# Testing Psicologico

Lezione 1

Filippo Gambarota

@Università di Padova

24/10/2022

#### About me

- Sono uno **Psicologo** e **Dottorando** al Dipartimento di Psicologia dello Sviluppo e della Socializzazione. Lavoro con la *prof.ssa Paola Sessa* ed i *prof. Gianmarco Altoè* e *Massimiliano Pastore*.
- Ami occupo di elaborazione subliminale di stimoli in memoria, elaborazione di volti ed espressioni facciali e dal punto di vista metodologico-statistico di metanalisi.

Se volete contattarmi o vedere su cosa lavoro



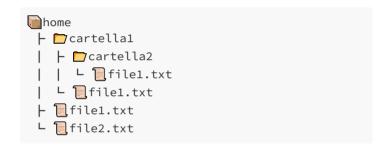
- **O** filippogambarota
- filippogambarota.xyz
- \$\mathbf{g}\$ Google Scholar
- ■ filippo.gambarota@phd.unipd.it

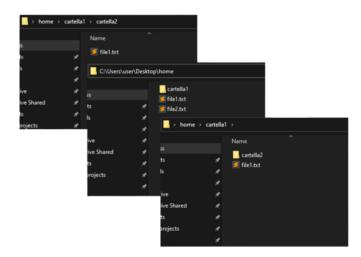


# Organizzazione R ed R Studio

# Working Directory e Percorsi

Il nostro computer è composto da file e cartelle organizzati in modo **gerarchico** tra loro





# Working Directory e Percorsi

Nel momento in cui usiamo **R**, lui si colloca automaticamente in un dato percorso:

```
getwd()

## [1] "C:/Users/user/Documents/Documents/teaching-projects/didattica-testing-psicologico/slides/lezion
```

Noi possiamo modificare il collocamento di R usando il comando setwd()

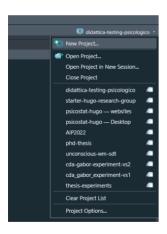
```
setwd("cartella/sub-cartella/...")
```

Extra: R Projects

## Extra: R Projects

Gli R Projects sono una funzionalità di R Studio e permettono di impostare automaticamente la **working directory** nella cartella dove è contenuto il file \*.Rproj. In questo modo, ogni volta che R Studio viene aperto caricando un R Project, tutti i percorsi sono relativi alla *root* del progetto.

• Video Tutorial sui percorsi e R Projects



# Strutture dati

#### Strutture dati

Le strutture dati sono modalità tramite cui un linguaggio di programmazione **organizza** tipologia e **struttura** dei vari tipi possibili di dato. Il vettore e la matrice sono delle strutture dati.

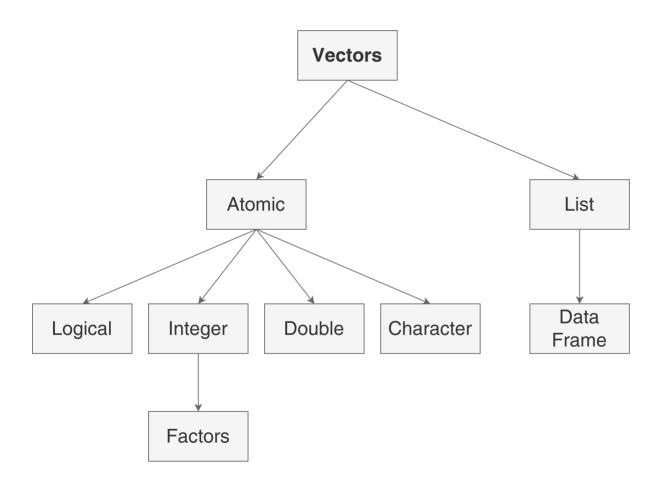
Aspetti principali di una struttura dati:

- presenza di **vincoli** (e.g., il vettore può essere solo numerico o di stringhe)
- presenza di **metodi** (i.e., funzioni) per **accedere**, **estrarre** e **modificare** i dati

