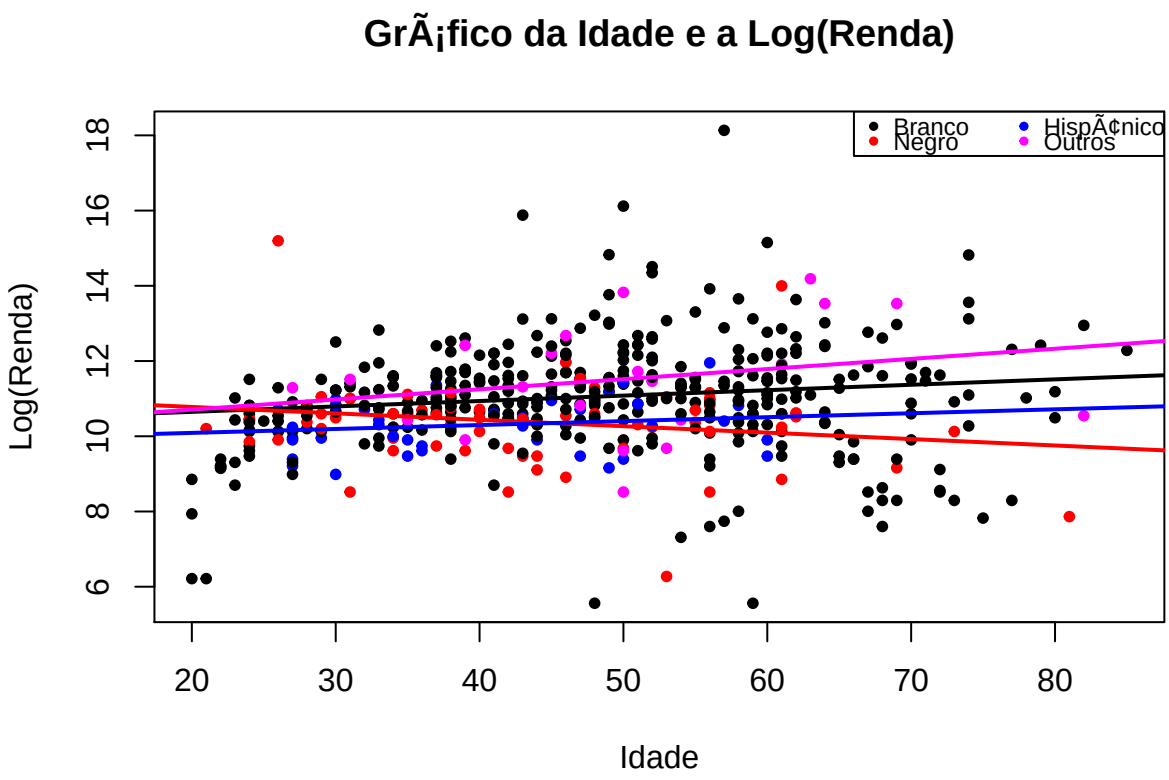

Boxplot do Estado Civil e a Idade
Idade
20
30
40
50
60
70
80
Casado
Morando Juntos
Outros
Estado Civil


Boxplot dos Anos de Escolaridade e a Idade
Idade
20
30
40
50
60
70
80
2
3
4
5
6
7
8
9
10
12
14
16
Anos de Escolaridade


Boxplot da Etnia e a Idade
Idade
20
30
40
50
60
70
80
Branco
HispÃ¢nico
Negro
Outros
Etnia


GrÃ¡fico da Idade e a Log(Renda)
Masculino
Feminino
Log(Renda)
6
8
10
12
14
16
18
20
30
40
50
60
70
80
Idade


GrÃ¡fico da Idade e a Log(Renda)
Outros
Casado
Morando Juntos
Log(Renda)
6
8
10
12
14
16
18
20
30
40
50
60
70
80
Idade



Analisaremos as relações entre as variáveis selecionadas do banco de dados original. O principal objetivo é verificar os possíveis questionamentos sobre a Renda a partir das outras variáveis. Temos interesse em responder as seguintes perguntas:

- Como está distribuída a variável Renda.
- Qual é a relação entre a Renda e o Gênero.
- Com maiores anos de escolaridade há aumento da renda.
- O estado civil tem influência na renda.
- Avaliar a relação entre a etnia e a renda.

