

INTRODUZIONE A R E RSTUDIO

Paolo Bosetti (`paolo.bosetti@unitn.it`)

Data creazione: 2022-01-12 17:07:05

CONTENUTI DEL CORSO

CONTENUTI

- 1 L'ambiente RStudio, 0.5h (*0-RIntro.Rmd*)
- 2 Il linguaggio R e richiami di statistica, 1.5h (*0-RIntro.Rmd*)
- 3 Statistica base in R, 5h (*1-statistics.Rmd*)
- 4 Modelli di regressione lineare e lineare generalizzata, 3h (*2-reglin.Rmd*)
- 5 Serie temporali e modelli ARIMA, 4h (*3-ARIMA.Rmd*)
- 6 *Tidyverse*, 4h (*4-tidy.Rmd*)
- 7 Mappe e GIS, 3h (*5-maps.Rmd*)
- **TOTALE: 21 h**

NOTE

- Queste slide coprono solo la parte introduttiva ad R (1.–2.)
- Il resto è disponibile come notebook

Questa presentazione è realizzata in RStudio e sarà disponibile con il resto del materiale su github: <https://github.com/pbosetti/tsm-stat>.

CONTENUTI DEL CORSO

LINK UTILI

- GNU-R: <https://r-project.org>
- CRAN: <https://cran.r-project.org>
- RStudio: <https://rstudio.com>
- Tidyverse: <https://tidyverse.org>
- Cheat sheet: <https://rstudio.com/resources/cheatsheets/>
- Materiale corso: <https://github.com/pbosetti/tsm-stat>

L'AMBIENTE RSTUDIO

AMBIENTE

- Installazione: prima R, poi RStudio
- RStudio lavora su cartelle o (meglio) **progetti** (.Rproj)
- Un progetto contiene anche impostazioni specifiche e comuni ai file nella cartella
- Una **sessione** di RStudio può operare su un unico progetto
- Si possono aprire più sessioni contemporaneamente

ATTIVITÀ

- Editing di script .R e notebook .Rmd
- Esecuzione del codice e gestione dell'ambiente dati
- Plotting
- Gestione file di progetto
- Generazione di report (in \LaTeX , HTML, RTF, ...)
- Tracciamento del codice (Git)
- Gestione delle librerie (estensioni di linguaggio)

IL LINGUAGGIO R

- R è un linguaggio ad alto livello, dichiarativo, interpretato, a sintassi C-like
- R è sia un linguaggio, sia un interprete
- R è un *dynamically typed language*
- R è nato come versione GNU open source di S, un linguaggio proprietario per analisi statistiche
- RStudio è una IDE proprietaria (ma free) per R

IL LINGUAGGIO R

ASSEGNAZIONI

```
a <- 1
# ma anche
b = 2
# tuttavia si preferisce la notazione a freccia,
# perché funziona anche così:
3 -> c
# per visualizzare il valore di una variabile:
c
## [1] 3
# in un colpo solo:
(d <- "stringa")
## [1] "stringa"
```

TIPI, O CLASSI NATIVE

- R ha 6+1 tipi o *classi* native
 - character: "a", "string", 'my text'
 - numeric: 1, 3.1415
 - integer: 1L
 - logical: TRUE, FALSE (oppure T e F)
 - complex: 1+4i
 - function: una *funzione*
 - (raw: sequenza di bit)
- Ogni istanza è intrinsecamente un vettore
- Uno scalare è semplicemente un vettore di lunghezza 1

VALORI SPECIALI

- Sono definiti i seguenti valori speciali:
 - NA: valore mancante
 - NULL: niente
 - Inf: Infinito
 - NaN: Not a Number (esempio $0/0$)

IL LINGUAGGIO R

COERCIZIONE

- Quando si mescolano tipi differenti, ad es. in un vettore, R li trasforma in un tipo comune:

```
c(1L, 7, "2")
```

```
## [1] "1" "7" "2"
```

```
c(T, 0)
```

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

```
as.numeric(c("a", "1"))
```

```
## Warning: NAs introduced by coercion
```

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

```
as.character(c(1, 1.7))
```

```
## [1] "1" "1.7"
```

