

# Mini Curso

✖ O objetivo desse mini-curso<sup>1)</sup> é apresentar aos alunos conceitos básicos sobre a linguagem e sua sintaxe. Esse mini-curso foi estruturado para atividades de 8 horas, divididas em dois dias. O primeiro dia é centrado na lógica do ambiente de programação em linha de comando (CLI: Command Line Interface) e o segundo dia na utilização de ferramentas avançadas através da interface gráfica [Rcommander](#). Em grande parte, o material aqui apresentado é um recorte do material contido no nosso wiki [EcoR](#)

## Professores

- [Alexandre Adalardo de Oliveira](#)

**Aula Relâmpago** Há em nosso material algo que chamamos de [Aula Relâmpago](#) que é parte das atividades preparatórias do curso integral. Sugerimos que faça essa atividade após finalizar esse mini curso.

## O repositório

O CRAN (The Comprehensive R Archive Network) é o repositório oficial do R. Lá encontrarão todo o material necessário para utilizar essa ferramenta de análise e apresentação gráfica de dados. Nossa primeira atividade é navegar nesse repositório:

- digite R CRAN no google e encontre a página oficial do R;
- leia o [Task Views](#)<sup>2)</sup> do [Envirometrics](#);
- usar Search > Rseek buscar '**square root**' e '**pca**';
- em Packages buscar `EcoVirtual` e depois entrar na sua dependência `RcmdrPlugin.EcoVirtual`

## Sintaxe e operações básica no R

A sintaxe básica do R é:

```
nomeobjeto <- nomedafuncao(argumento1, argumento2, argumento3, ...)
```

Uma forma de ler essa linha de código é: estou atribuindo ao objeto **nomedoobjeto** o resultado da função **nomedafuncao** com as seguintes configurações: argumento1, argumento2, ...

Uma função executa uma tarefa ou conjunto de tarefas acopladas. Normalmente, mas não necessariamente, a função atua em um objeto de dados que é definido nos primeiros argumentos. Funções podem conter funções, rode o exemplo abaixo:

```
## função para construir sequencias
seq(from=0, to =100, by=10)

## para construir um gráfico!
plot(x=seq(from=0, to=100, by=10), y= seq(to=100, from =0, by=10)*5)

## note que podemos usar funções dentro de funções para construir os
argumentos!
```

A tradução do código acima é:

1. faça um sequencias de valores de 0 a 100 a intervalos regulares de 10 unidades;
2. faça um gráfico onde os valores de x são uma sequência de valores que vão de 0 a 100 em intervalos de 10 e y é a mesma sequência onde cada valor foi multiplicado por 5

A última linha de código acima pode ser desmembrado da seguinte forma, tendo a mesma *tradução*, ou seja executando a mesma tarefa:

```
meux <- seq(from=0, to=100, by=10)
meuy <- seq(to=100, from =0, by=10)*5
plot(x=meux, y=meuy, pch=16)
```

Esse novo código podemos traduzir como: criar o objeto meux com uma sequência de valores de 0 a 100 com intervalos de 10; criar o objeto meuy com uma sequência de valores iguais a anterior multiplicado por 5; em seguida faça um gráfico com os valores de meux no eixo x e meuy no eixo y, representados no gráfico pelo símbolo 16 (circulo preenchido).

Para a inclusão dos argumentos na função há duas maneiras que podem ser combinadas:

- colocar o nome dos argumentos, como feito acima;
- usar os argumentos na ordem definida na função sem indicar o nome;


```
plot(meux, meuy)
```

- usar ambos critérios:

```
plot(meux, pch=16, y = meuy)
```

Note que no último caso os argumentos nomeados não precisam estar na ordem definida na documentação da função. Sim, você deve estar perguntando **Como raio vou saber a sequência dos argumentos de uma função** . Simples **OLHE O HELP**


### **UM ERRO COMUM**

 Quando chamamos um função sem incluir o parênteses o que temos como resultado é que o R mostra o código da função, que nada mais é que um texto. Digite `ls` no console do R! O que aparece é o código da função `ls()`

