

Actividades en Finanzas 2: Valuación de Opciones y Simulaciones de Monte Carlo en R

Semana 3: R Script I

Ricardo Huamán

2022-03-10

Contents

1	R File Manipulation Commands	1
2	Instalar paquetes	2
3	R como un espacio de calculadora	2
4	Variables	3
4.1	Tipos de datos	3
4.2	Funciones	3
4.3	Vectores	4
4.4	Datos missing: NA	7
4.5	Expresiones lógicas	8
4.6	Matrices	9
4.7	Espacio de trabajo	10

1 R File Manipulation Commands

Limpiar el espacio de trabajo

```
rm(list=ls())
```

Para ubicar el espacio de trabajo actual, use el comando `getwd()`

```
getwd()
```

```
## [1] "C:/Users/sandr/Dropbox/PUCP/2022-0/Actividades en Finanzas/Dictado/1FIN17/clase3"
```

Para hacer un listado de los directorios y subdirectorios dentro del espacio de trabajo, use el comando `list.files()`

```
list.files()
```

```
## [1] "clase3.pdf" "clase3.Rmd"
```

Si se desea cambiar el espacio de trabajo, se puede settear usando el comando `setwd()`, y dentro de los paréntesis, puede ubicar el path del nuevo espacio de trabajo.

```
# setwd()
```

2 Instalar paquetes

```
install.packages("dplyr")
```

Luego de haber instalado el paquete, se debe llamar a la librería para poder ser usado en el presente script.

```
library("dplyr")
```

```
##
## Attaching package: 'dplyr'

## The following objects are masked from 'package:stats':
##
##   filter, lag

## The following objects are masked from 'package:base':
##
##   intersect, setdiff, setequal, union
```

3 R como un espacio de calculadora

R usa los símbolos usuales de aritmética como + para suma, - para restas, * para multiplicaciones, / para división, y ^ para exponente. Asimismo, se pueden usar paréntesis () para especificar el orden de las operaciones. R también usa %% para poder operar módulos y %/% para divisiones enteras.

```
(1 + 1/100)^100
```

```
## [1] 2.704814
```

```
17 %% 5
```

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

```
17 %/% 5
```

```
## [1] 3
```

R tiene integrado cierto número de funciones: `sin(x)`, `cos(x)`, `tan(x)`, (todo en radiones), `exp(x)`, `log(x)`, y `sqrt(x)`. Algunas constantes especiales como `pi` también ya están predefinidas.

```
exp(1)
```

```
## [1] 2.718282
```

```
options(digits = 16)
exp(1)
```

```
## [1] 2.718281828459045
```

```
pi
```

```
## [1] 3.141592653589793
```

```
sin(pi/6)
```

```
## [1] 0.4999999999999999
```

Las funciones `floor(x)` y `ceiling(x)` redondean hacia arriba y hacia abajo, respectivamente, hasta el entero más cercano.

```
floor(sin(pi/6))
```

```
## [1] 0  
ceiling(sin(pi/6))
```

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

4 Variables

4.1 Tipos de datos

Definiendo objetos

```
x <- 100 # entero
```

```
(1 + 1/x)^x
```

```
## [1] 2.704813829421528
```

Actualizando el valor de la variable x

```
x <- 200
```

```
(1 + 1/x)^x
```

```
## [1] 2.711517122929317
```

Podemos almacenar el resultado de estas operaciones en una variable

```
y <- (1 + 1/x)^x  
y
```

```
## [1] 2.711517122929317
```

4.2 Funciones

En matemática, una función necesita de uno o más argumentos (inputs) para producir uno o más outputs.

Para llamar a una función en R, se necesita escribir el nombre de la función, seguida de sus argumentos dentro de paréntesis y separados por comas.