IL LINGUAGGIO R

VETTORI

```
# Si costruiscono con l'operatore/funzione c():  
v1 <- c(10, 2, 7.5, 3)  
# oppure con una sequenza:  
v2 <- 1:10  
# anche con passo specificato:  
v3 <- seq(1, 10, 0.5)  
# Le funzioni si chiamano con le parentesi tonde,  
# separando argomenti con ,
```

INTROSPEZIONE

- Funzioni utili per ispezionare gli oggetti:
 - `mode()`: *storage mode*
 - `class()`: classe (alto livello, uguale a `mode()` per tipi base)
 - `typeof()`: tipo (basso livello)
 - `length()`: lunghezza vettore
 - `attributes()`: metadati

IL LINGUAGGIO R

MATRICI

- Si costruiscono con la funzione `matrix()`

```
(m1 <- matrix(1:10, 2, 5))
```

```
##      [,1] [,2] [,3] [,4] [,5]  
## [1,]    1    3    5    7    9  
## [2,]    2    4    6    8   10
```

- la funzione `array()` costruisce matrici n -dimensionali

IL LINGUAGGIO R

UNA MATRICE È UN VETTORE CON ATTRIBUTO `DIM`

```
attr(m1, "dim")
```

```
## [1] 2 5
```

```
v <- 1:4
```

```
attr(v, "dim") <- c(2,2) # equivale a dim(m) <- c(2,2)
```

```
v
```

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

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

```
## [2,]    2    4
```

IL LINGUAGGIO R

FATTORI

- Una classe aggiuntiva (non base) ma molto comune è factor
- Rappresenta variabili categoriche (ordinate o non)

```
(vf <- factor(LETTERS[1:5], ordered=T))
```

```
## [1] A B C D E
```

```
## Levels: A < B < C < D < E
```

```
class(vf)
```

```
## [1] "ordered" "factor"
```

```
typeof(vf)
```

```
## [1] "integer"
```

```
vf[1] < vf[3]
```

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

IL LINGUAGGIO R

VETTORI

```
# Le variabili sono nativamente dei vettori.
```

```
# Gli scalari sono solo vettori di dimensione 1
```

```
length(a)
```

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

```
length(v1)
```

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

```
# le funzioni agiscono quindi sempre su vettori:
```

```
a * 2
```

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

```
v3 + 2
```

```
## [1] 3.0 3.5 4.0 4.5 5.0 5.5 6.0 6.5 7.0 7.5 8.0
```

```
## [16] 10.5 11.0 11.5 12.0
```

IL LINGUAGGIO R

INDICIZZAZIONE

- La sintassi di indicizzazione di R è molto flessibile e potente
- si usano sempre le parentesi quadre `[r,c]`, la **base è 1**
- se un indice manca, significa “tutte le righe|colonne”

```
v1[3]
```

```
## [1] 7.5
```

```
m1[1,1]
```

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

```
m1[2,]
```

```
## [1] 2 4 6 8 10
```

```
m1[,]
```

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

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

```
## [2,]    2    4    6    8   10
```


IL LINGUAGGIO R

INDICIZZAZIONE

- Un indice può essere anche un vettore di posizioni o un vettore di valori booleani

```
v1[c(2,4,1)]
```

```
## [1] 2 3 10
```

```
v2[v2 %% 2 == 0]
```

```
## [1] 2 4 6 8 10
```

```
v2 %% 2 == 0 # operatore modulo (resto)
```

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

NOTA

- TRUE e FALSE possono essere abbreviati in T e F

IL LINGUAGGIO R

FUNZIONI

- Le funzioni sono *first class objects*, cioè sono variabili come altre
- possono essere assegnate a variabili e passate a funzioni

```
my_fun <- function(x) x^2
```

```
my_fun(1:5)
```

```
## [1] 1 4 9 16 25
```

```
your_fun <- my_fun
```

```
your_fun(6)
```

```
## [1] 36
```

```
my_apply <- function(x, f) f(x)
```

```
my_apply(10, my_fun)
```

```
## [1] 100
```

IL LINGUAGGIO R

FUNZIONI FRECCIA (*REPLACEMENT FUNCTIONS*)

- Abbiamo visto cose come `dim(v) <- c(2,3)`: come si dichiarano?

```
`pwr<-` <- function(obj, value) obj ** value
```

```
a <- 2
```

```
pwr(a) <- 10
```

```
a
```

```
## [1] 1024
```

- L'ultimo argomento **deve** chiamarsi `value` e rappresenta la rhs dell'assegnazione!