## **Atribuições**

Um conceito importante é o de atribuir o resultado de uma operação a um objeto. Para isso é necessário utilizar os símbolos de atribuição `=` ou `<-`. Retorne ao tópico acima e tente reconhecer quando um resultado de uma operação foi atribuído a um objeto e quando foi apenas retornado no console do R. **Essa diferença é importante!**

## **O que devo salvar?**

Os usuários de programas padrões (editor de texto, planilhas eletrônicas, pacotes estatísticos) normalmente estão preocupados em salvar sua sessão de trabalho a todo momento com receio de perder algo. Para o bom usuário do  a sessão de trabalho no R não é o mais importante. Como trabalhamos no código ou script associado ao R e não diretamente nele, o código contém toda a sequência de comandos que foram utilizados e portanto todo o nosso trabalho. O que o bom usuário do R deve se preocupar é em **salvar o código e os dados**. É só o que precisamos para reproduzir todo o trabalho de manipulação, análise e visualização de resultados.

Você já aprendeu que **o código é tudo!**, mas **o código comentado é ainda melhor!**. Um ótimo hábito para quem está programando é comentar as linhas de códigos. Para iniciantes é interessante comentar todos os comandos, ajuda a fixar o que foi feito e ajuda muito quando estiver procurando algo que já fez parecido um dia. Para comentar linhas ou parte do código utilize o símbolo `#` como exemplificado no código abaixo:

```
#####  
## Código da primeira aula do mini-curso R 2015  
#####  
##Tutorial  
area <- c(303, 379, 961, 295, 332, 47, 122, 11, 53, 2749) # criando  
objeto com as áreas dos fragmentos  
riqueza <- c(3, 10, 20, 7, 8, 4, 8, 3, 5, 23) # criando objeto com as  
riquezas associadas  
area # mostra os dados do objeto area criado acima  
riqueza # mostra os dados do objeto riqueza criado acima
```

```
summary(area) # cria um resumo dos dados contidos no objeto area
summary(riqueza) # cria um resumo dos dados contidos no objeto
riqueza
mean(x=area) # calcula a média dos dados de area
varea <- var(area) # calcula a variância dos dados de area e guarda no
objeto varea
varea # mostra a variância calculada acima
sqrt(varea) # calcula a raiz quadrada do objeto varea
sd(x=area) # calcula o desvio padrão dos valores que estão no objeto
area
plot(x=area, y=riqueza, xlab="Area (ha)", ylab="Número de Espécies") #
faz um gráfico do riqueza por área

## Fim!
```

## Socorro

A primeira resposta ao aluno que perguntar algo é: **Você olhou a documentação do help?**. O usuário do R adora mostrar o que sabe e ajudar os iniciantes, mas isso não é o melhor caminho para aprender. Queremos ajudá-lo a resolver os problemas quando encontrá-los e para isso vamos indicar os caminhos e cabe ao aluno exercitá-los. A documentação do R, em um primeiro momento, é árida e muitas vezes difícil de entender. Leia com atenção, as respostas estão lá! Entretanto, é preciso familiaridade com a terminologia e um pouco de intimidade com a linguagem. Isso, só se adquire praticando!

Crie o bom hábito de ler a documentação de todas as funções que utilizar, **SEMPRE LEIA O HELP!**

## help

Vamos olhar a documentação das funções que usamos acima. Há dois jeitos de fazê-lo, usando a função `help("nomedafunção")` ou o atalho `?nomedafunção`

```
help(c)
## a função c é uma das mais usadas, serve para concatenar valores em um
objeto.

?source
```

### **Encontrando as funções**

Para acessar o help é necessário saber o nome da função. Caso não tenha ideia do nome de uma função básica, por

exemplo, a raiz quadrada, a melhor opção é usar o [RCard](#) (R Reference Card), a segunda é buscar no google, como a letra R é pouco informativa use combinada com “R language” ou “R CRAN”

## help.start

A função `help.start` abre a página de help do programa no seu navegador. Nela encontrará toda a documentação que é instalada junto com o R, além das funções dos pacotes que foram instalados na sua máquina. Para inicia-lo digite

```
## abrindo a ajuda do R no navegador  
help.start()
```

### Atividade

- Procure pelo pacote `graphics` e entre nos tópicos `graphics-package` e `plot`;
- Procure o pacote `sudoku`;
- Vá no site do CRAN e

## Instalando e carregando pacotes

Existem mais de 7 mil pacotes no R-CRAN, Você já viu como buscá-los no repositório. Agora vamos entender dois conceitos básico na linguagem que muita gente confunde: `instalar` e `carregar`. Para usar as ferramentas (geralmente funções) de um pacote é preciso antes que ele esteja no seu computador instalado. Para isso usamos a função `install.packages()`. Para usar um pacote instalado é necessário carregá-lo na sua sessão do R usando a função `library()`.

