



MINERAÇÃO DE DADOS COMPLEXOS

Curso de Aperfeiçoamento



Análise de Dados

Implementação de Funções

Prof. Zanoni Dias

2020

Instituto de Computação – Unicamp

Definindo Funções

Argumentos de uma Função

Escopo

Estruturas de Controle

Funções de Agrupamentos

Definindo Funções

- Funções em R podem ser tratadas como outros objetos quaisquer.
- Sendo assim, é possível, por exemplo:
 - Passar funções como argumentos para outras funções.
 - Criar funções dentro de outras funções.
- O retorno de uma função pode ser determinado de duas formas:
 - Implícita: último valor calculado pela função.
 - Explícita: através do comando `return()`.

- A diretiva `function()` cria um objeto que representa uma função.
- Sintaxe:

```
1 f <- function(<argumentos>) {  
2   # Comandos da funcao  
3 }
```

- A função `is.function()` verifica se um objeto é uma função.

Definindo Funções

- Exemplo:

```
1 mysum <- function(x, y) {  
2   x + y  
3 }
```

```
1 > is.function(mysum)  
2 [1] TRUE
```

```
1 > mysum(2, 5)  
2 [1] 7
```

```
1 > mysum(1:3, 8:10)  
2 [1] 9 11 13
```

Definindo Funções

- Exemplo:

```
1 makePower <- function(n) {  
2   function(x) {  
3     x^n  
4   }  
5 }
```

```
1 > square <- makePower(2)  
2 > cube <- makePower(3)
```

```
1 > square(7)  
2 [1] 49
```

```
1 > cube(5)  
2 [1] 125
```

Argumentos de uma Função

- Argumentos formais são aqueles listados na definição da função.
- A função `formals()` retorna a lista dos argumentos formais de uma função dada.
- Argumentos tem nomes, que facilitam a passagem de parâmetros.

- Exemplo:

```
1 > formals(matrix)
2 $data
3 [1] NA
4 $nrow
5 [1] 1
6 $ncol
7 [1] 1
8 $byrow
9 [1] FALSE
10 $dimnames
11 NULL
```

- Argumentos podem ter valores padrões, a serem usados na função, caso não sejam especificados outros valores para eles.
- Nem todos os argumentos precisam receber valores na chamada de uma funções, nem mesmos aqueles sem valores padrões.
- É possível verificar se um parâmetro foi informado na chamada da função utilizando a função `missing()`.

Argumentos de uma Função

- Exemplos:

```
1 teste <- function(parametro) {  
2   return(missing(parametro))  
3 }
```

```
1 > formals(teste)  
2 $parametro
```

```
1 > teste()  
2 [1] TRUE
```

```
1 > teste("Falta algum parametro?")  
2 [1] FALSE
```

Casamento de Valores e Argumentos

- Valores e argumentos podem ser casados posicionalmente ou por nome.
- É possível usar os dois tipos de casamento numa mesma chamada.
- Argumentos com nomes são úteis em funções com muitos argumentos, evitando a memorização da ordem dos argumentos e permitindo que apenas os valores de alguns argumentos sejam fornecidos (deixando os demais com seus valores padrões).
- Valores e argumentos podem ser casados usando apenas parte (inicial) do nome, caso não haja ambiguidade.

Argumentos de uma Função

- Exemplos:

```
1 subvector <- function(vector, begin = 1,  
2                             end = length(vector)) {  
3   return(vector[begin:end])  
4 }
```

```
1 > subvector(1:10, begin = 5)  
2 [1] 5 6 7 8 9 10
```

```
1 > subvector(vec = 1:10, end = 5)  
2 [1] 1 2 3 4 5
```

```
1 > subvector(begin = 3, end = 6, 1:10)  
2 [1] 3 4 5 6
```

Casamento de Valores e Argumentos

- Exemplos (continuação):

```
1 mydist <- function(p1 = c(0,0), p2 = c(0,0)) {  
2   sqrt((p1[1] - p2[1])^2 + (p1[2] - p2[2])^2)  
3 }
```

```
1 > mydist(p1 = c(4,3))  
2 [1] 5
```

```
1 > mydist(p2 = c(2,5))  
2 [1] 5.385165
```

```
1 > mydist(p2 = c(2,3), p1 = c(7,15))  
2 [1] 13
```

O Argumento “...”