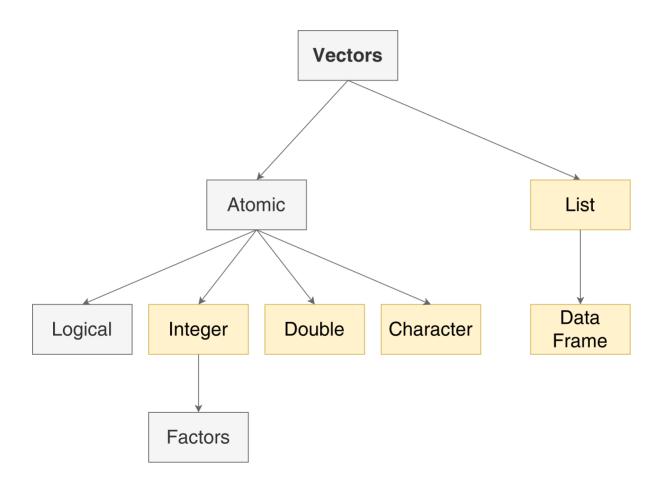
## Strutture dati

				1			
Esi		A	В	С	D	Е	
	1	id	nome	professione			
	2	1	Filippo	studente			
	3	2	Andrea	lavoratore			
	4	3	Francesco	studente			
	5	4	Franco	studente			
	6	5	Luca	lavoratore			
	7	6	Filippo	studente			
	8	7	Andrea	studente	1 _ 4 2 _ 1	1_ 1	
	Ste	<b>una</b>	RICESCO	lavoralor	iati ci	ne ab.	blamo
	10	9	Franco	studente			
	11	10	Luca	studente			
	12	11	Filippo	lavoratore			
	13	12	Andrea	studente			
	14	13	Francesco	studente			
	15	14	Franco	lavoratore			
	16	15	Luca	studente			
	17						
	18						

## Strutture dati in R



## Strutture dati in R



# Vettori

# Dubbi/Domande? 🤪

#### Esercizi

#### 1.Create il seguente **vettore**:

$$V = (2, 3.5, 5, 6.5, 8, 9.5)$$

#### 2.Create il seguente **vettore di caratteri**:

$$V = (x, x, x, y, y, z, z, z, z, z, z)$$

#### 3.Create la seguente **matrice**:

$$\begin{bmatrix} 3 & 5 & 11 \\ 2 & 99 & 4 \\ 2 & 55 & 100 \\ 1 & 0 & 3 \end{bmatrix}$$

#### 4.Data la matrice 3:

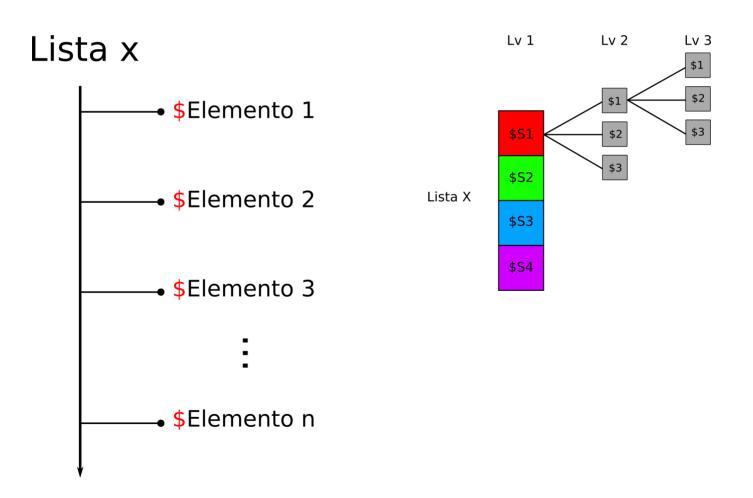
- accedere al numero di dimensioni
- accedere alla terza colonna
- accedere agli elementi  $x_1 = [3,1]$  e  $x_2 = [4,2]$