## Operações Matemáticas

As operações matemáticas simples são apresentadas abaixo, reproduza os comandos para se familiarizar com o código:

```
4+5  
4*5  
2/4  
2^4
```

As regras de precedência são as mesmas da aritmética básica:

```
2 + 4 * 5
(2 + 4) * 5
2 + 2^2 * 5
(2 + 2)^2 * 5
```

## tente fazer a operação abaixo em uma calculadora!!

```
1 - (1 + 10^(-15))
```

## Operações matemáticas comuns

```
sqrt(9)    # Raiz Quadrada
abs(-1)    # Módulo ou valor absoluto
abs(1)
log(10)     # Logaritmo natural ou neperiano
log(10, base = 10) # Logaritmo base 10
log10(10)   # Também logaritmo de base 10
log(10, base = 3.4076) # Logaritmo base 3.4076
exp(1)      # Exponencial
```

## Gerando dados

Vimos que a função `c()` serve para concatenar valores em um objeto. Vamos usá-la para gerar alguns objetos e introduzir a função `ls()` que lista todos os objetos criados na nossa sessão até o momento:

```
A1 <- c(1,2,3)
A2 <- c(10,20,30)
b <- c(A1,A2)
ls()
```

Consulte a página de ajuda da função `ls`:

```
help(ls)
```

Onde você verá a explicação para o argumento `pattern`. Execute, então, este comando:

```
ls(pattern="A")
```

Para mudar os nomes de objetos e apagar os antigos, experimente:

```
a.1 <- A1
a.2 <- A2
ls()
rm( list=c("A1","A2") )
```

```
ls()
```

Que tem o mesmo efeito de:

```
rm(list=ls(pattern="A"))
```

Ou de

```
rm(A1,A2)
```

Verifique!

## Criando sequencias de valores

Uma das vantagens da linguagem R é que ela opera em vetores, como vimos acima nas funções matemáticas. Para gerar sequencias de valores podemos usar o `c()`, mas existem outras funções básicas para agilizar a geração de sequências. Execute as linhas de código abaixo e veja a documentação relacionada a cada função:

```
1:10
(1:10) * 10

seq(from=0, to=100, by=10)
seq(from=0, to=100, len=10)

rep("A", times=10)
rep(c("A", "B", "C"), times=10)
rep(c("A", "B", "C"), each=10)

## nao criamos nenhum objeto até agora!
## vamos guardar a próxima sequência em um objeto:

seqABC <- rep(c("A", "B", "C"), times=c(2,3,5))
seqABC

paste(seqABC, 1:4, sep="_")
```

Entendeu essa última função? Veja a documentação do `paste()`.

## Lógica vetorial

Vetores são a estrutura básica do R, procure sempre raciocinar em vetores e operações vetoriais. Por exemplo, para calcular 2 elevado a expoentes de 0 a 10, a lógica de operação escalar é :

```
2^0
2^1
2^2
```

```
2^3
```

```
...
```

A lógica da operação vetorial é:

```
2^(0:10)
```

ou

```
2^seq(from=0,to=10, by=1)
```

---

## Tipos de vetores

Já fizemos vetores de duas naturezas: numéricos e caracteres. A diferença entre os dois é que o numérico podemos operar matematicamente, caracteres apenas manipular com funções específicas para isso. Veja o código abaixo e veja se entende o que acontece:

numbers, integers, characters & as.Date

## Além dos vetores

Além dos vetores, outros tipos de objetos são muito utilizados no R, os mais importantes são: (1) matrizes; (2) data frames e (3) listas. As funções para criar esses objetos são: `matrix()`, `data.frame()` e `list()`. Matrizes e data frames são estruturas retangulares de dados, a diferença entre elas é que matriz só recebe um tipo de natureza de dados (números, caracteres, ou vetor lógico que veremos mais a frente). A lista pode acomodar qualquer natureza de dados em diferentes formas.

