

# Matrizes, vetores e sistemas lineares no R

*Ivette Luna*

*26 de março de 2019*

## Contents

<b>Vetores</b>	<b>2</b>
Operações matemáticas com vetores . . . . .	2
Outras funções importantes com vetores . . . . .	2
<b>Matrizes no R</b>	<b>3</b>
Matrizes especiais . . . . .	4
Operações com matrizes . . . . .	5
Acesso aos valores na matriz . . . . .	6
<b>Sistemas lineares no R</b>	<b>6</b>
Visualização de sistemas simples . . . . .	6
Visualização de sistemas de duas variáveis . . . . .	7
Sistemas com três variáveis . . . . .	10
Escalonamento de matrizes (Gauss-Jordan) . . . . .	11
Cálculo do posto de matrizes . . . . .	13
<b>Resolução numérica de sistemas determinados e indeterminados</b>	<b>13</b>
Resolução de um sistema determinado . . . . .	13
Resolução de um sistema indeterminado . . . . .	14
<b>Estruturas de controle</b>	<b>16</b>
IF-ELSE . . . . .	16
Operadores lógicos . . . . .	17
FOR . . . . .	17

# Vetores

Já sabemos que usamos a função `c()` para criar vetores no R (ver apostila de introdução ao R).

## Operações matemáticas com vetores

```
# Operações básicas (matemática)

v1 <- c(5, 8, 9, 6.25, 7, 7)

v2 <- c(7, 5, 10, 3, 3, 4)

soma_vetores <- v1 + v2

soma_vetores

## [1] 12.00 13.00 19.00  9.25 10.00 11.00

# para ver o tamanho do vetor
length(v1)

## [1] 6

# produto por um escalar - calculando a media
vetor <- soma_vetores*0.5

vetor

## [1] 6.000 6.500 9.500 4.625 5.000 5.500

# produto escalar

prod_escalar = sum( v1*v2 )

prod_escalar

## [1] 232.75

# a norma de um vetor

norma_v1 = sqrt( sum(v1*v1) )

norma_v1

## [1] 17.5232

# tamanho do vetor
n <- length(soma_vetores)
```

## Outras funções importantes com vetores

```
2:10

## [1]  2  3  4  5  6  7  8  9 10

seq(1,10,by=1)

## [1]  1  2  3  4  5  6  7  8  9 10
```

```
rep(2, 10)

## [1] 2 2 2 2 2 2 2 2 2 2
v = c(2, 8, 3, 1, 9)

sort(v)

## [1] 1 2 3 8 9
sort(v, decreasing = TRUE)

## [1] 9 8 3 2 1
```

## Matrizes no R

Uma matriz  $2 \times 3$  contendo os elementos 1 a 6, nas colunas, é gerada por:

```
A <- matrix( seq(1:6), nrow=2 )
```

```
A

##      [,1] [,2] [,3]
## [1,]    1    3    5
## [2,]    2    4    6
```

Note que os valores no vetor de entrada à função `matrix` são colocados na matriz preenchendo por colunas. O mesmo resultado seria obtido se se defini-se o número de colunas.

```
A <- matrix( seq(1:6), ncol=3 )
```

```
A

##      [,1] [,2] [,3]
## [1,]    1    3    5
## [2,]    2    4    6
```

A dimensão de uma matriz pode ser verificada utilizando as funções `dim`, `nrow` e `ncol`:

```
dim(A)

## [1] 2 3
nrow(A)

## [1] 2
ncol(A)

## [1] 3
```

Suponha uma matriz de ordem 3 com os seguintes elementos em `v`:

```
set.seed(1)

v = round( 10*rnorm(10) )
v

## [1] -6  2 -8 16  3 -8  5  7  6 -3
A = matrix( v, ncol=3)
```

```
## Warning in matrix(v, ncol = 3): comprimento dos dados [10] não é um
## submúltiplo ou múltiplo do número de linhas [4]
```

```
A
```

```
##      [,1] [,2] [,3]
## [1,]  -6   3   6
## [2,]   2  -8  -3
## [3,]  -8   5  -6
## [4,]  16   7   2
```

```
# para preencher por linhas
```

```
A = matrix(v, ncol=3, byrow = TRUE)
```

```
## Warning in matrix(v, ncol = 3, byrow = TRUE): comprimento dos dados [10]
## não é um submúltiplo ou múltiplo do número de linhas [4]
```

```
A
```

```
##      [,1] [,2] [,3]
## [1,]  -6   2  -8
## [2,]  16   3  -8
## [3,]   5   7   6
## [4,]  -3  -6   2
```