IL LINGUAGGIO R

FUNZIONI

- Se la definizione richiede più righe, si usa un **blocco** tra `{}`
- Ogni funzione ritorna **sempre** l'ultima espressione valutata
- Oppure esplicitamente mediante `return()`

CONTROLLO DI FLUSSO

- `if(cond) expr`
- `if(cond) cons.expr else alt.expr`
- `for(var in seq) expr`
- `while(cond) expr`
- `repeat expr`
- `break`
- `next`

IL LINGUAGGIO R

ARGOMENTI DELLE FUNZIONI

- Gli argomenti possono essere indicati per posizione o per nome
- Gli argomenti nominati possono comparire in qualsiasi ordine
- Gli argomenti possono avere un default, in tal caso sono opzionali

```
f <- function(x, y, n=10, test=F) {  
  ifelse(test, 0, x^y + n)  
}
```

```
f(2, 10)
```

```
## [1] 1034
```

```
f(test=F, y=10, x=2)
```

```
## [1] 1034
```

```
f(test=T)
```

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

IL LINGUAGGIO R

DIFFERENZA TRA `<-` E `=`

- L'operatore `=` è valido solo al *top-level*
- L'operatore `<-` è valido ovunque, anche come argomento di funzione:

```
system.time(m <- mean(1:1E6))
```

```
##      user  system elapsed  
##    0.007    0.000    0.007  
  
m
```

```
## [1] 500000.5
```

IL LINGUAGGIO R

DATAFRAME

- In R più che matrici si usano dataframe
- Si tratta di tabelle organizzate per colonne, internamente omogenee ma potenzialmente di tipi differenti

```
df <- data.frame(A=1:10, B=letters[1:10])
```

```
head(df)
```

```
##    A B
## 1 1 a
## 2 2 b
## 3 3 c
## 4 4 d
## 5 5 e
## 6 6 f
```

IL LINGUAGGIO R

DATAFRAME

- Un dataframe può essere indicizzato come una matrice (due indici)
- Oppure selezionando una colonna con la notazione \$

```
df[2,2]
```

```
## [1] "b"
```

```
df$B[2]
```

```
## [1] "b"
```

```
# anche in assegnazione
```

```
df$C <- LETTERS[1:10]
```

```
head(df, 3)
```

```
##      A B C
```

```
## 1  1 a A
```

```
## 2  2 b B
```

```
## 3  3 c C
```


ALGORITMI DI USO COMUNE

- Ordinamento: `sort`, `rev`, `order`
- Campionamento: `sample`, `expand.grid`
- Aggregazione: `by`, `aggregate`
- Mappatura: `apply`, `lapply`, `sapply`
- Tabelle di contingenza: `table`

IL LINGUAGGIO R

ORDINAMENTO DI VETTORI

```
v <- runif(5, 1, 10)
sort(v)
## [1] 2.755858 3.222020 4.426196 5.405967 9.039043
rev(sort(v))
## [1] 9.039043 5.405967 4.426196 3.222020 2.755858
sort(v, decreasing = T)
## [1] 9.039043 5.405967 4.426196 3.222020 2.755858
```

IL LINGUAGGIO R

ORDINAMENTO DI DATAFRAME

```
df <- data.frame(A=1:5, B=runif(5))  
df[order(df$B),]
```

```
##      A          B  
## 3 3 0.1731496  
## 5 5 0.2118939  
## 1 1 0.3163768  
## 4 4 0.4395462  
## 2 2 0.8192447
```

IL LINGUAGGIO R

CAMPIONAMENTO

```
sample(1:10) # senza reinserimento
```

```
## [1] 2 6 8 9 1 10 7 5 4 3
```

```
sample(1:10, replace = T) # con reinserimento
```

```
## [1] 7 7 5 9 1 7 3 4 3 3
```

```
sample(1:10, size = 5)
```

```
## [1] 7 1 5 4 8
```

```
sample(10) # generazione interi casuali senza ripetizione
```

```
## [1] 3 8 7 5 4 9 2 6 10 1
```