Primeiramente iremos analisar algumas das principais informações das variáveis, como: mínimo, máximo, média, mediana e quantis. Assim obtemos a tabela abaixo:

Para a variável Idade temos:

Assim para a pesquisa a idade máxima é 85 anos e a idade mínima é 20 anos. A média é 47,16 anos e a mediana 47 anos. O primeiro quantil é de 37 anos e o terceiro é de 58 anos.

Analisando a variável Anos de Escolaridade temos:

O mínimo de anos de escolaridade é 2 anos e o máximo é 17 anos. A mediana e a média são 14 anos e 14,06 anos, respectivamente. E o primeiro quantil é 12 anos e o terceiro quantil é 16 anos.

Analisando a variável Renda obtemos:

Essa variável possui como renda mínima 260 dólares e renda máxima 75.000.000 dólares. A mediana e a média são 54.000 dólares e 321.022 doláres, respectivamente. E o primeiro e terceiro quantis são 28.000 dólares e 106.000 dólares.

Por fim, avaliando as variáveis Estado Civil, Gênero e Etnia temos:

Sendo assim a pesquisa possui 87 respondentes do sexo feminino e 413 respondentes do sexo masculino.

Distribuição da Renda

Pelo histograma podemos avaliar a distribuição da variável Renda, a partir dos dados retirados do banco de dados original. Observamos uma maior concentração de valores entre o Log(Renda) de 10 a 12. Nas caldas podemos perceber reduções de valores da renda familiar.

Renda e Gênero

Ao plotarmos os boxplots da Log(Renda) e o Gênero vemos a relação entre os valores da renda dos homens comparados com os das mulheres. Nesse caso os homens possuem maiores valores de renda do que as mulheres.

Renda e Anos de Escolaridade

Ao analisar o efeito na quantidade de Anos de Escolaridade e a Renda, percebemos um crescimento na quantidade ganha de renda de acordo com os anos de escolaridade. Observamos que com a inclusão da reta pontilhada em vermelho, que representa a média da variável Log(Renda), a possibilidade de determinar os anos de escolaridade que estão acima da média de valores ganhos de renda. Entre os anos de escolaridade de 2 a 8 anos não percebemos uma relação crescente, sendo que há uma queda em 4, 5 e 8 anos de escolaridade, que pode ser devido a quantidade de entrevistados desses grupos representados no banco de dados; o que pode ser verificado na tabela abaixo:

Renda e Estado Civil

Para analisar a relação entre o Estado Civil e a Log(Renda) percebemos que as pessoas casadas possuem uma renda maior, quando comparado com os outros grupos apresentados pelo banco de dados.

Renda e Etnia

Para avaliar a relação entre a Etnia e a Log(Renda) observamos maiores valores de renda para o grupo white e o others, sendo que os grupos black e hispanic apresentam similaridades nos valores de renda.

Renda, Idade e Gênero

Imputação

Para realizar a imputação utilizamos o pacote *Multivariate Imputation With Chained Equations (MICE)*. A função que realiza a imputação chama-se mice, e nesse estudo realizamos a imputação 5 vezes (m=5) tanto para o método da pmm e da mean da função para comparar os resultados.

Abaixo temos o output da função de imputação com as principais informações.

CONCLUSÃO

REFERÊNCIAS BIBLIOGRÁFICAS

Rubin (1987)

Van Buuren, S., Groothuis-Oudshoorn, K. (2011). mice: Multivariate Imputation by Chained Equations in R. Journal of Statistical Software, 45(3), 1-67. linked phrase

Morris TP, White IR, Royston P (2015). Tuning multiple imputation by predictive mean matching and local residual draws. BMC Med Res Methodol. ;14:75.

Frees, E.W. (2011). Regression Modeling with Actuarial and Financial Applications, Cambridge University Press.