## Matrizes especiais

```
# Matriz nula
```

```
matrix(0, nrow=2, ncol=2)
```

```
##      [,1] [,2]
## [1,]   0   0
## [2,]   0   0
```

```
# Matriz unitaria
```

```
matrix(1, nrow=2, ncol=2)
```

```
##      [,1] [,2]
## [1,]   1   1
## [2,]   1   1
```

```
# Matriz diagonal
```

```
diag( c(1,2,3) )
```

```
##      [,1] [,2] [,3]
## [1,]   1   0   0
## [2,]   0   2   0
## [3,]   0   0   3
```

```
# Matriz identidade
```

```
diag(1, 3)
```

```
##      [,1] [,2] [,3]
## [1,]   1   0   0
## [2,]   0   1   0
## [3,]   0   0   1
```

```
# Para obter a diagonal principal
```

```
diag( A )
```

```
## [1] -6  3  6
```

## Operações com matrizes

Neste caso, as restrições matemáticas devem ser respeitadas:

```
A = matrix( c(1,3,2,2,8,9), ncol=2)
```

```
A
```

```
##      [,1] [,2]
## [1,]    1    2
## [2,]    3    8
## [3,]    2    9
```

```
B = matrix( 1:6, ncol=2 )
```

```
B
```

```
##      [,1] [,2]
## [1,]    1    4
## [2,]    2    5
## [3,]    3    6
```

```
C = matrix( c(5,8,4,2), ncol=2)
```

```
C
```

```
##      [,1] [,2]
## [1,]    5    4
## [2,]    8    2
```

```
A + B
```

```
##      [,1] [,2]
## [1,]    2    6
## [2,]    5   13
## [3,]    5   15
```

```
A - B
```

```
##      [,1] [,2]
## [1,]    0   -2
## [2,]    1    3
## [3,]   -1    3
```

```
A %*% C # produto matricial
```

```
##      [,1] [,2]
## [1,]   21    8
## [2,]   79   28
## [3,]   82   26
```

```
2*A # produto por um escalar
```

```
##      [,1] [,2]
## [1,]    2    4
## [2,]    6   16
## [3,]    4   18
```

```
t(A) # matriz transposta
```

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

```
## [2,] 2 8 9
```

## Acesso aos valores na matriz

Precisamos de dois indexadores (linha e coluna):

```
A[1,2]
```

```
## [1] 2
```

```
A[, 2]
```

```
## [1] 2 8 9
```

```
A[3, ]
```

```
## [1] 2 9
```

```
A*B # produto elemento a elemento
```

```
##      [,1] [,2]
```

```
## [1,] 1 8
```

```
## [2,] 6 40
```

```
## [3,] 6 54
```

## Sistemas lineares no R

Alguns pacotes interessantes para tratamento de matrizes e sistemas lineares:

- matrixcalc
- Matrix (para matrizes esparsas)
- linSolve
- matlib

Alguns operadores padrão:

<http://www.statmethods.net/advstats/matrix.html>

## Visualização de sistemas simples

Seja o sistema

$$\begin{cases} 2x + y = 5 \\ x - 3y = 6 \end{cases}$$

Matricialmente:

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix} \quad B = \begin{bmatrix} 5 \\ 6 \end{bmatrix}$$

No R, usaremos o pacote **matlib**, logo:

```
library(matlib)
```

```
A <- matrix( c(2, 1, 1, -1), ncol=2 )
```

```
A
```

```
##      [,1] [,2]
```

```
## [1,] 2 1
```

```
## [2,] 1 -1
```

```
B <- matrix( c(5, 6), ncol=1 )
B
```

```
##      [,1]
## [1,]    5
## [2,]    6
```