Veja o código abaixo para entender esses objetos:

```
a=1:5
a
b=factor(rep(c("a","b","c"), each=3))
b
c=data.frame(sec=c("XIX", "XX", "XXI"),inicio=c(1801,1901,2001))
c
d = matrix(round(runif(36,0,6)),ncol=8)
d
minha.lista = list(um.vetor=a, um.fator=b, um.data.frame=c, uma.matriz= d)
minha.lista
```



## Atributos dos objetos

Os objetos possuem atributos, dois deles já vimos: (1) a classe a que pertence e (2) a natureza das variáveis que o compõem.

### Estrutura de um objeto

Essa é uma das funções mais importantes para diagnosticar um objeto. Fornece informações importantes sobre sua estruturação. Antes de rodar o código abaixo, verifique se os objetos estão na sua área de trabalho.

```
## verificando se quais objetos estão presentes na área de trabalho:  
  
ls()  
  
## verificando a estrutura dos objetos  
  
str(minha.lista)  
str(minha.lista$um.data.frame)  
str(d)
```

### Dimensões de um objeto

As dimensões de um objeto são um atributo importante. Nos indica quanta informação está contida e como esta estruturada. Ela é fornecida pela `str()`, mas pode ser acessada pelas funções `length()` e `dim()`.

```
length(b)  
length(minha.lista)  
dim(minha.lista$um.data.frame)
```

---

## Extraindo e Modificando

Para modificar algum elemento de um objeto, use a lógica **visualizar & modificar**. Primeiro visualize o elemento, certificando-se que é ele que deseja modificar ou remover. O mesmo código para visualizar é utilizado em associação à atribuição (`=` `<` `-`) para modificar o elemento desejado.

### Indexadores

O indexadores definem a posição de um elemento em um objeto e a forma de usá-los depende da classe de objeto que pretende manipular.

```
#####
```

```
## Indexacao "[" & "$"
```

```
#####
```

```
x=LETTERS[1:6]
```

```
x
```

```
x[1]
```

```
x[1:3]
```

```
x[c(1,1,3,5)]
```

```
x[-2]
```

```
x[-c(2,4)]
```

```
### INDEXAÇÃO COM LÓGICA #####
```

```
ALTURA=c(1.85, 1.78, 1.92, 1.63, 1.81, 1.55)
```

```
ALTURA
```

```
SEX0 = factor(rep(c("M","F"),each=3))
```

```
SEX0
```

```
PESO <- c(80, 100, 115, 70, 65, 50)
```

```
PESO
```

```
## OPERAÇÕES LÓGICAS
```

```
ALTURA >= 1.8
```

```
SEX0=="M"
```

```
homens.altos <- (ALTURA > 1.8) & (SEX0=="M")
```

```
homens.altos
```

```
PESO[homens.altos]
```

```
### ALTERANDO SUCONJUNTOS #####
```

```
ALTURA
```

```
ALTURA > 1.8
```

```
ALTURA[ALTURA > 1.80]
```

```
ALTURA[ALTURA > 1.80] <- c(1.86, 1.93, 1.82)
```

```
ALTURA
```

```
### CRIANDO UM DATA FRAME #####
```

```
peessoas <- data.frame(alt = ALTURA, sex = SEX0)
```

```
peessoas
```

```
peessoas$peso
```

```
peessoas$peso <- c(80, 100, 115, 70, 65, 50)
```

```
peessoas
```

```
peessoas$peso[2]
```

```
peessoas[2, 3]
```

```
peessoas[, "sex"]
```

```
peessoas[c(1, 4, 5), "alt"]
```

## Lendo dados e salvando resultados

### `read.table`

A melhor forma de ler um arquivo de dados é transformá-lo em arquivo texto onde os campos são separados por algum caractere, o mais comum é vírgula e ponto-vírgula ( `.csv`); ou tabulação ( `.txt`). Um cuidado que precisamos ter ao ler arquivos é com relação ao símbolo de decimal. Em português, usamos a vírgula, o que pode confundir com a separação de caractere do arquivo `.csv` e portanto precisa ser informado à função `read.table`.