- O argumento “...” indica um número variável de argumentos que, usualmente, são passados para outras funções.
- O argumento “...” é frequentemente usado para estender uma outra função, sem a necessidade de copiar a lista completa de argumentos.
- O argumento “...” também é usado quando não sabemos a priori o número de argumentos que serão recebidos.
- Argumentos que aparecem após “...” precisam ser nomeados explicitamente e não podem ser casados parcialmente.
- Podemos criar um vetor ou uma lista, para ser manipulados internamente pela função, usando `c(...)` ou `list(...)`, respectivamente.

O Argumento “...”

- Exemplos:

```
1 mylength <- function(...) {  
2   length(c(...))  
3 }
```

```
1 > mylength(3, 2, 4)  
2 [1] 3
```

- Qual será a resposta para a seguinte chamada da função?

```
1 > mylength(3, 2, 4, 1:5)
```

```
1 [1] 8
```

O Argumento “...”

- Exemplos (continuação):

```
1 mylength <- function(...) {  
2   length(list(...))  
3 }
```

```
1 > mylength(3, 2, 4)  
2 [1] 3
```

- Qual será a resposta para a seguinte chamada da função?

```
1 > mylength(3, 2, 4, 1:5)
```

```
1 [1] 4
```

Escopo

- Objetos definidos dentro de uma função, assim como os próprios argumentos da função, são considerados locais, ou seja, não existem fora da função. Desta forma, a passagem de parâmetros para funções é feita por valor (cópia).
- `search()`: lista os ambientes onde R deve buscar objetos.
- O ambiente `".GlobalEnv"` (definições de usuários) é sempre o primeiro e `"package:base"` é sempre o último.
- Exemplo:

```
1 > search()  
2 [1] ".GlobalEnv"          "tools:rstudio"  
3 [3] "package:stats"       "package:graphics"  
4 [5] "package:grDevices"   "package:utils"  
5 [7] "package:datasets"    "package:methods"  
6 [9] "Autoloads"           "package:base"
```

- Exemplo:

```
1 > length <- rev
```

```
1 > length(c(4:9))  
2 [1] 9 8 7 6 5 4
```

```
1 > base::length(c(4:9))  
2 [1] 6
```

```
1 > rm(length)
```

```
1 > length(c(4:9))  
2 [1] 6
```

- `ls()`: lista os nomes conhecidos em um certo ambiente. Caso não especificado, considera o ambiente atual. Dentro de uma função considerará apenas os argumentos e os objetos locais.
- Exemplo:

```
1 > length(ls(name = "package:base"))  
2 [1] 1218  
3 > length(ls(name = "package:stats"))  
4 [1] 447
```

- `rm()`: remove os objetos especificados.
 - `rm(list = ls())`: remove todos os objetos do ambiente de trabalho atual. Deve ser usado com cuidado.

Estruturas de Controle

- Principais comandos condicionais:
 - `if()`
 - `if()/else`
 - `ifelse()`
- Principais comandos de repetição:
 - `for()`
 - `while()`

- odd():

```
1 odd <- function(x) {  
2   if (x %% 2 == 1) return(TRUE)  
3   return(FALSE)  
4 }
```

```
1 odd <- function(x) {  
2   if (x %% 2 == 1) {  
3     return(TRUE)  
4   } else {  
5     return(FALSE)  
6   }  
7 }
```

- `odd()`:

```
1 odd <- function(x) {  
2   ifelse(x %% 2 == 1, TRUE, FALSE)  
3 }
```

```
1 odd <- function(x) {  
2   x %% 2 == 1  
3 }
```

- mymin():

```
1 mymin <- function(a, b) {  
2   ifelse(a < b, a, b)  
3 }
```

- myabs():

```
1 myabs <- function(a) {  
2   if (a < 0) {  
3     -a  
4   } else {  
5     a  
6   }  
7 }
```