La función `seq` genera una secuencia aritmética.

```
seq(from = 1, to = 9, by = 2)
```

```
## [1] 1 3 5 7 9
```

Algunos argumentos son opcionales, y tienen valores predeterminados. Por ejemplo, si se omite el argumento `by`, R asume que `by = 1`.

```
seq(from = 1, to = 9)
```

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

Para obtener más información sobre cualquier función o paquete instalado, puede tipear `help(name)` o `?name`

```
help(seq)
```

```
## starting httpd help server ... done
```

Cada función tiene un orden determinado para sus argumentos. En este sentido, si se ingresan argumentos en ese orden, no necesitan ser llamados. Por otro lado, se puede elegir el orden en el que se ingresan los argumentos; para esto, se le debe agregar el nombre de dicho argumento.

```
seq(1, 9, 2)
```

```
## [1] 1 3 5 7 9
```

```
seq(to = 9, from = 1)
```

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

```
seq(by = -2, 9, 1)
```

```
## [1] 9 7 5 3 1
```

Cada argumento es una expresión que puede ser definida como una constante, una variable, otra función o alguna combinación algebraica de estas.

```
x <- 9  
seq(1, x, x/3)
```

```
## [1] 1 4 7
```

4.3 Vectores

Un vector es una lista indexada de variables.

```
(x <- seq(1, 20, by = 2))
```

```
## [1] 1 3 5 7 9 11 13 15 17 19
```

```
(y <- rep(3, 4))
```

```
## [1] 3 3 3 3
```

```
(z <- c(y, x))
```

```
## [1] 3 3 3 3 1 3 5 7 9 11 13 15 17 19
```

Para referirnos al elemento i de un vector x , usamos $x[i]$.

```
(x <- 100:110)
```

```
## [1] 100 101 102 103 104 105 106 107 108 109 110
```

```
i <- c(1, 3, 2)  
x[i]
```

```
## [1] 100 102 101
```

```
j <- c(-1, -2, -3)  
x[j]
```

```
## [1] 103 104 105 106 107 108 109 110
```

```
x[1] <- 1000  
x
```

```
## [1] 1000 101 102 103 104 105 106 107 108 109 110
```

La función `length(x)` devuelve el número de elementos de x . Es posible tener un vector vacío.

```
x <- c()  
length(x)
```

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

Se puede realizar operaciones algebraicas entre vectores. Estas operaciones se aplican en cada uno de los elementos de un vector de forma separada.

```
x <- c(1, 2, 3)
y <- c(4, 5, 6)
x * y
```

```
## [1] 4 10 18
```

```
x + y
```

```
## [1] 5 7 9
```

```
y^x
```

```
## [1] 4 25 216
```

Cuando se realizan operaciones algebraicas entre vectores de diferentes dimensiones, R repite el vector más corto hasta obtener un resultado del mismo tamaño que el vector más largo.

```
c(1, 2, 3, 4) + c(1, 2)
```

```
## [1] 2 4 4 6
```

```
(1:10) ^ c(1, 2)
```

```
## [1] 1 4 3 16 5 36 7 64 9 100
```

Esto sucede si incluso el vector más corto es de tamaño 1.

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

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

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

```
## [1] 2 4 6
```

```
(1:10)^2
```

```
## [1] 1 4 9 16 25 36 49 64 81 100
```

Algunas funciones útiles son:

- `sum(...)`
- `prod(...)`
- `max(...)`
- `min(...)`
- `sqrt(...)`
- `sort(...)`
- `mean(...)`
- `var(...)`

```
sqrt(1:6)
```

```
## [1] 1.0000000000000000 1.414213562373095 1.732050807568877 2.0000000000000000
## [5] 2.236067977499790 2.449489742783178
```

```
mean(1:6)
```

```
## [1] 3.5
```

```
sort(c(5,1,3,4,2))
```

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

4.3.1 EJEMPLO 1: MEDIA Y VARIANZA

```
x <- c(1.2, 0.9, 0.8, 1.0, 1.2)
x.mean <- sum(x)/length(x)
x.mean - mean(x)
```

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

```
x.var <- sum((x - x.mean)^2)/(length(x) - 1)
x.var - var(x)
```

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

4.3.2 EJEMPLO 2: INTEGRACIÓN NUMÉRICA SIMPLE

```
dt <- 0.005
t <- seq(0, pi/6, by = dt)
ft <- cos(t)
(I <- sum(ft)*dt)
```

```
## [1] 0.5015486506255458
```

*Nota: `t` es un vector, entonces `ft` también es un vector, en donde `ft[i]` es igual a `cos(t[i])`.

```
I - sin(pi/6)
```