Veja os principais opções de argumentos da função `read.table`:

argumento	estado	significado
<code>header</code>	<code>TRUE</code>	primeira linha é nome das variáveis
<code>sep</code>	<code>"\t"</code>	separador tabulação
<code>sep</code>	<code>" "</code>	separador espaço
<code>sep</code>	<code>","</code>	separador ponto-vírgula
<code>dec</code>	<code>"."</code>	símbolo ponto
<code>dec</code>	<code>","</code>	símbolo vírgula
<code>as.is</code>	<code>TRUE</code>	não transforma variável em fator

#### Exercício

- Salve o arquivo [dados-galhadore](#)s no seu diretório de trabalho;
- Abra-o no Excel;
- Salve como texto, separado por tabulação;
- Leia o arquivo com `read.table` e guarde no objeto `galha`;
- Verifique se a estrutura de `galha` está correta.

### Salvando dados

Para salvar um conjunto de dados há dois formatos básicos no R. Podemos salvar o arquivo como texto, usando a função `write.table` ou como arquivo de dados do R usando a função `save`. Esse último tem o formato `.RData` e a desvantagem de não poder ser lido em outro programa. A vantagem do `.RData` é que pode guardar estruturas complexas de dados e resultados, inclusive salvar todos os objetos de uma área de trabalho.

#### Exercício

- Verifique os objetos presentes na sua área de trabalho

usando a função `ls()`;

- Confirme que há o objeto chamado `pessoas`, caso não haja retorne ao tópico [extraíndo\\_e\\_modificando](#) para recriá-lo;
- salve o objeto com a função `save`, consulte o help para entender os argumentos:

```
save(pessoas, file="pessoas.RData")
```

- tente abrir o arquivo criado
- faça o mesmo usando o `write.table` e crie o arquivo `pessoas.csv`, separado por tabulação e sem nome de linhas <sup>3)</sup>
- abra esse arquivo no Excel

## save.image

Para salvar todos os objetos de sua área de trabalho, use a função `save.image`.

- salve seu código do script no arquivo `codeAula1.r`;
- salve todos os objetos da sua área de trabalho no arquivo `minicurso1.RData`;
- \* remova todos os objetos da sua área de trabalho;

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

- feche o R;
- abra o R pelo arquivo criado acima `minicurso.RData`;
- verifique que objetos existem na área de trabalho;
- feche novamente o R;
- abra o seu script `codeAula1.r` em uma sessão vazia do R;
- rode todo o script acima na sessão do R;
- verifique os objetos da sua área de trabalho;

## Não se perca!




**Respire fundo!**

**Sabemos que é muita coisa para aprender no mesmo dia.**

**É preciso praticar!**

Cada um dos tópicos que vimos até aqui está explicado em mais detalhes no material do curso. Para cada um deles temos um tutorial, um capítulo da apostila online e um série



de exercícios. Uma boa estratégia é estudar os tópicos utilizando a sequência: tutorial, apostila e exercício!

Vamos revisar alguns conceitos visto até agora. Agora é com o professor!

## Manipulando dados

### Funções para usar funções

Uma maneira inteligente de usar o R é automatizar tarefas usando as funções que executam outras funções nos dados, dependendo da classe do objeto. A família de funções `apply` opera dessa forma. Vamos testá-la, usando o data frame `peessoas`. Siga o script abaixo tentando entender cada passo, comente seu código, além dos comentários já incluídos para lembrar do que as funções fazem. Lembre-se **sempre olhe a documentação das funções no help**.

```
#####  
## familia apply  
#####  
  
ls()  
str(peessoas)  
  
#altura media por sexo  
tapply(X = pessoas$alt, INDEX= pessoas$sex, FUN= mean)  
tapply(X = pessoas$alt, INDEX= pessoas$sex, FUN= sd)  
## quantos homens e mulheres?  
table(pessoas$sex)  
table(pessoas$sex, pessoas$alt>1.70)  
## qual a media de altura e peso (independente do sexo)  
apply(pessoas[,c(1,3)], 2, mean)  
  
## e essa ultima?  
aggregate(x = pessoas[,c(1,3)], by = list(pessoas$sex), FUN = mean)  
## veja o help da funcao
```