- Equação do 2º grau:

$$ax^2 + bx + c = 0$$

- Fórmula de Bhaskara:

$$x = \frac{-b \pm \sqrt{\Delta}}{2a}$$

$$\Delta = b^2 - 4ac$$

Comandos Condicionais

- bhaskara():

```
1 bhaskara <- function(a = 0, b = 0, c = 0) {  
2   if (a != 0) {  
3     delta <- as.complex(b^2 - 4*a*c)  
4     if (delta != 0) {  
5       c((-b + sqrt(delta)) / (2 * a),  
6         (-b - sqrt(delta)) / (2 * a))  
7     } else {  
8       -b / (2 * a)  
9     }  
10  } else {  
11    -c / b  
12  }  
13 }
```

Comandos de Repetição

- Exemplos:

```
1 printVector <- function(vector) {  
2   i <- 1  
3   while (i <= length(vector)) {  
4     print(vector[i])  
5     i <- i + 1  
6   }  
7 }
```

```
1 printVector <- function(vector) {  
2   for (i in vector) {  
3     print(i)  
4   }  
5 }
```

- mysum():

```
1 mysum <- function(...) {  
2   k <- 0  
3   for (i in c(...)) {  
4     k <- k + i  
5   }  
6   return(k)  
7 }
```

- mylength():

```
1 mylength <- function(vector) {  
2   k <- 0  
3   for (i in vector) {  
4     k <- k + 1  
5   }  
6   return(k)  
7 }
```


- mylength():

```
1 mylength <- function(...) {  
2   k <- 0  
3   for (i in c(...)) {  
4     k <- k + 1  
5   }  
6   return(k)  
7 }
```

- `multlength()`:

```
1 multlength <- function(...) {  
2   result <- NULL  
3   for (i in list(...)) {  
4     result <- c(result, length(i))  
5   }  
6   return(result)  
7 }
```

Comandos de Repetição

```
1 > length(25:30, matrix(1:12, 3, 4),  
2 +       rnorm(5), sample(10))  
3 Error in length(25:30, matrix(1:12, 3, 4),  
4   rnorm(5), sample(10)) : 4 arguments passed  
5   to 'length' which requires 1
```

```
1 > multlength(25:30, matrix(1:12, 3, 4),  
2 +           rnorm(5), sample(10))  
3 [1] 6 12 5 10
```

- Implemente uma função `myprod()` que calcule o produto de todos os elementos de um vetor dado.
- Implemente uma função `mymin()` que retorne o menor elemento de um vetor dado.
- Implemente uma função `mymean()` que retorne a média dos elementos de um vetor dado.
- Implemente uma função `mymedian()` que retorne a mediana dos elementos de um vetor dado.

- Implemente uma função `subset()` que, dados dois conjuntos, verifique se o primeiro é um subconjunto do segundo.
- Implemente uma função `disjoint()` que, dados dois conjuntos, verifique se os conjuntos são disjuntos.
- Implemente uma função `revstr()` que inverta uma string dada.
- Implemente uma função `repstr()` que, dados uma string, um inteiro não negativo `k` e um separador, gere uma string formada por `k` cópias da string original, cada cópia unida pelo separador fornecido. Caso um separador não seja fornecido, as cópias devem ser simplesmente grudadas entre si. Não use as funções `rep()` ou `do.call()`.

- Implemente uma função `count()` que, dado um vetor e um elemento, retorne o número de ocorrências do elemento no vetor.
- Implemente uma função `index()` que, dado um vetor e um elemento, retorne todas as posições do vetor que sejam iguais ao elemento.
- Implemente uma função `myunique()` que, dado um vetor, retorne um outro vetor, com os elementos do vetor original, sem repetições.
- Implemente uma função `mode()` que, dado um vetor, retorne a moda do vetor, ou seja, um vetor com o(s) elemento(s) mais frequente(s) do vetor original.

