Trabalho 1

Daniel Krügel

2023-04-24

Questão 1

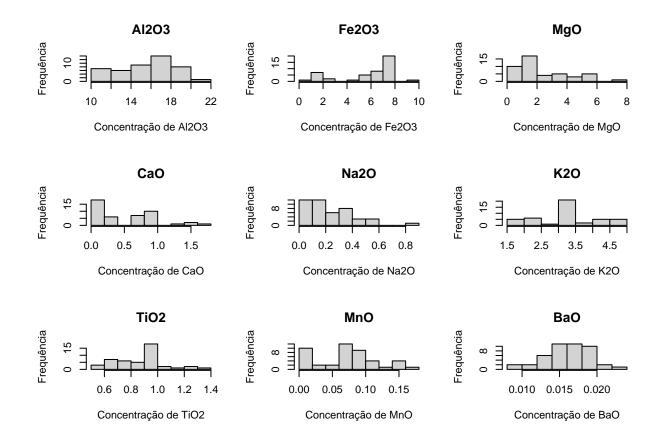
a)

```
dados %>%
 pivot_longer(!kiln, names_to = "Quimica", values_to = "Valores") %>%
  ggplot(aes(x = fct_inorder(Quimica), y = Valores))+
    geom_boxplot()
  20 -
  15 -
   5 -
   0 -
                                     CaO
                                                                         MnO
        Al2O3
                                             Na2O
                                                       K20
                                                                TiO2
                                                                                   BaO
                 Fe2O3
                           MgO
                                      fct_inorder(Quimica)
```

```
b)
```

```
andrews(dados,
    type = 1,
    clr = 10,
```

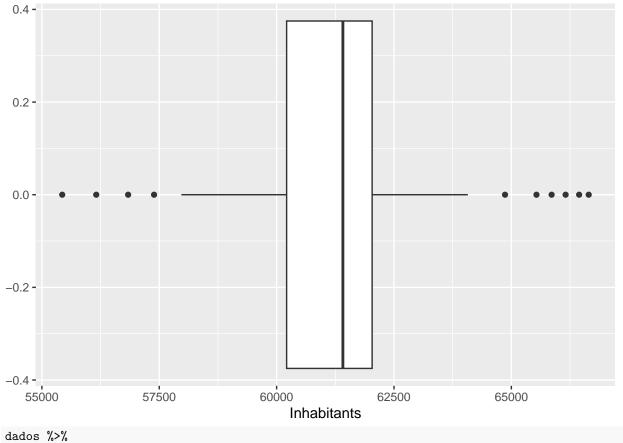
```
step = 100)
2
0
-5
                                                               2
        -3
                   -2
                                         0
                                                                           3
                              -1
                                                     1
c)
# Laço para criação dos Histogramas
par(mfrow = c(3,3))
for(i in 1:9){
nome <- paste0("Concentração de ", names(dados)[i])</pre>
hist(dados[,i],
     main = names(dados)[i],
     xlab = nome,
     ylab = "Frequência")
}
```



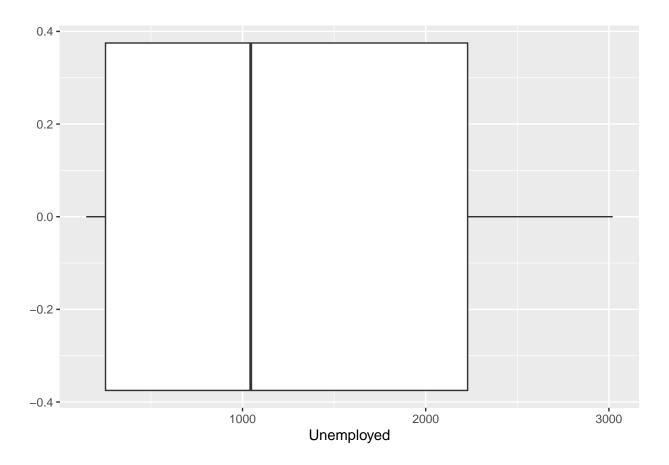
Questão 2

a)

```
#Boxplots
dados %>%
   ggplot(aes(x = Inhabitants)) +
   geom_boxplot()
```

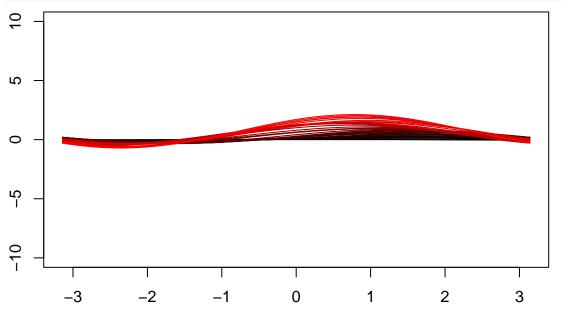


dados %>%
 ggplot(aes(x = Unemployed)) +
 geom_boxplot()



