Fundamentos de la programación estadística y Data Mining en R

Unidad 1. Estructuras de control y funciones en R

Dr. Germán Rosati (Digital House - UNSAM - UNTREF)

04 marzo, 2018

Estructuras de control

- Hasta aquí hemos trabajado con la sesión interactiva. Pero en general suele ser más efectivo trabajar con scripts que realicen tareas más complejas que las que podemos hacer de la línea de comando.
- Lo que permiten las llamadas estructuras de control es poder generar programas que realicen estas tareas.

Estructuras de control

- Las estructuras de control permiten manejar el flujo de ejecución de un programa. Algunas estructuras comunes son:
 - if, else: testea una condición
 - ▶ for: loop que ejecuta un bloque de código un número determinado de veces
 - while: loop que ejecuta un bloque de código un número indeterminado de veces, mientras se cumpla una condición determinada
 - repeat: ejecuta un loop infinitas veces
 - break: sale de la ejecución de un loop
 - next: saltea una iteración de un loop
 - return: devuelve un valor dentro de una función

Estructuras de control: if

 Un if testea una condición y si la misma es verdadera, ejecuta un deteminado bloque de código. Un ejemplo de una estructura if válida:

```
> x <- 5
> if (x > 3) {
+ y <- 10
+ } else {
+ y <- 0
+ }
> x
## [1] 5
> y
## [1] 10
```

• Un for loop toma un "iterador" y le asigna sucesivos valores de una secuencia de elementos o de un vector. Este tipo de loop se usa habitualmente para iterar o recorrer los elementos de un objeto (una lista, un vector, etc.)

```
> for (i in 1:3) {
+    print(i)
+ }
## [1] 1
## [1] 2
## [1] 3
```

• Este loop toma el iterador i y le asigna en cada iteración un valor en la secuencia 1 a 3. Luego, imprime el valor de i y al llegar al final de la secuencia sale del loop.

 Los siguientes loops tienen el mismo funcionamiento y devuelven el mismo resultado:

```
> x <- c("a", "b", "c", "d")
> for (i in 1:4) {
+     print(x[i])
+ }
## [1] "a"
## [1] "b"
## [1] "c"
## [1] "d"
```

 Las siguientes tres estructuras de for loops tienen el mismo funcionamiento y devuelven el mismo resultado:

```
> x <- c("a", "b", "c", "d")
> for (i in seq(1, length(x))) {
+    print(x[i])
+ }
## [1] "a"
## [1] "b"
## [1] "c"
## [1] "d"
```

```
> for (i in seq_along(x)) {
 print(x[i])
+ }
## [1] "a"
      "b"
   [1]
  Г17
      "c"
## [1] "d"
> for (letra in x) {
 print(letra)
+ }
## [1] "a"
   [1]
      "b"
  [1]
      "c"
  [1] "d"
```

• Se pueden anidar muchos for loops:

```
> x <- matrix(1:6, 2, 3) #¿Qué genera esta línea?
> for (i in 1:nrow(x)) {
     for (j in 1:ncol(x)) {
          print(x[i, j])
+ }
## [1] 1
   [1] 3
  [1] 5
## [1] 2
## [1] 4
## [1] 6
```

 En general, hay que tener cuidado cuando se anidan for loops. Anidar más de 2-3 niveles puede hacer el código muy lento y, además, difícil de entender.

Estructuras de control: while loops

- Los while loops empiezan testeando una condición. Si la condición es verdadera ejecutan el bloque de código debajo del while. Una vez que se ejecuta el bloque, se vuelve a testar la condición,
- Cuando la condición se hace falsa sale del loop.

```
> count <- 0
> while (count < 4) {
+     print(count)
+     count <- count + 1
+ }
## [1] 0
## [1] 1
## [1] 2
## [1] 3</pre>
```

• El problema es que pueden generarse loops infitos...

Estructuras de control: while loops

• Puede haber más de una condición a testear en el while

```
> z <- 5
> while (z > 3 & z < 9) {
+    print(z)
+    coin <- rbinom(1, 1, 0.5)
+    if (coin == 1) {
+        z <- z + 1
+    } else {
+        z <- z - 1
+    }
+ }</pre>
```

Estructuras de control: next, break

• next se usa para saltear una iteración en un loop

```
> for (i in 1:6) {
+    if (i <= 2) {
+        next
+    }
+    print(i)
+ }
## [1] 3
## [1] 4
## [1] 5
## [1] 6</pre>
```

• break se usa para salir de un loop (aún cuando una condición no se cumpla).