- Implemente uma função `gcd2()` que, dados dois números inteiros não negativos, calcule o Máximo Divisor Comum (Greatest Common Divisor) dos números dados.
- Implemente uma função `gcd()` que, dados um ou mais números inteiros não negativos, calcule o Máximo Divisor Comum (Greatest Common Divisor) dos números dados.
- Implemente uma função `lcm()` que, dados um ou mais números inteiros não negativos, calcule o Mínimo Múltiplo Comum (Least Common Multiple) dos números dados.

- O algoritmo de Euclides calcula o Máximo Divisor Comum (MDC) de dois números inteiros, sendo pelo menos um deles diferente de zero.
- Ele é um algoritmo recursivo que se baseia no fato de que $MDC(x, y) = MDC(y, x \bmod y)$, onde *mod* é a operação de resto da divisão inteira.
- Além disso, o algoritmo usa o fato de que $MDC(x, 0) = x$.
- Exemplo:
$$\begin{aligned}MDC(21, 15) &= MDC(15, 21 \bmod 15) = \\MDC(15, 6) &= MDC(6, 15 \bmod 6) = \\MDC(6, 3) &= MDC(3, 6 \bmod 3) = \\MDC(3, 0) &= 3\end{aligned}$$

- Implemente uma função `mysort()` que ordene os elementos de um vetor dado (em ordem crescente).
- Implemente uma função `dot()` que calcule o produto escalar de dois vetores dados.
- Implemente uma função `mult()` que calcule o produto de duas matrizes dadas.

- Escreva uma função `prime()` que dado um número inteiro ($n > 1$), verifique se ele é primo.
- Escreva uma função `nprime()` que dado um número inteiro ($n > 1$), retorne um vetor com todos números primos menores ou iguais a n .
- Escreva uma função `factorize()` que dado um número inteiro ($n > 1$), retorne um vetor com os fatores primos de n .

Funções de Agrupamentos

Funções de Agrupamentos

- Comandos de repetição como `for` e `while` são muito úteis em programação em R, mas pouco adequados quando se está trabalhando iterativamente em linha de comando.
- Existem algumas funções que permitem iterar sobre dados de forma mais simples:
 - `lapply()`
 - `sapply()`
 - `apply()`
 - `mapply()`
 - `tapply()`
- Importante: estas funções não são de fato mais rápidas do que os comandos de repetição (`for` e `while`) que vimos anteriormente, mas elas permitem obter resultados de forma simples (em apenas uma linha de código).

- `lapply()`: dada uma lista e uma função (ou o nome de função), aplica a função a cada um dos elementos da lista, (sempre) gerando uma lista como resultado.
- Caso o objeto fornecido como entrada não seja uma lista, ele será internamente convertido em uma lista (usando a função `as.list()`).

- Exemplos:

```
1 > L <- list(a = 25:30, b = matrix(1:6, 2, 3),
2 +           c = rnorm(5), d = sample(10))
3 > lapply(L, mean)
4 $a
5 [1] 27.5
6 $b
7 [1] 3.5
8 $c
9 [1] -0.1760645
10 $d
11 [1] 5.5
```

- Exemplos (continuação):

```
1 > lapply(2:4, runif)
```

```
1 [[1]]  
2 [1] 0.2697742 0.3915765  
3  
4 [[2]]  
5 [1] 0.1848385 0.9926485 0.1681241  
6  
7 [[3]]  
8 [1] 0.8622820 0.7192296 0.3234399 0.6185043
```

- Exemplos (continuação):

```
1 > lapply(2:4, runif, min = 0, max = 10)
```

```
1 [[1]]  
2 [1] 5.608263 1.409612  
3  
4 [[2]]  
5 [1] 5.028278 4.647778 8.922431  
6  
7 [[3]]  
8 [1] 1.674359 2.597341 6.489205 7.548977
```


- Exemplos (continuação):

```
1 > lapply(datasets::faithful, max)
2 $eruptions
3 [1] 5.1
4 $waiting
5 [1] 96
```

```
1 > lapply(faithful, min)
2 $eruptions
3 [1] 1.6
4 $waiting
5 [1] 43
```