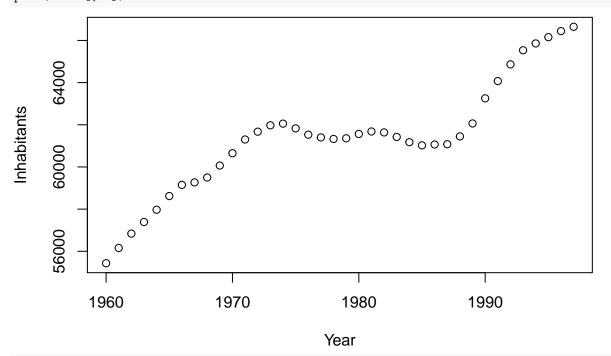
b)

#Curva de Andrews
andrews(dados,
 type = 1,
 clr = 1)

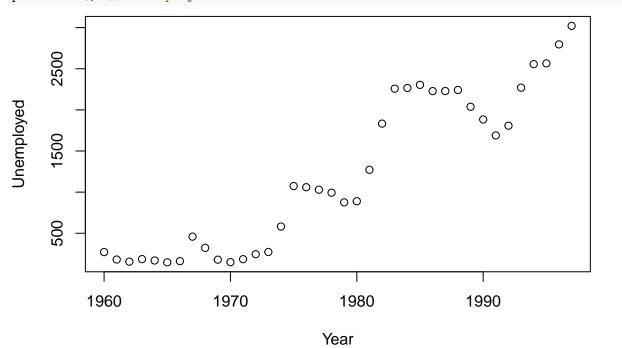




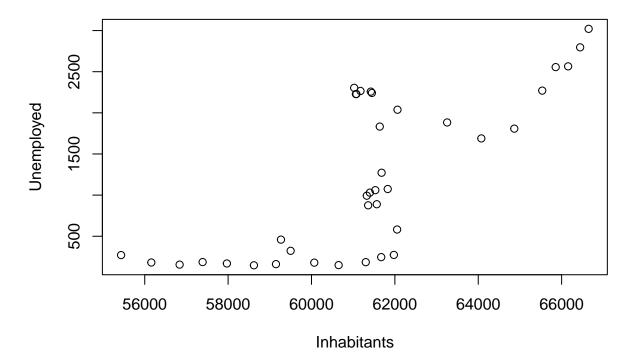
Diagramas de dispersão plot(dados[,-3]) #Inhabitants



plot(dados[,-2]) #Unemployed



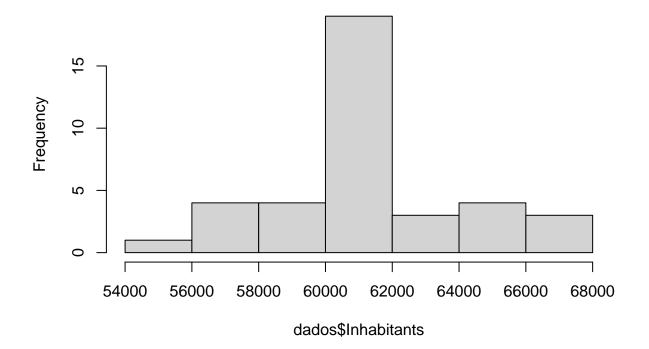
plot(dados[,-1]) #Inhabitants x Unemployed



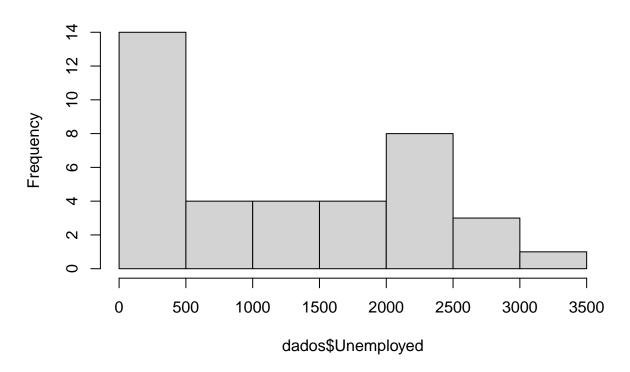
d)

#Histogramas
hist(dados\$Inhabitants)

Histogram of dados\$Inhabitants



Histogram of dados\$Unemployed



e)

O gráfico de dispersão nos mostra que a quantidade de habitantes cresce quase contínuamente, enquanto a quantidade de desempregados não segue nenhuma tendência. O Gráfico de Habitantes por Desempregados nos delata que uma quantidade maior de habitantes indica uma quantidade maior de desempregados, porém isto é uma relação óbvia, poderiamos relacionar a proporção de desempregados em relação a quantidade da população nos daria conclusões mais interessantes, porém não é apropriado discorrer demasiadamente neste trabalho.

Questão 3

Com um determinante igual a zero temos que pela propriedade de que o determinante é igual ao produtório dos autovalores, chegamos a conclusão de que pelo menos um dos autovalores é igual a zero, portanto não, todos os auto valores NÃO podem ser positivos.