## Soluzioni

```
seq(2, 10, 1.5)
## [1] 2.0 3.5 5.0 6.5 8.0 9.5
rep(c("x", "y", "z"), c(3, 2, 6))
## [1] "x" "x" "x" "v" "v" "z" "z" "z" "z" "z" "z"
mat \leftarrow matrix(data = c(3,5,11,2,99,4,2,55,100,1,0,3),
              nrow = 4,
              ncol = 3,
              byrow = TRUE)
dim(mat)
## [1] 4 3
mat[3, 1]
## [1] 2
mat[5, 2]
## Error in mat[5, 2]: subscript out of bounds
```

16 / 44

In R la lista è la struttura dati più versatile (meno strutturata 😉) e utile.



```
list(elemento1, elemento2, elemento3) # lista normale
list(nome1 = elemento2, nome2 = elemento2, nome3 = elemento3) # lista named
el1 <- runif(100)
el2 <- rep(letters[1:10], 3)
el3 <- iris
my_list <- list(vec1 = el1, vec2 = el2, data = el3)</pre>
names(my_list)
## [1] "vec1" "vec2" "data"
length(my_list)
## [1] 3
str(my_list)
## List of 3
## $ vec1: num [1:100] 0.825 0.71 0.656 0.654 0.859 ...
## $ vec2: chr [1:30] "a" "b" "c" "d" ...
## $ data: 'data.frame': 150 obs. of 5 variables:
## ..$ Sepal.Length: num [1:150] 5.1 4.9 4.7 4.6 5 5.4 4.6 5 4.4 4.9 ...
## ..$ Sepal.Width : num [1:150] 3.5 3 3.2 3.1 3.6 3.9 3.4 3.4 2.9 3.1 ...
    ..$ Petal.Length: num [1:150] 1.4 1.4 1.3 1.5 1.4 1.7 1.4 1.5 1.4 1.5 ...
    ..$ Petal.Width : num [1:150] 0.2 0.2 0.2 0.2 0.4 0.3 0.2 0.2 0.1 ...
    ..$ Species : Factor w/ 3 levels "setosa", "versicolor", ..: 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 ...
```

#### Accediamo/modifichiamo gli elementi della lista:

```
my list$vec1 # con il dollaro + nome
## [1] 0.8250887 0.7098183 0.6556509 0.6544324 0.8590176 0.7189870 0.9918736
## [8] 0.8445525 0.9604366 0.2527768
## [ reached getOption("max.print") -- omitted 90 entries ]
my list[1] # con la parentesi guadra
## Svec1
## [1] 0.8250887 0.7098183 0.6556509 0.6544324 0.8590176 0.7189870 0.9918736
## [8] 0.8445525 0.9604366 0.2527768
## [ reached getOption("max.print") -- omitted 90 entries ]
my_list[[1]] # con la doppia parentesi quadra
## [1] 0.8250887 0.7098183 0.6556509 0.6544324 0.8590176 0.7189870 0.9918736
## [8] 0.8445525 0.9604366 0.2527768
## [ reached getOption("max.print") -- omitted 90 entries ]
my_list[[1]] <- nuovoelemento # sovrascrivo il primo elemento</pre>
my_list[[4]] <- nuovoelemento # aggiungo un elemento</pre>
my_list[[length(my_list) + 1]] <- nuovoelemento # più raffinato</pre>
my_list <- append(my_list, list(nuovoelemento)) # usando la funzione append</pre>
my_list <- c(my_list, list(nome = nuovoelemento)) # usando la funzione c</pre>
```