- Exemplos (continuação):

```
1 > lapply(faithful,  
2 +       function(x) {max(x) - min(x)})  
3 $eruptions  
4 [1] 3.5  
5 $waiting  
6 [1] 53
```

- `sapply()` é similar a `lapply()`, onde o resultado é simplificado, se possível.
- Se o resultado for uma lista, onde cada elemento possui tamanho 1, então um vetor é retornado.
- Se o resultado for uma lista, onde cada elemento possui o mesmo tamanho (> 1), então uma matriz é retornada.
- Se não for possível simplificar o resultado usando uma das duas regras acima, então uma lista é retornada (igual seria por `lapply()`).

■ Exemplo:

```
1 > L <- list(a = 25:30, b = matrix(1:6, 2, 3),  
2 +           c = rnorm(5), d = sample(10))
```

```
1 > sapply(L, mean)  
2           a           b           c           d  
3 27.5000000  3.5000000 -0.1760645  5.5000000
```

```
1 > sapply(L, range)  
2           a b           c d  
3 [1,] 25 1 -1.1135290  1  
4 [2,] 30 6  0.8266803 10
```

- Exemplo:

```
1 > lapply(faithful, range)
2 $eruptions
3 [1] 1.6 5.1
4 $waiting
5 [1] 43 96
```

```
1 > sapply(faithful, range)
2      eruptions waiting
3 [1,]      1.6      43
4 [2,]      5.1      96
```

sapply()

```
1 > lapply(faithful, quantile)
2 $eruptions
3      0%      25%      50%      75%     100%
4 1.60000 2.16275 4.00000 4.45425 5.10000
5 $waiting
6      0%      25%      50%      75%     100%
7      43      58      76      82      96
```

```
1 > sapply(faithful, quantile)
2      eruptions waiting
3 0%      1.60000      43
4 25%      2.16275      58
5 50%      4.00000      76
6 75%      4.45425      82
7 100%     5.10000      96
```

- `apply()`: dada uma estrutura tabular (matriz ou data frame), uma dimensão (margem) e uma função, calcula o valor da função para todos os elementos daquela dimensão.
- Se a dimensão for igual a 1, então a função é aplicada para todas as linhas da estrutura tabular.
- Se a dimensão for igual a 2, então a função é aplicada para todas as colunas da estrutura tabular.
- No caso de matrizes com 3 ou mais dimensões, é possível indicar múltiplas dimensões de forma a selecionar as submatrizes para as quais a função será aplicada.

■ Exemplos:

```
1 > m <- matrix(sample(12), nrow = 3, ncol = 4)
2 > m
3      [,1] [,2] [,3] [,4]
4 [1,]   12    6   10    5
5 [2,]    8    4    9    7
6 [3,]    2    3    1   11
```

```
1 > apply(m, 1, min)      # Minimo de cada linha
2 [1]  5  4  1
```

```
1 > apply(m, 2, max)      # Maximo de cada coluna
2 [1] 12  6 10 11
```


- Exemplos (continuação):

```
1 > m <- matrix(sample(8))
2 > dim(m) <- c(2, 2, 2); m
3 , , 1
4      [,1] [,2]
5 [1,]    4    6
6 [2,]    2    1
7 , , 2
8      [,1] [,2]
9 [1,]    7    3
10 [2,]    5    8
```

- Exemplos (continuação):

```
1 # Matriz m (2 x 2 x 2)
2 , , 1          |      , , 2
3      [,1] [,2] |      [,1] [,2]
4 [1,]      4      6 | [1,]      7      3
5 [2,]      2      1 | [2,]      5      8
```

```
1 # Media das linhas (de todas as faces)
2 > apply(m, 1, mean)
3 [1] 5 4
```

```
1 # Media das linhas (da primeira face)
2 > apply(m[, , 1], 1, mean)
3 [1] 5.0 1.5
```