---

## Gráficos

O R é muito bom para fazer gráficos, aqui vamos apresentar algumas funcionalidade do pacote básico `graphics`. Existem outros pacotes que produzem gráficos mais refinados por padrão, porém, quase tudo pode ser feito apenas com as funções do pacote gráfico. Três conceitos são importantes para controlar e formatar o seu gráfico: funções de alto nível, funções subordinadas e parâmetros gráficos. Existem várias opções de pacotes para a elaboração de gráficos no R. Aqui

vamos apresentar a lógica do pacote `graphics` que é carregado automaticamente na sessão do R. Outros pacotes como `grid`, `lattice` e `ggplot2` estão presentes na distribuição de instalação do R, mas não são carregados automaticamente. Apesar de ser um pacote de funções básicas é possível fazer gráficos muito elaborados apenas usando as ferramentas contidas no `graphics`. Três elementos são importantes para entender a lógica do `graphics`: (1) funções de alto nível; (2) funções subordinadas e (3) parâmetros gráficos.

## Funções de alto nível

As funções de auto nível são responsáveis pela estruturação básica de um gráfico, abrem o dispositivo de apresentação (a janela gráfica) e constroem os elementos básicos do gráfico. As funções subordinadas incluem elementos em um gráfico ativo. Veja a diferença rodando o código abaixo:

```
#####  
## graficos  
## funcoes de alto nivel: abrem o dispositivo de tela  
example(plot)  
example(contour)  
example(hclust)  
### demos  
demo(image)  
demo(persp)  
#####  
## funcoes subordinadas  
example(points)  
example(segments)  
example(rect)  
example(axis)  
example(colors)  
#####
```

---

## Parâmetros do dispositivo gráficos

Os parâmetros do dispositivo gráfico por sua vez muda a estrutura do dispositivo gráfico antes de abrí-lo. Deve ser usado antes rodar uma função gráfica de alto nível. Para interagir com os parâmetros gráficos utilizamos a função `par()`. Veja o help dessa função:

```
?par
```

## UM GRÁFICO

Vamos usar o código de um gráfico <sup>4)</sup> para entender como elaborar um gráfico no R. Primeiro, vamos mudar os parâmetros do gráfico antes de iniciar, mudamos cada parâmetro em um linha para que

possa buscar no help informações para entender o que o parâmetro significa e completar os comentários em cada linha.

```
##### dados #####
riqueza <- c(15,18,22,24,25,30,31,34,37,39,41,45)
area <- c(2,4.5,6,10,30,34,50,56,60,77.5,80,85)
box <- c(10,13,12,14,15,12,14,15,20,23,22,21,26,27,28,25)
z <- c(50,42,33,29,25,19,17,15,10,11,8,9)
samples <- rep(1:4,each=4)
model <- lm(riqueza~area)
modell <- glm(z~area, poisson)
#####
# mudando parametros do grafico
par(mfrow=c(2,1)) # divide o dispositivo grafico em paineis: duas linhas e
uma coluna
par(mar=c(3,5,2,2)) # complete aqui o que esse comando significa
par(cex.axis=1.3) # ...
par(cex.lab=1.5) # ...
par(family="serif") # ...
par(las=1) # ...
par(tcl=0.3) # ...
par(mgp=c(2,0.3,0)) # ...
par(bty="u") # ...
```

Siga fazendo o gráfico utilizando o código abaixo procurando entender cada função e argumento utilizado. Comente as linhas.

```
plot(riqueza~area, xlab="Area (ha)", ylab="Riqueza de especies\n de aves",
cex=1.5, pch=16, ylim=c(8, 50), xaxp=c(0,100,4), col="firebrick3")
text(10,50, "a", cex=1.8)
abline(model, lwd=1.5,col="firebrick3")
#par(new=TRUE)
points(z~area, cex=1.5, pch=17, col="mediumblue")
axis(4)
xv<-seq(0,100,0.2)
yv<-exp(predict(modell,list(area=xv)))
lines(xv,yv, lwd=1.5, lty=2, col="mediumblue")
```