#### Esercizi

- 1. Create una lista (usando dei nomi che volete) che contenga
  - o una sequenza di 10 numeri partendo da 3 e incrementando di 1.33
  - o le lettere dell'alfabeto (vedi letters) ripetute tutte 2 volte
  - il dataset iris
  - $\circ$  100 numeri campionati da una distribuzione normale standard (vedi rnorm)  $\mu=0$  e  $\sigma=1$
- 2. Accedete al secondo elemento della lista
- 3. Aggiungete un quinto elemento con 10 numeri campionati da una distribuzione normale con  $\mu=10$  e  $\sigma=0$
- 4. Sostituite il terzo elemento con un'altra lista formata da un vettore numerico con i numeri da 1 a 30 e le prime 10 lettere dell'alfabeto

#### Esercizi - Soluzioni

```
my_list <- list(</pre>
  sequenza = seq(3, by = 1.33, length.out = 10),
 lettere = rep(letters, 2),
 iris = iris,
  normale01 = rnorm(100, mean = 0, sd = 1)
my_list[[2]]
## [1] "a" "b" "c" "d" "e" "f" "g" "h" "i" "j"
## [ reached getOption("max.print") -- omitted 42 entries ]
my_list$lettere # se conosco il nome
## [1] "a" "b" "c" "d" "e" "f" "g" "h" "i" "j"
## [ reached getOption("max.print") -- omitted 42 entries ]
my_list <- c(my_list, list(new_normale = rnorm(10, 10, 0)))</pre>
my_list[[3]] <- list(1:30, letters[1:10])</pre>
my_list[[3]]
## [[1]]
## [1] 1 2 3 4 5 6 7 8 9 10
## [ reached getOption("max.print") -- omitted 20 entries ]
## [[2]]
## [1] "a" "b" "c" "d" "e" "f" "g" "h" "i" "i"
```

# Dubbi/Domande? 🤪

- In R il dataframe è la struttura dati più utilizzata. Permette di organizzare dati, fare statistiche descrittive, fare analisi (come regressioni, t-test, etc.) e molte altre cose
- E' un tipo particolare di **lista** dove la lunghezza di ogni elemento è fissa (vincolo) portando ad una **struttura rettangolare**
- E' la *traduzione* in codice del foglio di calcolo Excel

Ci sono diversi dataframe già presenti in R come oggetti. Vediamo quello più semplice ovvero iris:

```
head(iris)
    Sepal.Length Sepal.Width Petal.Length Petal.Width Species
## 1
             5.1
                        3.5
                                    1.4
                                               0.2 setosa
             4.9
                        3.0
                                   1.4
                                             0.2 setosa
## [ reached 'max' / getOption("max.print") -- omitted 4 rows ]
str(iris)
                150 obs. of 5 variables:
## 'data.frame':
## $ Sepal.Length: num 5.1 4.9 4.7 4.6 5 5.4 4.6 5 4.4 4.9 ...
## $ Sepal.Width : num 3.5 3 3.2 3.1 3.6 3.9 3.4 3.4 2.9 3.1 ...
## $ Petal.Length: num 1.4 1.4 1.3 1.5 1.4 1.7 1.4 1.5 1.4 1.5 ...
## $ Petal.Width : num 0.2 0.2 0.2 0.2 0.4 0.3 0.2 0.2 0.1 ...
## $ Species : Factor w/ 3 levels "setosa", "versicolor", ...: 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 ...
class(iris)
## [1] "data.frame"
```

Per accedere al dataframe usiamo un mix tra funzioni per le matrici (da cui prende la struttura rettangolare) e liste (da cui prende la flessibilità del tipo di dato):

```
iris$Sepal.Length # prima colonna/elemento

## [1] 5.1 4.9 4.7 4.6 5.0 5.4 4.6 5.0 4.4 4.9
## [ reached getOption("max.print") -- omitted 140 entries ]

iris[[1]] # prima colonna/elemento

## [1] 5.1 4.9 4.7 4.6 5.0 5.4 4.6 5.0 4.4 4.9
## [ reached getOption("max.print") -- omitted 140 entries ]

iris[, 1] # prima colonna

## [1] 5.1 4.9 4.7 4.6 5.0 5.4 4.6 5.0 4.4 4.9
## [ reached getOption("max.print") -- omitted 140 entries ]
```