IL LINGUAGGIO R

GRIGLIE

```
(df <- expand.grid(A=1:2, B=c("-", "+")))
```

```
##      A B
```

```
## 1 1 -
```

```
## 2 2 -
```

```
## 3 1 +
```

```
## 4 2 +
```

IL LINGUAGGIO R

AGGREGAZIONE

```
by(df$A, INDICES = df$B, FUN=sum)

## df$B: -
## [1] 3
## -----
## df$B: +
## [1] 3

aggregate(A~B, data = df, FUN = sum)

##      B A
## 1 - 3
## 2 + 3
```

IL LINGUAGGIO R

MAPPATURA

- `apply` applica una funzione ai margini di una matrice o array

```
(m <- matrix(sample(6), 2, 3))
```

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

```
apply(m, 1, sum)
```

```
## [1] 10 11
```

```
apply(m, 2, sum)
```

```
## [1] 6 9 6
```

IL LINGUAGGIO R

MAPPATURA

- `lapply` applica una funzione agli elementi di un vettore e ritorna una lista

```
v <- 1:10  
head(lapply(v, sqrt), n = 2)  
## [[1]]  
## [1] 1  
##  
## [[2]]  
## [1] 1.414214
```


IL LINGUAGGIO R

MAPPATURA

- `sapply` applica una funzione agli elementi di un vettore e ritorna un vettore

```
v <- 1:5
names(v) <- paste0("sqrt(",v,")")
sapply(v, sqrt)

##  sqrt(1)  sqrt(2)  sqrt(3)  sqrt(4)  sqrt(5)
## 1.000000 1.414214 1.732051 2.000000 2.236068
```

IL LINGUAGGIO R

TABELLE DI CONTINGENZA

```
head(airquality, n = 3)
```

```
##      Ozone Solar.R Wind Temp Month Day
## 1      41      190  7.4   67     5   1
## 2      36      118  8.0   72     5   2
## 3      12      149 12.6   74     5   3
```

```
with(airquality, table(OzHi = Ozone > 80, Month,
                        useNA = "ifany"))
```

```
##           Month
## OzHi      5  6  7  8  9
## FALSE 25  9 20 19 27
## TRUE   1  0  6  7  2
## <NA>   5 21  5  5  1
```

IL LINGUAGGIO R

TABELLE DI CONTINGENZA

- È anche utile `tapply()`:
- **NOTA:** `with()` serve per risparmiarsi di scrivere `airquality$Ozone`.

```
round(with(airquality,  
          tapply(Ozone, Month, mean, na.rm=T)), 1)
```

```
##      5      6      7      8      9  
## 23.6 29.4 59.1 60.0 31.4
```

```
# 0 anche:
```

```
aggregate(Ozone~Month, data=airquality, FUN=mean, na.rm=T)
```

```
##      Month      Ozone  
## 1         5 23.61538  
## 2         6 29.44444  
## 3         7 59.11538  
## 4         8 59.96154  
## 5         9 31.44828
```

IL LINGUAGGIO R

TIDYVERSE

Assieme a RStudio è emersa una *new wave* di librerie R che modificano radicalmente l'approccio. Vanno sotto il nome collettivo di `tidyverse`

- `ggplot2`: grafici
- `purrr`: programmazione funzionale
- `dplyr`: manipolazione dati
- `stringr`: manipolazione stringhe
- `tibble`: data frame migliorati
- `readr`: importazione dati
- `tidyr`: preparazione dati
- `lubridate`: manipolazione date

IL LINGUAGGIO R

TIDYVERSE

L'approccio tidyverse ha alcune caratteristiche comuni:

- dati in formato **tidy** (un'osservazione per riga, un osservando per colonna)
- composizione di funzioni con `+` (`ggplot(...)` `+` `geom_line()`)
- notazione prefissa con `%>%` (a `%>% str()` invece di `str(a)`)

È utile consultare i cheat sheet:

<https://www.rstudio.com/resources/cheatsheets/>

PLOT

- I principali comandi di plot sono:
 - `plot`: interfaccia generica
 - `lines`: plotta una serie come linea, in aggiunta a un plot
 - `points`: plotta una serie come punti, in aggiunta a un plot
 - `curve`: plotta una funzione di x , accetta l'opzione `add=T`
 - `abline`: plotta una linea retta
 - `hist`: istogramma
 - `boxplot`: ditto