## Visualização de sistemas de duas variáveis

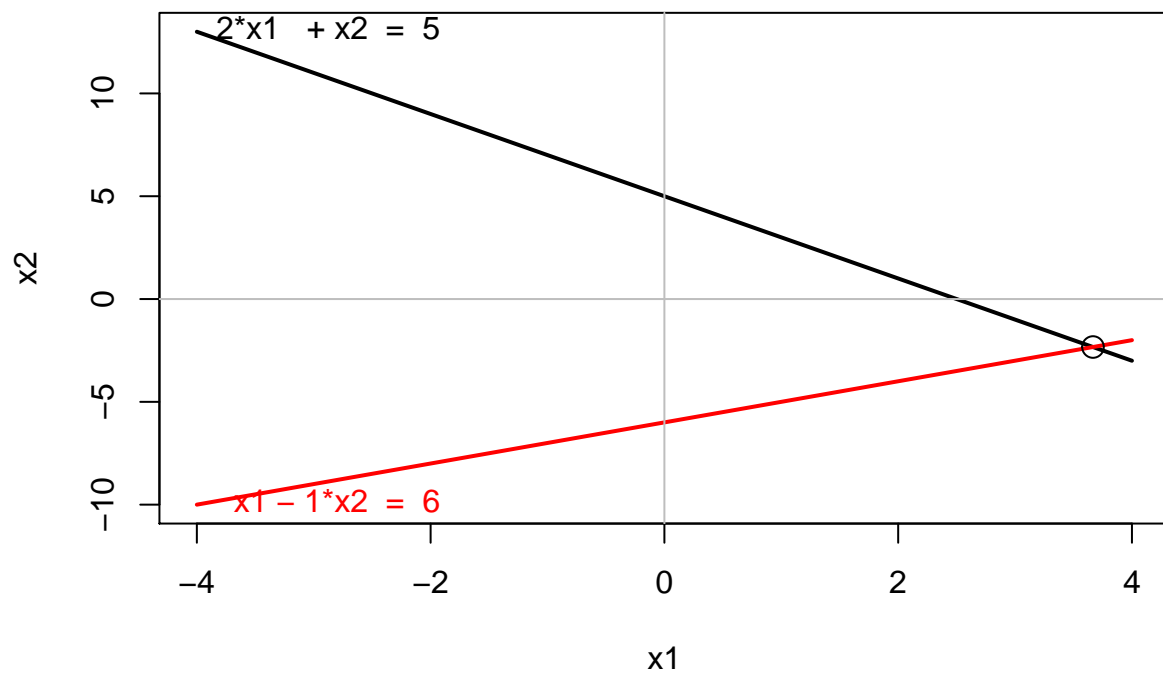
*# Para visualizar as equações no console e plotar*

```
showEqn(A, B)
```

```
## 2*x1 + 1*x2 = 5
## 1*x1 - 1*x2 = 6
```

```
plotEqn(A, B)
```

```
## 2*x1 + x2 = 5
## x1 - 1*x2 = 6
```



No caso de três equações de um sistema determinado (ainda no  $\mathbb{R}^2$ ):

