Tarea 1: R

Catalina Núñez Gabriela Barbosa

13 de Abril - 2020

1. Aproximación por suma parcial

Para éste problema vamos a utilizar las sumas parciales esto es

$$\sum_{i=1}^{k} \frac{1}{i^2} = 1 + \frac{1}{2^2} + \frac{1}{3^2} + \dots + \frac{1}{k^2}$$

Ahora, para implementar el código en Rstudio, se plantea de la siguiente manera utilizando vectores y crearemos una función:

```
| Source on Save | Source on Save | Source | Sou
```

2. Valor aproximado de la medida

Para encontrar el valor de la medida podemos construir una partición regular, utilizando la suma de los rectangulos bajo la curva de la siguiente manera:

Donde el área del rectángulo está dada por la base y la altura, descrita por esta ecuación.

3. Función que devuelve numeros primos

Es un algoritmo que permite hallar todos los números primos menores que un número natural n, mediante el siguiente proceso:

- Listar los valores de 2 a n
- Tomar el primer número no tachado o marcado como número primo y se marca como primo
- Tachar los múltiplos del número que se acaban de marcar como primo
- Si el cuadrado del número que se indicó como primo es igual o menor que n, se vuelve al paso 2. De lo contrario, termina el proceso.

Ahora el algoritmo se presenta a continuación:

```
1 - primos = function(x){
 2
      numeros = 2:x
      while(numeros[d]^2 <= x)\{
 4 -
 5 +
        for(n in numeros){
 6 +
          if(numeros[d] != n){
            if(n%%numeros[d]==0){
 8
              numeros = numeros[-which(numeros==n)]
 9
          }
10
11
12
        d=d+1
13
14
      numeros
15
16
    primos(200)
```

Lo cual da el resultado.

```
> primos(200)

[1] 2 3 5 7 11 13 17 19 23 29 31 37 41 43 47 53 59 61 67 71 73

[22] 79 83 89 97 101 103 107 109 113 127 131 137 139 149 151 157 163 167 173 179 181

[43] 191 193 197 199
```

4. Discriminante de una función cuadrática

Para este problema utilizaremos el paquete **Rmpfr** que nos permite ampliar los decimales para tomar en cuenta en las raíces de la ecuación cuadrática como en el siguiente ejemplo:

```
install.packages("Rmpfr")
  1
       require(Rmpfr)
       aa = mpfr(45, precBits = 256)
  4
       bb = mpfr(100, precBits = 256)
       cc = mpfr(2, precBits = 256)
       X2= (-bb+sqrt(bb^2-4*aa*cc))/(2*aa);X2
X2= (-bb-sqrt(bb^2-4*aa*cc))/(2*aa);X2
 8:1
       (Top Level) $
                                                                                               R Scri
Console
        Terminal ×
                  Jobs ×
  require(Rmpfr)
   aa = mpfr(45, precBits = 256)
  bb = mpfr(100, precBits = 256)
  cc = mpfr(2, precBits = 256)
  X2= (-bb+sqrt(bb^2-4*aa*cc))/(2*aa);X2
'mpfr' number of precision 256 bits
> X2= (-bb-sqrt(bb^2-4*aa*cc))/(2*aa);X2
1 'mpfr' number of precision 256 bits
[1] -2.202038907434095750089823309848558259905479643287402225994600032399022163301891
```

5. Dado un sistema AX = B, resolverlo por el método de Jacobi

Primero tomaremos una matriz ${\cal A}$ o simplemente un sistema de ecuaciones lineales.

```
146 rm(list=ls())
147 n = as.numeric(readline("n = "))
148 x = scan()
   149
   150 A = matrix(x, nrow = n, ncol = n, byrow=T)
   151 A
   152
  185:1 (Untitled) $
                                                                                                                      R Script $
 Console Terminal × Jobs ×
9: 5
10: -2
11: -2
12: -1
13: 1
 14: 1
15: 2
16: 5
17:
 Read 16 items
 [1] 3 -2 -1 -1 -2 -1 2 1 5 -2 -2 -1 1 1 2 5 > A = matrix(x, nrow = n, ncol = n, byrow=T) > A
        [,1] [,2] [,3] [,4]

3 -2 -1 -1

-2 -1 2 1

5 -2 -2 -1

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

 \blacksquare Luego desagregamos la matriz Acomo la suma de una matriz D (diagonal de A) + una matriz triangular superior U + una matriz triangular inferior L