- Exemplos (continuação):

```
1 # Matriz m (2 x 2 x 2)
2 , , 1          |      , , 2
3      [,1] [,2] |      [,1] [,2]
4 [1,]      4      6 | [1,]      7      3
5 [2,]      2      1 | [2,]      5      8
```

```
1 # Media das colunas (de todas as faces)
2 > apply(m, 2, mean)
3 [1] 4.5 4.5
```

```
1 # Media das colunas (da segunda face)
2 > apply(m[, , 2], 2, mean)
3 [1] 6.0 5.5
```

- Exemplos (continuação):

```
1 > total <- sum(datasets::HairEyeColor)
```

```
1 > apply(HairEyeColor, 1, sum) / total
2      Black      Brown      Red      Blond
3 0.1824324 0.4831081 0.1199324 0.2145270
```

```
1 > apply(HairEyeColor, 2, sum) / total
2      Brown      Blue      Hazel      Green
3 0.3716216 0.3631757 0.1570946 0.1081081
```

```
1 > apply(HairEyeColor, 3, sum) / total
2      Male      Female
3 0.4712838 0.5287162
```

- Como vimos anteriormente, existem funções para calcular somas e médias de linhas e colunas de estruturas tabulares:
 - `rowSums(x) = apply(x, 1, sum)`
 - `colSums(x) = apply(x, 2, sum)`
 - `rowMeans(x) = apply(x, 1, mean)`
 - `colMeans(x) = apply(x, 2, mean)`
- As quatro funções acima são otimizadas e são muito mais rápidas (para matrizes grandes) que as versões usando `apply()`.

- `mapply()` é uma versão multivariada de `sapply()`.
- `mapply()` aplica uma função dada a todos os primeiros elementos dos argumentos (recebidos via `...`), a todos os segundos elementos dos argumentos, e assim por diante.
- Se necessário, `mapply()` recicla os argumentos (se todos não forem do mesmo tamanho).
- Se possível, o resultado será simplificado, como em `sapply()`.

- Exemplos:

```
1 > mapply(rep, 1:3, 5:3)
2 [[1]]
3 [1] 1 1 1 1 1
4 [[2]]
5 [1] 2 2 2 2
6 [[3]]
7 [1] 3 3 3
```

```
1 > mapply("^", 1:6, 2:3)
2 [1] 1 8 9 64 25 216
```

■ Exemplos:

```
1 > tipo1
2 [1] 66 75 52 11 38 49 72 97 82 46
3 > tipo2
4 [1] 91 34 25 52 46 30 17 36 31 11
5 > tipo3
6 [1] 17 18 16 92 40 75 34 63 77 19
7 > tipo4
8 [1] 72 29 36 74 88 44 31 59 64 28
```

```
1 > mapply(min, tipo1, tipo2, tipo3, tipo4)
2 [1] 17 18 16 11 38 30 17 36 31 11
```

```
1 > mapply(max, tipo1, tipo2, tipo3, tipo4)
2 [1] 91 75 52 92 88 75 72 97 82 46
```


- `tapply()`: dado um vetor, um vetor de fatores e uma função, aplica a função no vetor dividido em subconjuntos, de acordo com o vetor de fatores.
- Se o segundo argumento não for um vetor de fatores, ele será convertido (internamente) usando `as.factor()`.
- Se possível, o resultado será simplificado, de forma similar à função `sapply()`.

- Exemplo:

```
1 > x <- c(rnorm(100), runif(100), sample(100))
2 > f <- gl(n = 3, k = 100,
3 +       labels = c("norm", "unif", "sample"))
4 > tapply(x, f, range)
5 $norm
6 [1] -2.697509 2.365277
7 $unif
8 [1] 0.0004929237 0.9999519107
9 $sample
10 [1] 1 100
```

- Exemplo (continuação):

```
1 > tapply(datasets::mtcars$mpg,  
2 +       datasets::mtcars$cyl, mean)  
3           4           6           8  
4 26.66364  19.74286  15.10000
```

```
1 > tapply(mtcars$qsec, mtcars$cyl, mean)  
2           4           6           8  
3 19.13727  17.97714  16.77214
```

```
1 > tapply(mtcars$hp, mtcars$vs, mean)  
2           0           1  
3 189.72222  91.35714
```