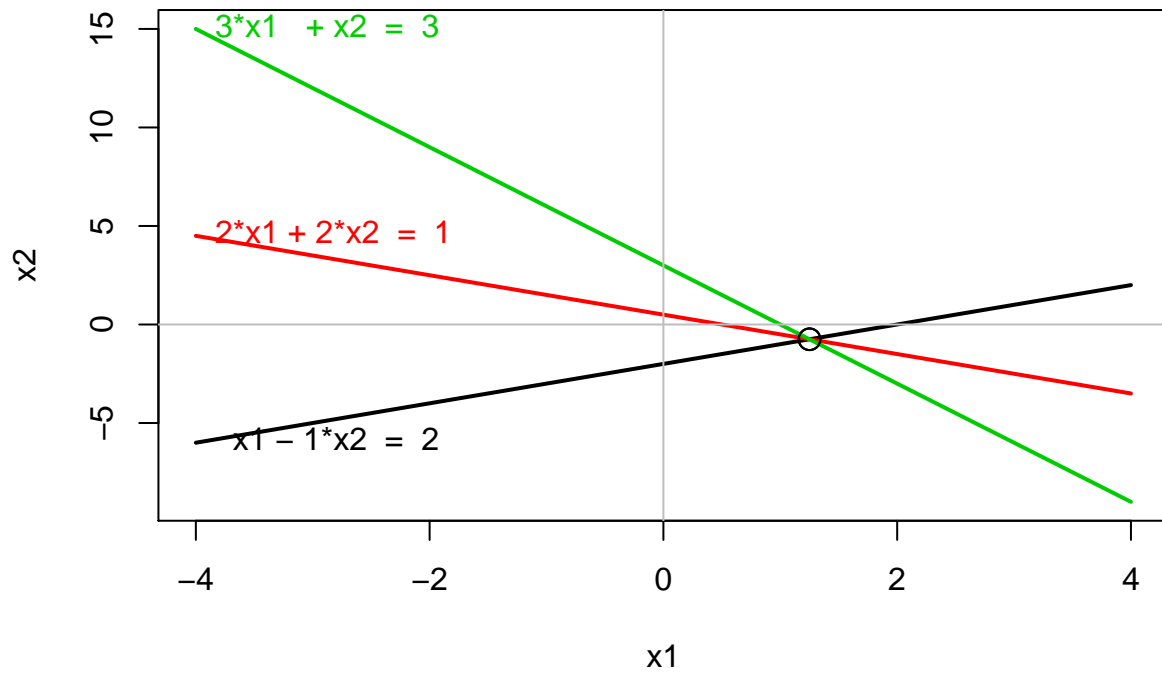
```
A <- matrix(c(1,2,3, -1, 2, 1), 3, 2)
B <- c(2,1,3)
```

```
showEqn(A,B)
```

```
## 1*x1 - 1*x2 = 2
## 2*x1 + 2*x2 = 1
## 3*x1 + 1*x2 = 3
```

```
plotEqn(A, B)
```

```
## x1 - 1*x2 = 2
## 2*x1 + 2*x2 = 1
## 3*x1 + x2 = 3
```



No  $\mathbb{R}^2$ , um sistema indeterminado:

```
A <- matrix( c(2,4,1,2), ncol=2 )
B <- matrix( c(5,10) )
```

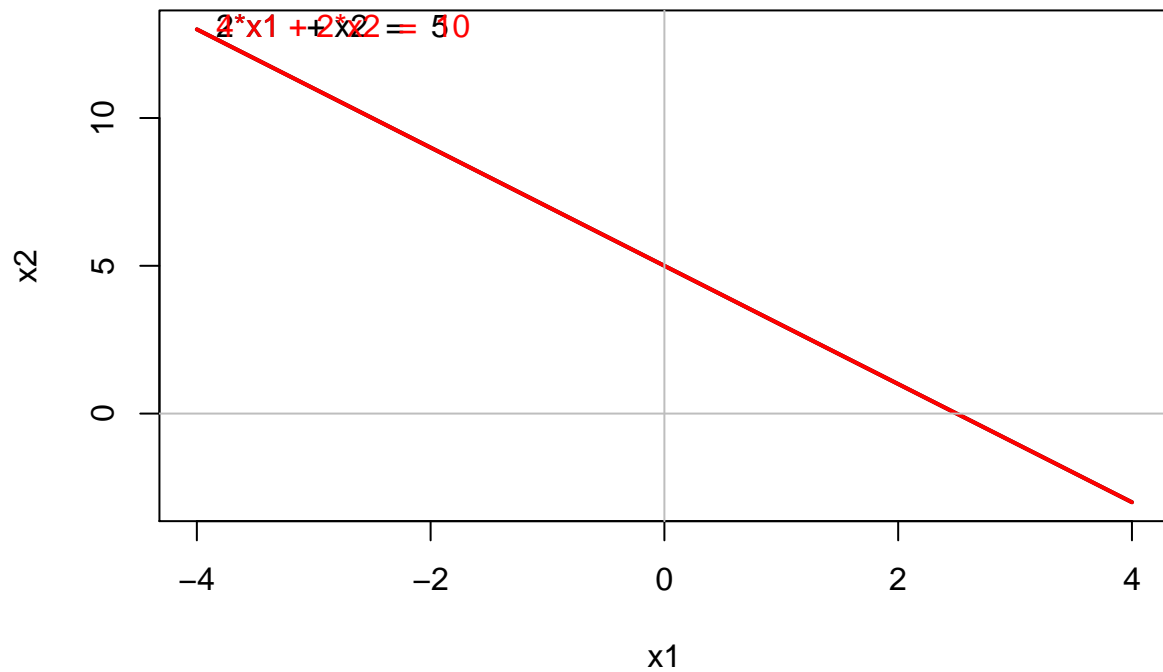
```
showEqn(A,B)
```

```
## 2*x1 + 1*x2 = 5
## 4*x1 + 2*x2 = 10
```

```
plotEqn(A, B)
```

```
## 2*x1 + x2 = 5
## 4*x1 + 2*x2 = 10
```