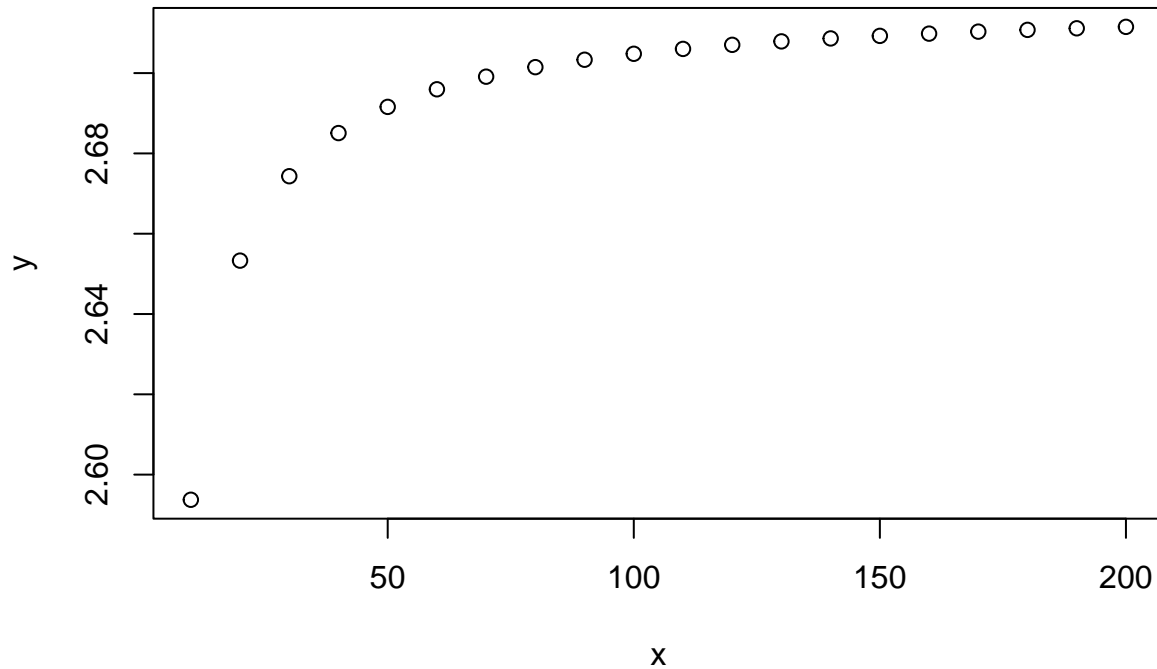
```
## [1] 0.001548650625545822
```

4.3.3 EJEMPLO 3: LÍMITE EXPONENCIAL

```
x <- seq(10, 200, by = 10)
y <- (1 + 1/x)^x
exp(1) - y
```

```
## [1] 0.124539368359042779 0.064984123314622888 0.043963052588742446
## [4] 0.033217990069081882 0.026693799385437256 0.022311689128828860
## [7] 0.019165457482859694 0.016796887705717634 0.014949367400859170
## [10] 0.013467999037516609 0.012253746954290712 0.011240337596801542
## [13] 0.010381746740967479 0.009645014537900565 0.009005917124194074
## [16] 0.008446252151229849 0.007952077235180433 0.007512532619638357
## [19] 0.007119033847887923 0.006764705529727966
```

```
plot(x, y)
```



4.4 Datos missing: NA

En experimentos reales, sucede muy a menudo que ciertas observaciones registran datos missing. Dependiendo del análisis estadístico, los datos missing pueden ser ignorados o imputados.

R representa los datos missing a través del valor NA. Estos pueden ser parte de datos con otro tipo de registro. Se puede detectar si una variable contiene missing values usando `is.na(...)`.

```
a <- NA # Asignando NA a una variable
is.na(a) # Esta variable es missing?
```

```
## [1] TRUE
```

```
a <- c(11,NA,13) # Asignando NA a uno de los elementos de un vector
is.na(a) # Identificando los valores missings
```

```
## [1] FALSE TRUE FALSE
```

```
any(is.na(a)) #Hay algún dato missing?
```

```
## [1] TRUE
```

```
mean(a)
```

```
## [1] NA
```

```
mean(a, na.rm = TRUE) # Los valores missings pueden ser removidos
```

```
## [1] 12
```