# Extra: Importare dati

## Importare dati

- La maggior parte delle analisi dati prevede di importare partendo da formati diversi (xlsx, csv, sav, txt, etc.) un dataset.
- Importare i dati è tutt'altro che banale e richiede una comprensione di come i vari formati codificano le informazioni fondamentali, in particolare la delimitazione dei valori
- csv ad esempio significa **c**omma **d**elimited **v**alues dove i valori sono delimitati da una virgola. R deve sapere il tipo di file e il delimitatore per leggere correttamente i dati

Per approfondire questo documento è una buona introduzione

# Esempio

## Esempio

```
# importiamo i dati
dat <- read.csv("data/pazienti.csv", sep = ",", header = TRUE, fileEncoding="UTF-8-BOM")</pre>
str(dat) # struttura
## 'data.frame': 30 obs. of 6 variables:
## $ sogg : int 1 2 3 4 5 6 7 8 9 10 ...
## $ regione : chr "Veneto" "Piemonte" "Lombardia" "Piemonte" ...
## $ cl.sociale: chr "Bassa" "Media" "Media" "Bassa" ...
## $ ansia : num 5.1 5.5 3.8 4.5 5.4 0.7 4.6 6 4.5 5.8 ...
## $ eta : int 58 48 21 57 39 52 42 48 53 32 ...
## $ disturbo : chr "schizofrenia" "nevrosi" "schizofrenia" "nevrosi" ...
nrow(dat) # numero di righe (osservazioni)
## [1] 30
ncol(dat) # numero di colonne (variabili)
## [1] 6
colnames(dat) # nomi delle colonne (variabili)
                              "cl.sociale" "ansia"
## [1] "sogg" "regione"
                                                        "eta"
## [6] "disturbo"
```

## Esempio

Lavorare in un dataframe segue la stessa logica di un foglio excel. Possiamo **filtrare** le righe e/o colonne in funzione di determinate *condizioni*:

```
# seleziono solo i pazienti con nevrosi e tutte le colonne
dat[dat$disturbo == "nevrosi", ]
    sogg regione cl.sociale ansia eta disturbo
       2 Piemonte
                     Media 5.5 48 nevrosi
## [ reached 'max' / getOption("max.print") -- omitted 11 rows ]
# seleziono solo i pazienti con età maggiore di 30
dat[dat$eta > 30, ]
## sogg regione cl.sociale ansia eta
                                        disturbo
## 1 1 Veneto Bassa 5.1 58 schizofrenia
## [ reached 'max' / getOption("max.print") -- omitted 27 rows ]
# seleziono i pazienti con ansia maggiore di 3 E provenienti dal veneto
dat[dat$ansia > 3 & dat$regione == "Veneto", ]
   sogg regione cl.sociale ansia eta disturbo
## 1 1 Veneto
                     Bassa 5.1 58 schizofrenia
## [ reached 'max' / getOption("max.print") -- omitted 2 rows ]
```

#### Esercizi

- 1. Importa il dataframe pazienti\_sc.csv (attenzione al *separatore*)
- 2. Estrai la struttura, il numero di colonne/righe
- 3. Estrai le righe 1, 10, 15, e 30
- 4. Estrai le righe da 1 a 15 e la 1 e 4 colonna
- 5. Estrai le osservazioni di pazienti provenienti dalla Liguria O dal Piemonte di classe sociale Alta e disturbi NON fobici
- 6. Estrai le osservazioni con età compresa tra 20 e 45 anni