No  $\mathbb{R}^2$ , um sistema impossível/inconsistente:

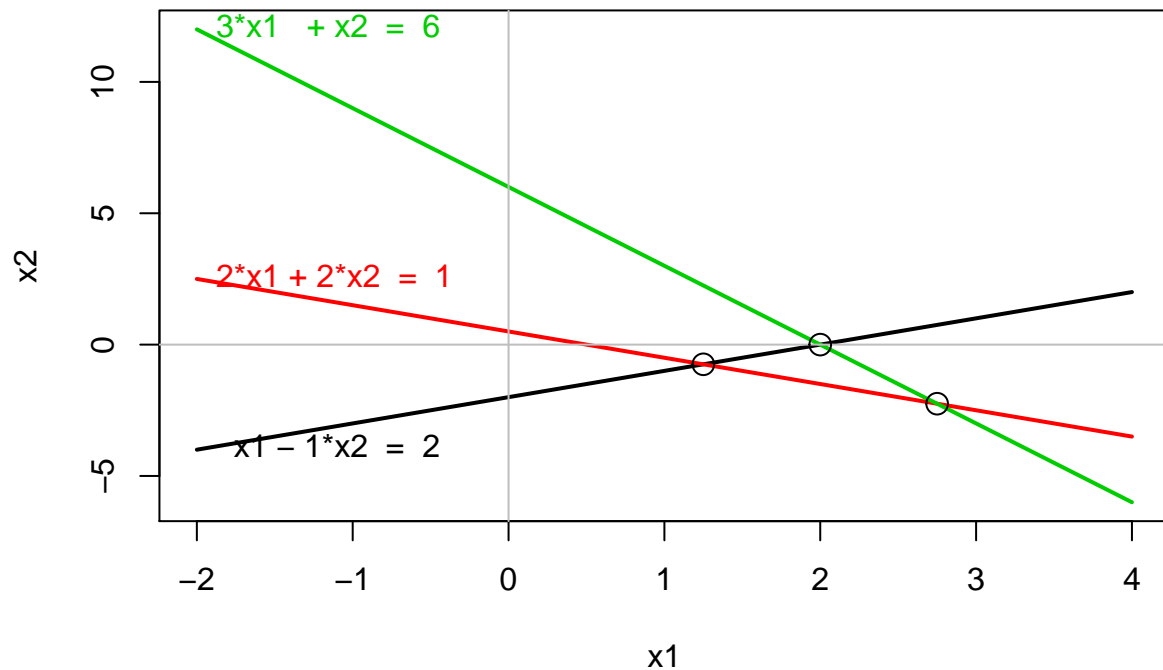
```
A <- matrix(c(1,2,3, -1, 2, 1), 3, 2)
B <- c(2,1,6)
```

```
showEqn(A,B)
```

```
## 1*x1 - 1*x2 = 2
## 2*x1 + 2*x2 = 1
## 3*x1 + 1*x2 = 6
```

```
plotEqn(A,B, xlim=c(-2, 4))
```

```
##  x1 - 1*x2 = 2
## 2*x1 + 2*x2 = 1
## 3*x1  + x2 = 6
```



## Sistemas com três variáveis

No  $\mathbb{R}^3$ ,

*# 1. Sistema determinado*

```
A <- matrix(c(6,2,3, 2, 4, 2, 1, 1, 8), 3, 3)
```

```
B <- c(7,7,13)
```

```
plotEqn3d(A,B, xlim=c(0,4), ylim=c(0,4))
```

*# 2. Um sistema inconsistente*

```
A <- matrix(c(1, 3, 1,
              1, -2, -2,
              2, 1, -1), 3, 3, byrow=TRUE)
```

*# podemos alterar os nomes das linhas e colunas*

```
colnames(A) <- paste0('x', 1:3) # equivale ao paste(..., sep="")
```

```
rownames(A) <- paste0('x', 1:3)
```