## Interação com o gráfico

Algumas <sup>5)</sup> funções são interativas. A função `locator` retorna as coordenadas cartesianas da posição do cursor do mouse quando o botão é apertado. Note que o R fica esperando que esse evento ocorra e ele deve acontecer no painel ativo da janela gráfica no espaço entre os eixos x e y. Vamos utilizá-la para colocar uma legenda na janela ativa do gráfico.

```
xy <- locator(1)

## clique em uma posicao no espaco entre os eixos x e y do painel ativo
```

```
legend(xy, legend=c("sub-bosque", "matriz"), pch=c(16, 17),  
col=c("firebrick3","mediumblue") , bty="n")
```

Vamos continuar o gráfico, agora passando para o segundo painel da janela. Isso ocorre automaticamente quando utilizarmos uma função de auto nível. Antes disso, vamos mudar os parâmetros desse novo painel usando a função `par`.

**Comente o código** Para fixar e facilitar quando estiver procurando algum dos comandos utilizados nessa atividade para a construção do seu próprio gráfico, comente as linhas de código!

```
par(mar=c(5,5,0.5,2))  
par(bty="l")  
boxplot(box~samples,names= c("", "", "", ""),col="grey")  
mtext(c("Tipo 1", "Tipo 2", "Tipo 3", "Tipo 4"),side=  
1,cex=1.3,line=0.3,at=c(1,2,3,4))  
mtext("Diversidade genética", side=2, cex=1.5, line=2.5, las=0)  
mtext("Morfotipo", side=1, cex=1.7, line=3)  
text(0.7,28, "b", cex=1.8)
```

## Modelos Lineares

```
#####  
#### lm() ANOVA  
#####  
## dados  
## producao agricola em diferentes tipos de solo  
are=c(6,10,8,6,14,17,9,11,7,11) # solo arenoso  
arg=c(17,15,3,11,14,12,12,8,10,13) # solo argiloso  
hum=c(13,16,9,12,15,16,17,13,18,14) # solo humico  
planta=c(are,arg,hum) # juntando os dados  
#### criando um fator que representa os solos ###  
fator.solo=as.factor(rep(c("are", "arg", "hum"),each=10))  
#####  
aov.solo<-aov(planta~fator.solo) # funcao para fazer uma anova (aov)  
summary(aov.solo)  
### mesmo modelo usando o lm()  
lm.solo<-lm(planta~fator.solo)  
summary(lm.solo)  
anova(lm.solo) ## funcao para calcular a tabela de anova do modelo  
#####  
##### regressao linear
```



```
#####  
library(MASS) # carrega o pacote MASS  
data(Animals) # ativa os dados Animals do pacote MASS  
str(Animals) # 28 observacoes de tamanho do corpo e peso do cerebro de  
diferentes animais  
plot(brain~body,data=Animals)  
## parece nao haver relacao!  
plot(brain~body,data=Animals, log="xy")  
## agora sim!  
plot(log(brain) ~ log(body), data = Animals)  
### criando um modelo de log(brain) ~ log(body)  
anim.m1 <- lm(log(brain)~log(body),data=Animals)  
## colocando a linha do modelo no grafico dos dados  
abline(anim.m1, col="red")  
## resultados do modelo  
summary(anim.m1)
```

1)

criado por — [Alexandre Adalardo de Oliveira](#) 2015/10/05 para o mini-curso da semana temática da biologia - IBUSP

2)

menu da barra à esquerda da página

3)

veja o help!

4)

autoria de Cristina Banks

5)

poucas no pacote graphics

From:

<http://labtrop.ib.usp.br/> - **Laboratório de Ecologia de Florestas Tropicais**

Permanent link:

[http://labtrop.ib.usp.br/doku.php?id=cursos:ecor:00\\_mini\\_curso:start&rev=1595891400](http://labtrop.ib.usp.br/doku.php?id=cursos:ecor:00_mini_curso:start&rev=1595891400)



Last update: **2020/07/27 20:10**