STIMATORI

- Media campionaria: `mean(x, na.rm=F)`
- Varianza campionaria: `var(x, na.rm=F)`
- Deviazione standard: `sd(x, na.rm=F)`
- Mediana: `median(x, na.rm=F)`
- Covarianza: `cov(x, y, na.rm=F)`
- Correlazione: `cor(x, y, na.rm=F)` $=: \text{cov}(x, y) / (\sigma_x \sigma_y)$

STATISTICA DESCRITTIVA

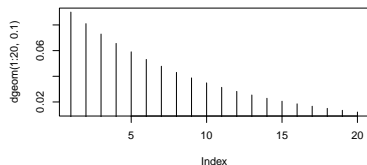
DISTRIBUZIONI

- In R, le funzioni relative alle distribuzioni sono 4 per ciascuna distribuzione:
 - generazione di numeri casuali, prefisso `r`
 - densità di probabilità (PDF), prefisso `d`
 - probabilità cumulata (CDF), prefisso `p`
 - quantile (CDF^{-1}), prefisso `q`
- Ai prefissi vanno aggiunti i nomi delle distribuzioni: `unif`, `norm`, `t`, `f`, `chisq`, `pois`, `binom`, `geom`, `gamma`, `weibull`, ...
- Ad esempio:
 - `rnorm(n, 0, 1)` genera n campioni normali standard $N(0, 1)$
 - `pt(t, n)` calcola la CDF del valore t da una distribuzione t_n
 - `qf(p, n1, n2)` calcola il quantile per la probabilità p su una χ_{n_1, n_2}^2

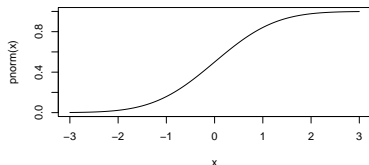
STATISTICA DESCRITTIVA

ESEMPIO

```
plot(dgeom(1:20, 0.1), typ="h")
```



```
curve(pnorm(x), xlim=c(-3, 3))
```

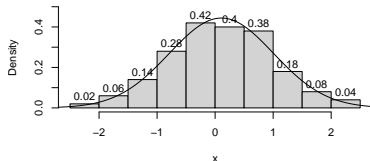


STATISTICA DESCRITTIVA

ESEMPIO

```
set.seed(1)
x <- rnorm(100)
m <- mean(x); s <- sd(x)
hist(x, prob=T, ylim=c(0, 0.5), labels=T)
curve(dnorm(x, mean=m, sd=s), xlim=c(-3, 3), add=T)
```

Histogram of x

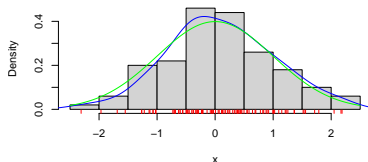


STATISTICA DESCRITTIVA

KERNEL DENSITY ESTIMATE (KDE)

```
set.seed(123)
x <- rnorm(100)
hist(x, prob=T)
rug(x, col="red")
lines(density(x), col="blue")
curve(dnorm(x), add=T, col="green")
```

Histogram of x

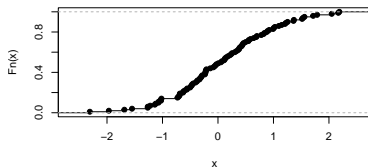


STATISTICA DESCRITTIVA

KERNEL DENSITY ESTIMATE (KDE)

```
plot(ecdf(x))
```

ecdf(x)



STATISTICA INFERENZIALE

TEST DI IPOTESI

- Un *test statistico* prevede sempre una coppia di ipotesi
- L'ipotesi nulla H_0 è sempre l'ipotesi di non-significatività
- L'ipotesi alternativa H_1 suppone che un effetto sia statisticamente significativo, cioè maggiore della varianza tipica del sistema

$$H_0 : \quad \mu_1 = \mu_2$$

$$H_1 : \quad \mu_1 \neq \mu_2$$

MATRICE DI CONFUSIONE

H_0	Accettata	Rifiutata
Vera	OK	Errore Tipo I
Falsa	Errore Tipo II	OK

STATISTICA INFERENZIALE

PROBABILITÀ DI ERRORE

- α è la probabilità di rifiutare H_0 quando H_0 è vera (tipo-I)
- β è la probabilità di accettare H_0 quando H_0 è falsa (tipo-II)
- $P = 1 - \beta$ è la **potenza** di un test