A

```
##      x1 x2 x3
## x1   1  3  1
## x2   1 -2 -2
## x3   2  1 -1
```

```
B <- c(2, 3, 6)
```

```
showEqn(A, B)
```

```
## 1*x1 + 3*x2 + 1*x3 = 2
```

```
## 1*x1 - 2*x2 - 2*x3 = 3
```

```
## 2*x1 + 1*x2 - 1*x3 = 6
```

```
plotEqn3d(A,B, xlim=c(0,4), ylim=c(0,4))
```

## Escalonamento de matrizes (Gauss-Jordan)

```
A <- matrix(c(6,2,3, 2, 4, 2, 1, 1, 8), 3, 3)
```

```
A
```

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

```
## [1,]  6   2   1
```

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

```
## [3,]  3   2   8
```

```
Aesc <- echelon(A)
```

```
Aesc
```

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

```
## [1,]  1   0   0
```

```
## [2,]  0   1   0
```

```
## [3,]  0   0   1
```

```
# Para visualizar cada passo do processo de escalonamento
```

```
echelon(A, verbose=TRUE, fractions=TRUE) # matriz escalonada e reduzida
```

```
##
```

```
## Initial matrix:
```

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

```
## [1,]  6   2   1
```

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

```
## [3,]  3   2   8
```

```
##
```

```
## row: 1
```

```
##
```

```
## multiply row 1 by 1/6
```

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

```
## [1,]  1 1/3 1/6
```

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

```
## [3,]  3   2   8
```

```
##
```

```
## multiply row 1 by 2 and subtract from row 2
```

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

```
## [1,]  1 1/3 1/6
```

```
## [2,]  0 10/3 2/3
```

```
## [3,]  3   2   8
```

```
##
```

```
## multiply row 1 by 3 and subtract from row 3
```

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

```
## [1,]  1 1/3 1/6
```

```

## [2,]    0 10/3  2/3
## [3,]    0    1 15/2
##
## row: 2
##
## multiply row 2 by 3/10
##      [,1] [,2] [,3]
## [1,]    1  1/3  1/6
## [2,]    0    1  1/5
## [3,]    0    1 15/2
##
## multiply row 2 by 1/3 and subtract from row 1
##      [,1] [,2] [,3]
## [1,]    1    0 1/10
## [2,]    0    1  1/5
## [3,]    0    1 15/2
##
## subtract row 2 from row 3
##      [,1] [,2] [,3]
## [1,]    1    0 1/10
## [2,]    0    1  1/5
## [3,]    0    0 73/10
##
## row: 3
##
## multiply row 3 by 10/73
##      [,1] [,2] [,3]
## [1,]    1    0 1/10
## [2,]    0    1  1/5
## [3,]    0    0    1
##
## multiply row 3 by 1/10 and subtract from row 1
##      [,1] [,2] [,3]
## [1,]    1    0    0
## [2,]    0    1  1/5
## [3,]    0    0    1
##
## multiply row 3 by 1/5 and subtract from row 2
##      [,1] [,2] [,3]
## [1,]    1    0    0
## [2,]    0    1    0
## [3,]    0    0    1

```

Para criar a matriz ampliada precisamos *juntar* a matriz de coeficientes e a matriz de termos independentes:

```

A <- matrix(c(6,2,3, 2, 4, 2, 1, 1, 8), 3, 3)
B <- c(7,7,13)

# Para adicionar uma linha
C <- rbind(A,B) # row binding

# podemos novamente renomar as colunas e linhas
colnames(C)

```

```
## NULL
colnames(C) <- paste0("y",1:ncol(C))

colnames(C)

## [1] "y1" "y2" "y3"
rownames(C) <- paste0("x",1:nrow(C))

# Para adicionar uma coluna
Ahat <- cbind(A,B) # column binding

Ahat

##           B
## [1,] 6 2 1 7
## [2,] 2 4 1 7
## [3,] 3 2 8 13
D <- A[ , -3] # para eliminar uma coluna
E <- A[-1, ] # para eliminar uma linha
```

## Cálculo do posto de matrizes

```
posto_A <- R(A)
posto_Ahat <- R(Ahat)

# se os postos são iguais o sistema terá solução
c( posto_A, Ahat )

## [1] 3 6 2 3 2 4 2 1 1 8 7 7 13
# outra maneira de calcular o posto de matrizes
p_A <- qr(A)$rank

condicao <- all.equal( posto_A, posto_Ahat )

condicao

## [1] TRUE
```

Se os postos são iguais ao número de variáveis, temos um S.P.D (uma única solução). Como criar esta condição e a sua avaliação?