- En muchos casos, suele ser útil usar algunas de estas funciones para correr loops sin tener que escribir un for o un while() de forma explícita. Para eso sirven las funciones de la familia apply().
- Vamos a ver una de estas funciones: apply()
 - Suele usarse para aplicar una función sobre las filas o columnas de una matriz
 - Puede usarse con arrays de cualquier dimensión
 - ▶ En términos de performance no es mejor que un for (no se ejecuta más rápido). Pero sí es más fácil de escribir.

```
> str(apply)
## function (X, MARGIN, FUN, ...)
```

- x es un array (o matriz)
- MARGIN es un vector de integer indicando sobre qué márgenes (por ejemplo, filas o columnas) debe aplicarse la función
- FUNCTION es la función a aplicar

- > options(digits = 4)
 > x <- matrix(rnorm(200), 20, 10)
 > apply(x, 2, mean) # media sobre columnas
- [1] 0.06093 -0.05937 -0.38182 0.19692 0.23456 -0.04067 0.31139 [8] -0.02475 0.01552 0.10516
- > apply(x, 1, sum) # suma sobre filas
- [1] -4.4879 3.5980 2.7928 2.5568 2.8125 -1.1341 0.2491 1.1699 [9] -0.8550 -1.7559 2.5058 -5.5540 5.3440 6.6054 1.0663 -1.2855 [17] -0.5008 2.9592 -6.2422 -1.4870

- Para sumas y medias sobre filas y columnas existen algunas funciones mucho más optimizadas que los apply()
 - \triangleright colSums == apply(x,2,sum)
 - rowSums == apply(x,1,sum)
 - \triangleright colMeans == apply(x,2,mean)
 - rowMeans == apply(x,1,mean)

 Otra forma de usar apply(): calcular cuartiles sobre las columnas de una matriz.

```
> options(digits = 4)
> x <- matrix(rnorm(200), 40, 5)
> apply(x, 2, quantile, probs = c(0.25, 0.5, 0.75))
## [,1] [,2] [,3] [,4] [,5]
## 25% -0.56435 -0.73851 -0.61433 -0.5254 -0.6752
## 50% -0.02965 -0.05384 -0.07634 0.1155 -0.1567
## 75% 0.63553 0.55423 0.88719 0.7471 0.7121
```

 Otra función de la familia es lapply(). Se usa para recorrer una lista y evaluar una función en cada uno de sus elementos.

```
> str(lapply)
## function (X, FUN, ...)
```

- x es una lista a recorrer
- FUN una función a evaluar
- ... otros argumentos de FUN
- Siempre devuelve una lista independientemente de la clase del input.

```
> x < -1 ist(a = 1:5, b = rnorm(10), c = rnorm(50, 1), d = rnorm(50, 1)
> lapply(x, mean)
## $a
## [1] 3
##
## $b
## [1] 0.6441
##
## $c
## [1] 1.133
##
## $d
## [1] 4.981
```

• lapply() y sus derivados (sapply(),tapply()) pueden usar "funciones anónimas": funciones no se definen por fuera.

```
> x < -1ist(a = matrix(1:4, 2, 2), b = matrix(1:6, 3, 2))
> x
## $a
## [,1] [,2]
## [1,] 1 3
## [2,] 2 4
##
## $b
## [,1] [,2]
## [1,] 1 4
## [2,] 2 5
## [3,] 3 6
```

• Una función anónima para extraer la primera columna de cada matriz en la lista

```
> lapply(x, function(x) x[, 1])
## $a
## [1] 1 2
##
## $b
## [1] 1 2 3
```

Distribuciones de probabilidad básicas

- Veamos algunas operaciones asociadas a distribuciones de probabilidad.
 Vamos a ver algunas dado que hay una gran cantidad de distribuciones en R. > Para ver qué distribuciones hay disponibles se puede usar el siguiente comando (help.search("distribution"))
- Daremos algunos comandos básicos asociados a la distribución normal y binomial pero el resto de las distribuciones tienen comando similares.
- Para cada distribución hay cuatro comandos asociados a cuatro funciones diferentes:
 - d: devuelve la altura de la función de densidad
 - p: devuelve la función de probabilidad acumulada
 - q: devuelve la inversa función de probabilidad -quantiles-
 - r: devuelve números aleatorios generados de una la distribución

- Asume valores entre $-\infty$ y $+\infty$
- Su función de densisdad es

$$f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}}e^{\frac{-(x_i - \mu)^2}{2\sigma^2}}$$

- ullet Tiene dos parámetros: μ -la media- y σ -el desvío estándar-
- Cuando una variable aleatoria se distribuye normalmente se escribe $X \sim N(\mu, \sigma)$

- dnorm(): dado un set de valores devuelve la función de densidad
 - x: el valor a evaluar
 - mean: la media de la distribución
 - sd: el desvío std. de la distribución
 - ▶ log.p: si FALSE las probabilidades se devuelven como log(p)

```
> dnorm(0)
## [1] 0.3989
> dnorm(0, mean = 23, sd = 10)
## [1] 0.002833
> vals <- c(0, 1, 2)
> dnorm(vals, mean = 23, sd = 10)
## [1] 0.002833 0.003547 0.004398
```

- pnorm(): dado un set de valores devuelve la probabilidad acumulada, es decir, la probabilidad de obtener ese valor o menor
 - q: el valor a evaluar
 - mean: la media de la distribución.
 - sd: el desvío std. de la distribución
 - ▶ log.p: si FALSE las probabilidades se devuelven como log(p)

```
> pnorm(0)
## [1] 0.5
> pnorm(1)
## [1] 0.8413
> vals <- c(-2, -1, 0, 1, 2)
> pnorm(vals)
## [1] 0.02275 0.15866 0.50000 0.84134 0.97725
```