4.5 Expresiones lógicas

- `< o >`
- `<= o >=`
- `==` igual a
- `!=` no igual a
- `&` y
- `|` o
- `!` no
- Note que `A|B` es TRUE si A o B o ambos son TRUE. Si se busca una disyuntiva exclusiva, entre A o B, pero no ambos, usar `xcor(A,B)`.

```
c(0,0,1,1)|c(0,1,0,1)
```

```
## [1] FALSE TRUE TRUE TRUE
```

```
xor(c(0,0,1,1),c(0,1,0,1))
```

```
## [1] FALSE TRUE TRUE FALSE
```

- Encontrar los números de 1 a 20 que son divisibles entre 4

```
x <- 1:20  
x %% 4 == 0
```

```
## [1] FALSE FALSE FALSE TRUE FALSE FALSE FALSE TRUE FALSE FALSE FALSE TRUE  
## [13] FALSE FALSE FALSE TRUE FALSE FALSE FALSE TRUE
```

```
(y <- x[x %% 4 == 0])
```

```
## [1] 4 8 12 16 20
```

R también provee la función `subset(x)` para elegir un vector o subvector de una variable x. La diferencia entre usar `subset` y usar el operador de indexación es que `subset` ignora los missing values, mientras que `x[subset]` los preserva.

```
x <- c(1, NA, 3, 4)  
x > 2
```

```
## [1] FALSE NA TRUE TRUE
```

```
x[x > 2]
```

```
## [1] NA 3 4
```

```
subset(x, subset = x > 2)
```

```
## [1] 3 4
```

Si se busca conocer el índice de aquellos elementos que devuelven TRUE después de una expresión lógica, se usa `which(x)`.

```
x <- c(1, 1, 2, 3, 5, 8, 13)  
which(x %% 2 == 0)
```

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


4.5.1 EJEMPLO: ROUNDING ERROR

```
2 * 2 == 4
```

```
## [1] TRUE
```

```
sqrt(2) * sqrt(2) == 2
```

```
## [1] FALSE
```

```
all.equal(sqrt(2) * sqrt(2), 2)
```

```
## [1] TRUE
```

4.6 Matrices

Una matriz es creada con vectores. Se usa la función `matrix(data, nrow = 1, ncol = 1, byrow = FALSE)`.

```
(A <- matrix(1:6, nrow = 2, ncol = 3, byrow = TRUE))
```

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

Para conocer la dimensión de una matriz, se usa `dim`

```
dim(A)
```

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

Para crear una matriz diagonal, se usa `diag(x)`. Para unir matrices con la misma cantidad de filas, se usa `rbind(x)`. Para unir matrices con columnas de la misma extensión (unión horizontal), se usa `cbind()`.

```
A[1, 3] <- 0
A[, 2:3]
```

```
##      [,1] [,2]
## [1,]    2    0
## [2,]    5    6
```

```
(B <- diag(c(1, 2, 3)))
```

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

```
(A <- matrix(c(3, 5, 2, 3), nrow = 2, ncol = 2))
```

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

```
(B <- matrix(c(1, 1, 0, 1), nrow = 2, ncol = 2))
```

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

```
A %*% B
```

```
##      [,1] [,2]
## [1,]    5    2
## [2,]    8    3

A * B

##      [,1] [,2]
## [1,]    3    0
## [2,]    5    3

(A.inv <- solve(A))

##      [,1] [,2]
## [1,] -3.0000000000000004 2.0000000000000003
## [2,] 5.0000000000000007 -3.0000000000000004

A %*% A.inv

##      [,1] [,2]
## [1,]    1 -8.881784197001252e-16
## [2,]    0 1.0000000000000000e+00

A^(-1)

##      [,1] [,2]
## [1,] 0.3333333333333333 0.5000000000000000
## [2,] 0.2000000000000000 0.3333333333333333

A <- matrix(c(3, 5, 2, 3), nrow = 2, ncol = 2)
(x <- c(1,2))

## [1] 1 2

x %*% A

##      [,1] [,2]
## [1,]   13    8

A %*% x

##      [,1]
## [1,]     7
## [2,]    11
```

4.7 Espacio de trabajo

Para hacer un listado de todos los objetos, use `ls()` o `objects()`. Para remover el objeto `x`, use `rm(x)`. Para remover todo los objetos, use `rm(list=ls())`

Para guardar todos los objetos en un archivo llamado `fname` en el espacio de trabajo actual, use `save.image(file = "fname")`. Para guardar objetos específicos, use `save(x, y, file = "fname")`. Para abrir un set de objetos guardados, use `load(file = "fname")`.