```
152 D = diag(diag(A))
      153
             # M es la matriz A, restandole la diagonal D
      155
      156
      157 # U es la matriz triangular superior
      158 → U = {
            lower.tri(M)
M[lower.tri(M)] <- 0
      160
      161
            print(U)
       162
      163
      164 \quad M = A - D
      165 # L es la matriz triangular inferior 166 \cdot L = {
      167
               upper.tri(M)
      168
               M[upper.tri(M)] <- 0
      169
             print(L)
      170
171
     148:11 ## (Untitled) $
                                                                                                      R Script $
    > D = diag(diag(A))
           [,1] [,2] [,3] [,4]
    [1,]
[2,]
[3,]
[4,]
> M =
              0 0
                                 0
                   -1
0
                          0
                    Ō
                          0
[,1] [,2] [,3] [,4]
0 -2 -1 -1
-2 0 2 1
        upper.tri(M)
M[upper.tri(M)] <- 0
M}</pre>
          [,1] [,2] [,3] [,4]
0 0 0 0
-2 0 0 0
    [1,]
[2,]
[3,]
[4,]
                   -2
                          0
                                 0
                    1
                          2
                                 0
```

- Determinamos la matriz de transición Tj, para ello necesitamos de la inversa de la diagonal I y las matrices triangulares U y L, respectivamente.
- Luego generamos una lista de autovalores y autovectores.

```
174  # I es la inversa de la diagonal D

175  I = 1/diag(D)

176  r = matrix(I ,n , n, byrow=T)

177  I = diag(diag(r))

178  I
   179
   180 #Matriz de transición
181 Tj = I %*% (L + U)
182 Tj
   183
   184
   185
            e <- eigen(A)
   186 b = e$values
   187 b
   188
   189 v = e$vectors
   190 v
   191 ∢
  192:1 (Untitled) $
                                                                                                                                                                    R Script $
 Console Terminal × Jobs ×
> # I es la inversa de la diagonal D
> I = 1/diag(D)
> r = matrix(I ,n , n, byrow=T)
> I = diag(diag(r))
> I
> #Matriz de transición
> Tj = I %*% (L + U)
> Tj
> T]
[,1] [,2] [,3] [,4]
[1,] 0.0 -0.6666667 -0.3333333 -0.3333333
[2,] 2.0 0.0000000 -2.0000000 -1.0000000
[3,] -2.5 1.0000000 0.0000000 0.5000000
[4,] 0.2 0.2000000 0.4000000 0.00000000
> e <- eigen(A)
> b = e$values
[1] 3.5292512+1.365591i 3.5292512-1.365591i -1.9511338+0.000000i
[4] -0.1073686+0.0000001
> V = e$vectors
> V
[,1] [,2] [,3] [,4] [1,] [0.3525983-0.2718491i 0.3525983+0.2718491i -0.33475904+0i 0.3473235+0i [2,] -0.1299274+0.0053778i -0.1299274-0.0053778i -0.92549450+0i 0.3875501+0i [3,] 0.4073717-0.3483843i 0.4073717+0.3483843i 0.01719884+0i 0.7364243+0i [4,] -0.7053646+0.0000000i -0.7053646+0.0000000i 0.17635337+0i -0.4322622+0i
```

■ Ahora resolvemos el sistema, entonces tomamos un B particular, para hallar H, con H = I * B.

```
195 B = matrix(c(-6,17,-14,12),nrow = n, ncol = 1, byrow = T)
  196
  197
  198
        #Inversa de la diagonal D multiplicado por B
  199
  200 H
  201
        4
 202:1
       # (Untitled) $
                                                                                                       R Script $
Console Terminal × Jobs ×
~/ @
> B = matrix(c(-6,17,-14,12),nrow = n, ncol = 1, byrow = T)
> B
      [,1]
-6
17
[,1]
[1,] -6
[2,] 17
[3,] -14
[4,] 12
> #Inversa de la diagonal D multiplicado por B
> H = I %*% B
[,1]
[1,] -2.0
[2,] -17.0
[3,] 7.0
[4,] 2.4
```

Y por último para hallar X, tomaremos una estimación inicial XO.

```
202 #XO es una estimación inicial
203 XO = matrix(rep(1,n), nrow = n, ncol = 1, byrow = T)
  204
        X0
  205
       X = H - (Tj \% \% X0)
  206
 207 X
208 ∢
202:30 ## (Untitled) $
Console Terminal × Jobs ×
> X0 = matrix(rep(1,n), nrow = n, ncol = 1, byrow = T)
> X0
      [,1]
[1,]
[2,]
[3,]
[4,]
> X
          1
          1
          1
    = H - (Tj %*% X0)
       [,1]
-0.6666667
[1,]
[2,]
[3,]
      -16.0000000
        8.0000000
1.6000000
```