## Resolução numérica de sistemas determinados e indeterminados

### Resolução de um sistema determinado

Para o sistema determinado, temos que

$$p_A = p_{\hat{A}} = n$$

onde  $n$  é o número de variáveis do sistema.

No R? Precisamos de a estrutura de controle IF (ver no final do pdf):

```
A <- matrix(c(6,2,3, 2, 4, 2, 1, 1, 8), 3, 3)

B <- c(7,7,13)

Ahat = cbind(A, B)

posto_A <- R(A)

posto_Ahat <- R(Ahat)

condicao <- all.equal( posto_A, posto_Ahat )
condicao

## [1] TRUE
# equivale a condicao <- posto_A==posto_Aamp

n <- ncol(A)

if (condicao & posto_A==n){ # observe que podiamos checar a condicao por fora

  X <- solve(A,B) # inv(A)%*% B
  X

  # usando o escalonamento de matrizes
  Ahat_esc <- echelon(Ahat)
  print( Ahat_esc )

  X_esc <- Ahat_esc[,n+1]
  print( round( X_esc, 2 ) )

}

##
##
## B
## [1,] 1 0 0 0.5890411
## [2,] 0 1 0 1.1780822
## [3,] 0 0 1 1.1095890
## [1] 0.59 1.18 1.11
```

## Resolução de um sistema indeterminado

O comando

$$\text{solve}(A, B)$$

dará erro caso o sistema seja ideterminado. Podemos opta rpela solução via métodos numéricos.

```
library(limSolve)
```

```
##
## Attaching package: 'limSolve'
## The following object is masked from 'package:matlib':
```

```
##
##      Solve
A <- matrix( c(2,4,1,2), ncol=2 )

B <- matrix( c(5,10) )

qr(A)$rank

## [1] 1
qr( cbind(A,B) )$rank

## [1] 1
# os postos sao iguais mas menores que n =2
#solve(A,B) # da erro, logo, nao podemos usar esse comando

# ldei - finds the "least distance" (or parsimonious) solution, i.e. the one where the sum
# of squared unknowns is minima

sol_part <- ldei(E=A, F=B)$X

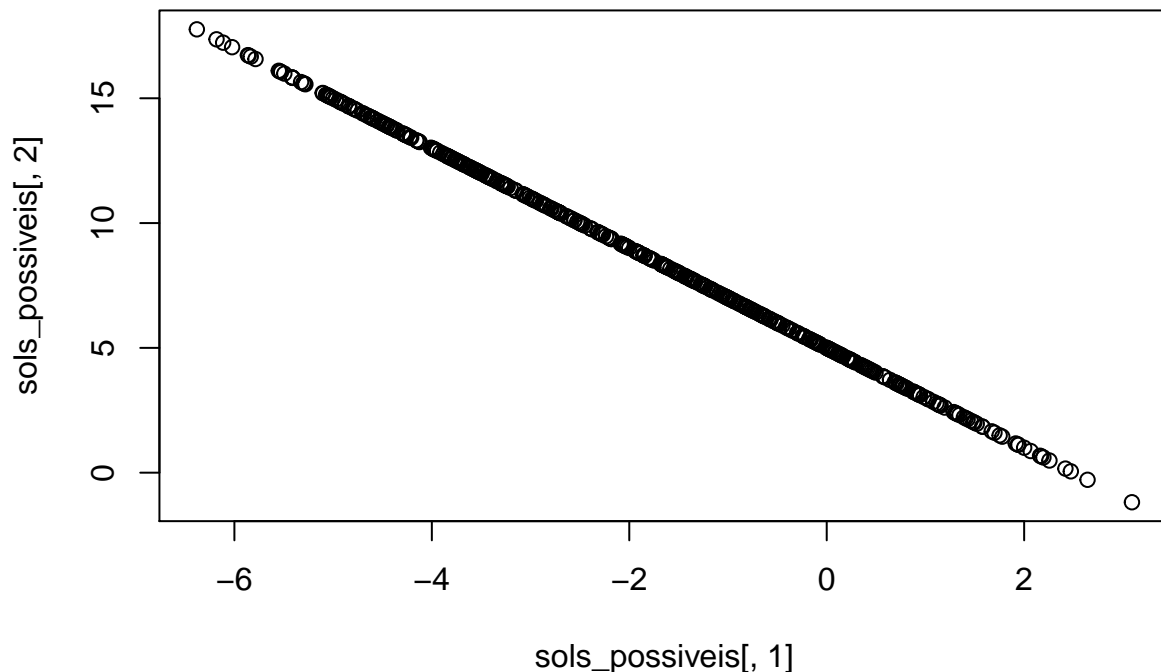
sol_part

## [1] 2 1
# It is also possible to randomly sample the solution space. This demonstrates that all valid
# solutions of x2 and x3 are located on a line

# xsample - randomly samples the solution space in a Bayesian way. This method returns
# the conditional probability density function for each unknown

# temos uma solucao numerica, porem, não uma geral
sols_possiveis <- xsample( E=A, F= B, iter=500 )$X

plot( sols_possiveis[,1], sols_possiveis[,2] )
```



```
# se o sistema e inconsistente, nao ha solucao
```