### Soluzioni

```
dat <- read.csv("data/pazienti_sc.csv", sep = ";", header = TRUE, fileEncoding="UTF-8-BOM") # importo</pre>
# struttura, righe e colonne
str(dat)
## 'data.frame': 30 obs. of 6 variables:
## $ sogg : int 1 2 3 4 5 6 7 8 9 10 ...
## $ regione : chr "Veneto" "Piemonte" "Lombardia" "Piemonte" ...
## $ cl.sociale: chr "Bassa" "Media" "Media" "Bassa" ...
## $ ansia : num 5.1 5.5 3.8 4.5 5.4 0.7 4.6 6 4.5 5.8 ...
## $ eta : int 58 48 21 57 39 52 42 48 53 32 ...
## $ disturbo : chr "schizofrenia" "nevrosi" "schizofrenia" "nevrosi" ...
nrow(dat)
## [1] 30
ncol(dat)
## [1] 6
```

### Soluzioni

```
dat[c(1, 10, 15, 30), ] # righe 1, 10, 15 e 30
## sogg regione cl.sociale ansia eta
                                       disturbo
## 1 1 Veneto
                     Bassa 5.1 58 schizofrenia
## [ reached 'max' / getOption("max.print") -- omitted 3 rows ]
dat[1:15, c(1, 4)] # righe 1:15 e colonna 1 e 4
  sogg ansia
## 1 1 5.1
## 2 2 5.5
## 3 3 3.8
## 4 4 4.5
## 5 5 5.4
## [ reached 'max' / getOption("max.print") -- omitted 10 rows ]
dat[(dat$regione == "Liguria" | dat$regione == "Piemonte") & dat$cl.sociale == "Alta" & dat$disturbo != "fobico", ] # pazienti pr
## sogg regione cl.sociale ansia eta disturbo
## 7 7 Liguria
                  Alta 4.6 42 nevrosi
## [ reached 'max' / getOption("max.print") -- omitted 4 rows ]
dat[dat$eta > 20 & dat$eta < 45, ] # eta compresa tra 20 e 45</pre>
## sogg regione cl.sociale ansia eta
## 3 3 Lombardia Media 3.8 21 schizofrenia
## [ reached 'max' / getOption("max.print") -- omitted 11 rows ]
```

# Extra: La logica di indicizzazione

## La logica di indicizzazione

Indicizzare una struttura dati è un'operazione fondamentale e complessa. Ma la logica sottostante è molto semplice. La sezione 10.2 del libro Introduction2R è un buon riferimento.

Il segreto è capire come funzionano le *operazioni logiche* ad esempio dat\$eta > 30 e come si concatenano tra loro

# EDA - Exploratory Data Analysis

### Nuove colonne

Possiamo aggiungere nuove informazioni (colonne) per aggiungere informazioni o modificare quelle esistenti:

```
# aggingiamo una colonna che indica alta o bassa ansia basandoci su un cut-off di 4
dat$ansia_cut <- ifelse(dat$ansia > 4, yes = "alta", no = "bassa")
# convertiamo la classe sociale in un fattore ordinato (scala ordinale)
dat$cl.sociale <- factor(dat$cl.sociale, ordered = TRUE)
str(dat)</pre>
```

```
## 'data.frame': 30 obs. of 7 variables:
## $ sogg : int 1 2 3 4 5 6 7 8 9 10 ...
## $ regione : chr "Veneto" "Piemonte" "Lombardia" "Piemonte" ...
## $ cl.sociale: Ord.factor w/ 3 levels "Alta"<"Bassa"<..: 2 3 3 2 2 3 1 2 3 2 ...
## $ ansia : num 5.1 5.5 3.8 4.5 5.4 0.7 4.6 6 4.5 5.8 ...
## $ eta : int 58 48 21 57 39 52 42 48 53 32 ...
## $ disturbo : chr "schizofrenia" "nevrosi" "schizofrenia" "nevrosi" ...
## $ ansia_cut : chr "alta" "alta" "bassa" "alta" ...</pre>
```