SE FOSSE UN ALLARME ANTI-INTRUSIONE:

- α è la probabilità di falso allarme
- β è la probabilità di un mancato allarme
- P è l'affidabilità del sistema (probabilità che suoni quando deve)

STATISTICA INFERENZIALE

ESEMPIO ZERO

- Abbiamo due campioni y_1 e y_2 di n_1 e n_2 osservazioni
- Le due medie campionarie \bar{y}_1 e \bar{y}_2 sono sufficientemente simili da chiederci se vengano dalla stessa popolazione o no
- Nel primo caso, il valore atteso della popolazione del primo campione è uguale al valore atteso della popolazione del secondo: $H_0 : \mu_1 = \mu_2$
- Nel secondo caso invece $H_1 : \mu_1 \neq \mu_2$
- Questo problema corrisponde all'originale formulazione del test di Student di William Gosset, detto *Student*

STATISTICA INFERENZIALE

TEST DI STUDENT, O T-TEST

- Risulta che:

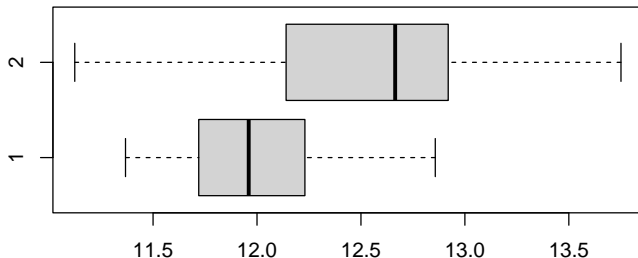
$$t_0 = \frac{\bar{y}_1 - \bar{y}_2}{S_p \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \sim t_{n_1+n_2-1}, \text{ dove } S_p = \frac{(n_1 - 1)S_1 + (n_2 - 1)S_2}{n_1 + n_2 - 2}$$

- dato che conosciamo la distribuzione di t_0 , possiamo calcolare la probabilità di riscontrare un valore uguale o superiore a t_0
- tanto più bassa è tale probabilità, detta p -value, tanto più è forte H_1
- il p -value corrisponde alla probabilità di un errore di tipo-I, α

STATISTICA INFERENZIALE

T-TEST IN R

```
set.seed(123)  
y1 <- rnorm(10, 12, 0.5); y2 <- rnorm(12, 12.5, 0.7)  
boxplot(y1, y2, horizontal=T)
```



STATISTICA INFERENZIALE

T-TEST IN R

- per prima cosa si verifica l'**omoschedasticità**:

```
(vt <- var.test(y1, y2))
```

```
##
```

```
## F test to compare two variances
```

```
##
```

```
## data: y1 and y2
```

```
## F = 0.4531, num df = 9, denom df = 11, p-value = 0.2446
```

```
## alternative hypothesis: true ratio of variances is not equal to 1
```

```
## 95 percent confidence interval:
```

```
## 0.1262847 1.7725487
```

```
## sample estimates:
```

```
## ratio of variances
```

```
## 0.4530969
```

STATISTICA INFERENZIALE

T-TEST IN R

- Poi si effettua il T-test appropriato:

```
t.test(y1, y2, var.equal=(vt$p.value>0.05))  
  
##  
## Two Sample t-test  
##  
## data: y1 and y2  
## t = -1.9339, df = 20, p-value = 0.0674  
## alternative hypothesis: true difference in means is not equal to 0  
## 95 percent confidence interval:  
## -1.05880157 0.04004476  
## sample estimates:  
## mean of x mean of y  
## 12.03731 12.54669
```

STATISTICA INFERENZIALE

OSSERVAZIONE

- In R, alcune funzioni possono ritornare degli *oggetti*
- Un oggetto raggruppa uno o più *attributi*, visualizzabili col comando `names()` e accessibili con la notazione `$`:

```
names(vt)
```

```
## [1] "statistic"      "parameter"      "p.value"        "conf.int"  
## [6] "null.value"     "alternative"     "method"         "data.name"
```

```
vt$p.value
```

```
## [1] 0.2446474
```