- Podemos criar uma função para “discretizar” um vetor:

```
1 qfactor <- function(vector) {  
2   q <- quantile(vector)  
3   result <- NULL  
4   for (i in vector)  
5     if (i <= q["25%"])  
6       result <- c(result, "q1")  
7   else if (i <= q["50%"])  
8     result <- c(result, "q2")  
9   else if (i <= q["75%"])  
10    result <- c(result, "q3")  
11   else result <- c(result, "q4")  
12   return(as.factor(result))  
13 }
```

- Exemplo:

```
1 > tapply(mtcars$mpg, qfactor(mtcars$hp), mean)
2           q1           q2           q3           q4
3 27.50000 21.31111 17.15000 13.41429
```

```
1 > tapply(mtcars$mpg, qfactor(mtcars$qsec), max)
2      q1      q2      q3      q4
3 26.0 30.4 30.4 33.9
```

```
1 > tapply(mtcars$hp, qfactor(mtcars$mpg), mean)
2           q1           q2           q3           q4
3 225.62500 163.88889 112.37500 73.5714
```

- Exemplo (continuação):

```
1 > tapply(datasets::Loblolly$height,  
2 +       datasets::Loblolly$age, min)  
3      3      5     10     15     20     25  
4 3.46  9.03 25.45 37.79 48.31 56.43
```

```
1 > tapply(Loblolly$height, Loblolly$age, mean)  
2      3      5     10     15     20     25  
3 4.24 10.21 27.44 40.54 51.47 60.29
```

```
1 > tapply(Loblolly$height, Loblolly$age, max)  
2      3      5     10     15     20     25  
3 4.81 11.37 30.21 44.40 55.82 64.10
```

- Exemplo (continuação):

```
1 > tapply(datasets::airquality$Temp,  
2 +       datasets::airquality$Month, mean)  
3           5           6           7           8           9  
4 65.54839 79.10000 83.90323 83.96774 76.90000
```

```
1 > tapply(airquality$Solar, airquality$Month,  
2 +       mean, na.rm = TRUE)  
3           5           6           7           8           9  
4 181.2963 190.1667 216.4839 171.8571 167.4333
```

```
1 > tapply(airquality$Temp, airquality$Wind > 10,  
2 +       mean)  
3     FALSE     TRUE  
4 80.80247 74.59722
```

- Exemplo (continuação):

```
1 > tapply(datasets::iris$Petal.Length,  
2 +       datasets::iris$Species, mean)  
3      setosa versicolor  virginica  
4      1.462      4.260      5.552
```

```
1 > tapply(iris$Petal.Width, iris$Species, mean)  
2      setosa versicolor  virginica  
3      0.246      1.326      2.026
```

```
1 > tapply(iris$Petal.Length / iris$Petal.Width,  
2 +       iris$Species, mean)  
3      setosa versicolor  virginica  
4      6.908000  3.242837  2.780662
```


- Exemplo (continuação):

```

1 > tapply(iris$Petal.Length, iris$Species,
2 +       summary)
3 $setosa
4   Min. 1st Qu.  Median    Mean 3rd Qu.    Max.
5  1.000   1.400   1.500   1.462   1.575   1.900
6 $versicolor
7   Min. 1st Qu.  Median    Mean 3rd Qu.    Max.
8   3.00   4.00   4.35   4.26   4.60   5.10
9 $virginica
10  Min. 1st Qu.  Median    Mean 3rd Qu.    Max.
11  4.500   5.100   5.550   5.552   5.875   6.900

```

- Exemplo (continuação):

```

1 > simplify2array(tapply(iris$Petal.Length,
2 +                               iris$Species, summary))
3           setosa versicolor virginica
4 Min.         1.000         3.00         4.500
5 1st Qu.       1.400         4.00         5.100
6 Median        1.500         4.35         5.550
7 Mean          1.462         4.26         5.552
8 3rd Qu.       1.575         4.60         5.875
9 Max.          1.900         5.10         6.900

```