## Esplorazione

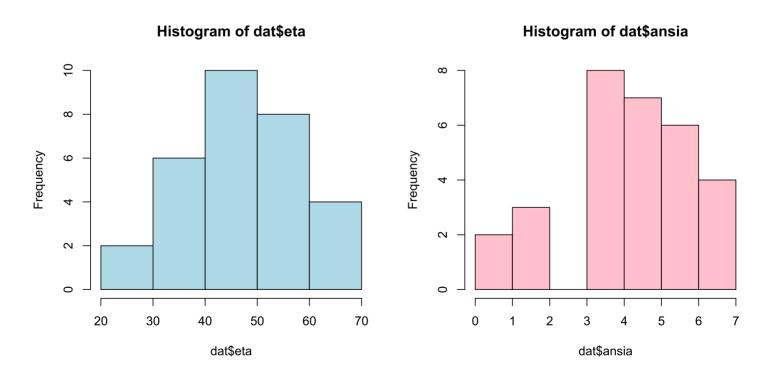
Ogni tipo di variabile è associata a determinate statistiche descrittive (e.g., *media* vs *frequenza*) e rappresentazioni grafiche (e.g., *barplot* vs *boxplot*).

- ha senso calcolare la media della variabile disturbo?
- ha senso calcolare le frequenze della variabile ansia?

# Esplorazione

Facciamo un istogramma per le variabili numeriche:

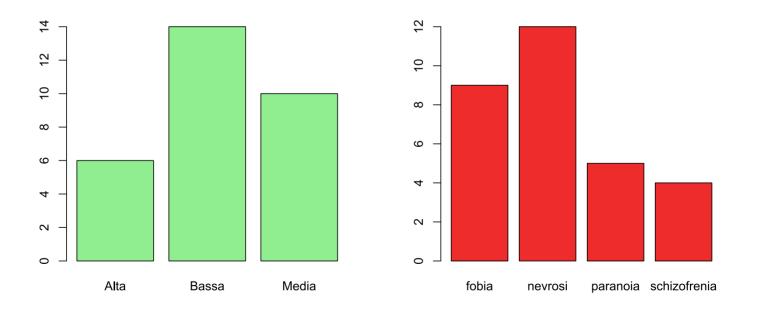
```
par(mfrow = c(1,2))
hist(dat$eta, col = "lightblue")
hist(dat$ansia, col = "pink")
```



# Esplorazione

Facciamo un grafico a barre per le variabili categoriali/ordinali

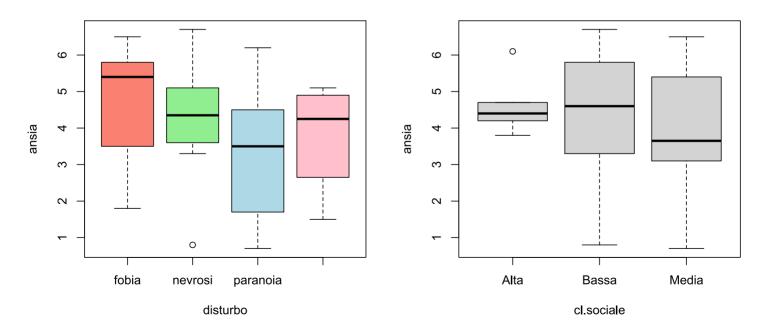
```
par(mfrow = c(1,2))
barplot(table(dat$cl.sociale), col = "lightgreen")
barplot(table(dat$disturbo), col = "firebrick2")
```



# Explorazione - Grafici bi-variati

Possiamo vedere la distribuzione di una variabile numerica *in funzione* di una categoriale:

```
par(mfrow = c(1,2))
boxplot(ansia ~ disturbo, data = dat, col = c("salmon", "lightgreen", "lightblue", "pink"))
boxplot(ansia ~ cl.sociale, data = dat)
```



## Esplorazione - Grafici bi-variati

Possiamo anche vedere la distribuzione di due variabili categoriali facendo un barplot ed una tabella di contingenza:

```
barplot(table(dat$cl.sociale, dat$disturbo), col = c("salmon", "lightgreen", "lightblue"))
legend("topright", legend=unique(dat$cl.sociale), pch=16, col = c("salmon", "lightgreen", "lightblue"))
```