Questão 4

Sim, se todos os autovalores de uma matriz quadrada A são diferentes de zero, então a matriz é não-singular e, portanto, tem inversa. Isso pode ser mostrado usando a definição de inversa, que é uma matriz B tal que AB = BA = I, onde I é a matriz identidade.

Para uma matriz quadrada A com autovalores todos diferentes de zero, podemos encontrar sua decomposição em valores singulares (SVD), que é uma factorização matricial que permite escrever A como o produto de três matrizes: U, E e V. A matriz E é uma matriz diagonal com os autovalores de A na diagonal. Como todos os autovalores são diferentes de zero, E é uma matriz não-singular, o que significa que seus elementos diagonais são todos diferentes de zero.

Dessa forma, podemos definir a matriz inversa de A como $A^-1 = V E^-1 U^T$, onde E^-1 é a matriz diagonal com a inversa de cada autovalor de A na diagonal. Como E tem todos os seus elementos diagonais diferentes de zero, E^-1 também terá todos os seus elementos diagonais diferentes de zero, o que significa que A^-1 existe.

Questão 5

[5,]

Vamos começar digitando a matriz no R

```
M \leftarrow matrix(c(0,1/3,2/3,0,0,
              0,0,0,1/4,3/4,
              0,0,0,1/4,3/4,
              1,0,0,0,0,
              1,0,0,0,0), ncol = 5,
            byrow = T)
М
        [,1]
##
                  [,2]
                             [,3] [,4] [,5]
## [1,]
           0 0.3333333 0.6666667 0.00 0.00
  [2,]
           0 0.0000000 0.0000000 0.25 0.75
##
## [3,]
           0 0.0000000 0.0000000 0.25 0.75
## [4,]
           1 0.0000000 0.0000000 0.00 0.00
## [5,]
           1 0.0000000 0.0000000 0.00 0.00
Usando decomposição espectral, podemos definir potências da matriz:
m1 <- svd(M); m1
## $d
## [1] 1.414214e+00 1.118034e+00 7.453560e-01 9.930137e-17 0.000000e+00
##
## $u
##
              [,1]
                             [,2]
                                           [,3]
                                                          [,4]
                                                                        [,5]
## [1,]
         0.0000000
                    3.925231e-16 -1.000000e+00 -7.850462e-17
##
         0.0000000 7.071068e-01 0.000000e+00 -7.071068e-01 0.000000e+00
  [2,]
         0.0000000 7.071068e-01
                                  1.884111e-16 7.071068e-01 -1.110223e-16
## [4,] -0.7071068 -5.551115e-17 1.110223e-16 -5.551115e-17 -7.071068e-01
## [5,] -0.7071068 5.551115e-17 1.110223e-16 5.551115e-17 7.071068e-01
##
## $v
##
        [,1]
                      [,2]
                                    [,3]
                                                   [,4]
                                                              [,5]
          -1 0.000000e+00 0.000000e+00
                                          0.000000e+00
## [1,]
                                                        0.000000
## [2,]
           0 0.000000e+00 -4.472136e-01
                                         8.944272e-01
                                                        0.000000
## [3,]
           0 1.986027e-16 -8.944272e-01 -4.472136e-01
                                                        0.0000000
           0 3.162278e-01 5.617334e-17 2.808667e-17 -0.9486833
## [4,]
## [5,]
           0 9.486833e-01 1.685200e-16 8.426000e-17 0.3162278
m1$u %*% diag(m1$d) %*% t(m1$v)
##
        [,1]
                       [,2]
                                     [,3]
                                                    [,4]
                                                                  [,5]
## [1,]
             3.33333e-01
                             6.66667e-01
                                           9.690875e-17
                                                          2.907262e-16
## [2,]
                                           2.500000e-01
           0 -6.280370e-17
                            1.884111e-16
                                                         7.500000e-01
## [3,]
           0 0.000000e+00 6.162976e-33 2.500000e-01
                                                         7.500000e-01
           1 -3.700743e-17 -7.401487e-17 -1.962616e-17 -5.887847e-17
## [4,]
```

1 -3.700743e-17 -7.401487e-17 1.962616e-17 5.887847e-17

diag(m1\$d)

```
## [,1] [,2] [,3] [,4] [,5]

## [1,] 1.414214 0.000000 0.000000 0.000000e+00 0

## [2,] 0.000000 1.118034 0.000000 0.000000e+00 0

## [3,] 0.000000 0.000000 0.745356 0.000000e+00 0

## [4,] 0.000000 0.000000 0.000000 9.930137e-17 0

## [5,] 0.000000 0.000000 0.000000 0.000000e+00 0
```

Como o ultimo elemento é 0, quando jogarmos no calculo da inversa utilizando a função solve() ela retornará erro, pois resultará em uma divisão por zero.

```
Inversa <- m1$v %*% solve(diag(m1$d)) %*% t(m1$u)</pre>
```

Error in solve.default(diag(m1\$d)): Lapack routine dgesv: system is exactly singular: U[5,5] = 0 Portanto não será possível obter esta decomposição.