## Estruturas de controle

Control structures in R allow you to control the flow of execution of a series of R expressions. Basically, control structures allow you to put some “logic” into your R code, rather than just always executing the same R code every time. Control structures allow you to respond to inputs or to features of the data and execute different R expressions accordingly (Peng, 2016).

Commonly used control structures are:

- **if and else:** testing a condition and acting on it
- **for:** execute a loop a fixed number of times
- execute a loop **while** a condition is true
  - execute an infinite loop (must break out of it to stop)
  - break the execution of a loop
  - skip an interaction of a loop

Most control structures are not used in interactive sessions, but rather when writing functions or longer expressions.

### IF-ELSE

This structure allows you to test a condition and act on it depending on whether it’s true or false. Basic structure is given by:

```
if ( <condicao> ) {
```



```

    #comandos a serem repetidos
} # fim do if

```

The above code does nothing if the condition is false. If you have an action you want to execute when the condition is false, then you need an **else** clause.

```

if ( <condicao> ) {

    # executa determinada acao

} else {

    # executa a acao alternativa

}

```

Also, we can nest as much **if** and **else** as we need (nested if's).

## Operadores lógicos

<http://www.statmethods.net/management/operators.html>

- < less than
- <= less than or equal to
- > greater than
- >= greater than or equal to
- == exactly equal to
- != not equal to
- !x~ Not  $x$
- $x \mid y$  x OR y
- $x \& y$  x AND y
- isTRUE(x) test if x is TRUE

## FOR

Suponha que queira tirar a raiz cúbica de cinco números

```

x = 2
print( x^(1/3) )
x=3
print( x^(1/3) )
x=4
print( x^(1/3) )
x=5
print( x^(1/3) )
x=6
print( x^(1/3) )

```

Mas como faríamos se tivéssemos que fazer o mesmo para 2000 números diferentes? Escreveríamos 2000 linhas praticamente iguais? Não seria nada prático! Precisamos de uma estrutura de controle do tipo **FOR**.

O **for** é uma função que repete o código indicado entre { } para o comprimento da sequência indicada entre parênteses. A sua sintaxe:

```

for (indice in sequência) {

```

comandos a serem repetidos

```
} # fim do for
```

Por exemplo:

```
for (x in 1:5) { # para x=2,3,4,5,6  
  
  print( x^(1/3) )  
  
}
```

Ou, usando um índice (i)

```
x <- c(1, 2, 3, 4, 5) # criamos um vetor com os valores da base  
  
for (i in 1:5) { i = 1, 2, 3, 4, 5  
  
  print( x[ i ]^(1/3) )  
  
}
```

- Note que o número de linhas da nossa rotina foi reduzido e que, se quisermos agora aplicar essa operação para  $x=1, \dots, 2000$  teríamos que mudar apenas um valor nesse *loop*. **Qual?**

O site FULL JOIN oferece uma boa forma de ganhar a intuição sobre loops. O site também mostra um uso mais interessante usando uma base real.