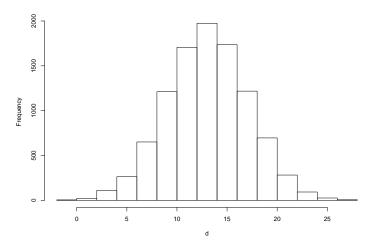
- qnorm(): Es la inversa de pnorm(). La idea es darle una probabilidad y que devuelva el valor que acumula hasta allí.
 - p: el valor a evaluar
 - ▶ mean: la media de la distribución
 - sd: el desvío std. de la distribución
 - ▶ log.p: si FALSE las probabilidades se devuelven como log(p)

```
> qnorm(0.025)
## [1] -1.96
> qnorm(0.5)
## [1] 0
> qnorm(0.975)
## [1] 1.96
```

- rnorm(): arroja números aleatorios de una distribución normal con los parámetros especificados.
 - n: cantidad de números aleatorios a devolver
 - mean: la media de la distribución
 - sd: el desvío std. de la distribución
 - ▶ log.p: si FALSE las probabilidades se devuelven como log(p)

```
> rnorm(10, 0, 1)
## [1] -0.3168 -1.2494  0.9201 -1.0668  0.9445 -0.8370 -0.266
## [9] 1.8702 -0.4089
> d <- rnorm(10000, 13, 4)
> mean(d)
## [1] 12.99
> sd(d)
## [1] 3.953
```

- > d <- rnorm(10000, 13, 4)
- > hist(d, main = "")

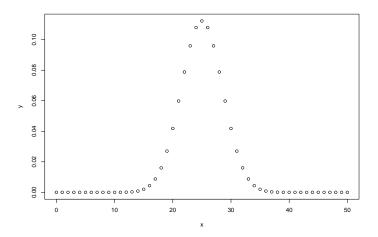


- Imaginemos un experimento (de Bernoulli) con dos resultados posibles (1=éxito y 0=fracaso) y la probabilidad de éxito es P(X=1)=p y la de fracaso es P(X=0)=1-p
- Repetimos el experimento n veces y lo que queremos modelar es la cantidad de éxitos (x) en las n tiradas.
- La función de densidad de una distribución binomial es:

$$f(x) = \binom{n}{x} p^x (1-p)^{(n-x)}$$
 donde $x = 0, 1, 2, ..., n$

- dbinom(): dado un set de valores devuelve la función de densidad
 - x: el valor a evaluar
 - size: cantidad de pruebas, o sea, el n
 - prob: probabilidad de éxito, o sea, p
 - ▶ log.p: si FALSE las probabilidades se devuelven como log(p)

```
> x <- seq(0, 50, by = 1)
> y <- dbinom(x, size = 50, prob = 0.5)
> plot(x, y)
```



- pbinom(): dado un set de valores devuelve la probabilidad acumulada, es decir, la probabilidad de obtener ese valor o menor
 - q: el valor a evaluar
 - \triangleright size: cantidad de pruebas, o sea, el n
 - prob: probabilidad de éxito, o sea, p
 - ▶ log.p: si FALSE las probabilidades se devuelven como log(p)

```
> pbinom(25, size = 50, prob = 0.5)
## [1] 0.5561
> pbinom(25, size = 50, prob = 0.25)
## [1] 1
> pbinom(25, size = 50, prob = 0.1)
## [1] 1
> pbinom(25, size = 50, prob = 0.05)
## [1] 1
```

- qbinom(): Es la inversa de pbinom(). La idea es darle una probabilidad y que devuelva el valor que acumula hasta allí.
 - p: el valor a evaluar
 - ightharpoonup size: cantidad de pruebas, o sea, el n
 - prob: probabilidad de éxito, o sea, p
 - ▶ log.p: si FALSE las probabilidades se devuelven como log(p)

```
> qbinom(0.5, 51, 1/2)
## [1] 25
> qbinom(0.25, 51, 1/2)
## [1] 23
```

- rbinom(): arroja números aleatorios de una distribución binomial con los parámetros especificados.
 - n: cantidad de números aleatorios a devolver
 - \triangleright size: cantidad de pruebas, o sea, el n
 - sd: el desvío std. de la distribución
 - ▶ log.p: si FALSE las probabilidades se devuelven como log(p)

```
> rbinom(5, size = 100, prob = 0.2)
## [1] 19 18 24 16 26
> rbinom(5, size = 100, prob = 0.7)
## [1] 70 74 64 69 62
```

Estadística descriptiva: median()

- Ya vimos algunas funciones para calcular estadísticos descriptivos en r
 - mean()
 - median()
 - var()
 - ▶ sd()
 - summary()
 - ▶ table()

Estadística descriptiva:

Algunas otras funciones útiles son quantile(),summary()

```
> x <- rnorm(1000, 0, 1)
> quantile(x, prob = c(0.25, 0.5, 0.75))
## 25% 50% 75%
## -0.69591 -0.02971 0.67814
> summary(x)
## Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
## -3.027 -0.696 -0.030 -0.006 0.678 3.359
```