# Introduzione a R e RStudio

Paolo Bosetti (paolo.bosetti@unitn.it)

Data creazione: 2022-01-24 13:04:18

### Contenuti del corso

#### Contenuti

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

- R è un linguaggio ad alto livello, declarativo, 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

#### 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:
С
## [1] 3
# in un colpo solo:
(d <- "stringa")</pre>
## [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"
```

### Vettori

```
# Si costruiscono con l'operatore/funzione c():
v1 \leftarrow c(10, 2, 7.5, 3)
# oppure con una sequenza:
v2 <- 1:10
# anche con passo specificato:
v3 \leftarrow 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

### 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
```

#### **FATTORI**

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

```
(vf \leftarrow factor(LETTERS[1:5], levels=LETTERS[c(2, 1, 3, 5, 4)]
## [1] A B C D E
## Levels: B < A < C < E < D
class(vf)
## [1] "ordered" "factor"
typeof(vf)
## [1] "integer"
vf[1] < vf[3]
## [1] TRUE
```

### 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
```

#### 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,]
                      5
```

### 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
```

#### **N**ота

• TRUE e FALSE possono essere abbreviati in T e F

#### **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</pre>
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)</pre>
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</pre>
```

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

#### **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

#### 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 \leftarrow function(x, y, n=10, test=F) {
  ifelse(test, 0, x^y + n)
f(2, 10)
## [1] 1034
f(\text{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
## 0.005 0.000 0.005
m
## [1] 500000.5</pre>
```

#### 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</pre>
```

#### 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

### Ordinamento di vettori

```
v <- runif(5, 1, 10)
sort(v)
## [1] 2.755385 2.772329 7.002954 7.307567 9.450040
rev(sort(v))
## [1] 9.450040 7.307567 7.002954 2.772329 2.755385
sort(v, decreasing = T)
## [1] 9.450040 7.307567 7.002954 2.772329 2.755385</pre>
```

### Ordinamento di dataframe

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

## A B

## 5 5 0.03971099

## 1 1 0.22136157

## 4 4 0.28852447

## 3 3 0.30629901

## 2 2 0.75747852</pre>
```

### CAMPIONAMENTO

```
sample(1:10) # senza reinserimento
## [1] 1 6 10 3 2 4 5 8 7 9
sample(1:10, replace = T) # con reinserimento
## [1] 2 2 6 8 10 9 7 7 2 3
sample(1:10, size = 5)
## [1] 6 5 2 10 7
sample(10) # generazione interi casuali senza ripetizione
   [1] 4 10 3 2 1 7 8 6 5 9
##
```

### GRIGLIE

```
(df <- expand.grid(A=1:2, B=c("-", "+")))
## A B
## 1 1 -
## 2 2 -
## 3 1 +
## 4 2 +</pre>
```

### 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
```

### Mappatura

• apply applica una funzione ai margini di una matrice o array

```
(m <- matrix(sample(6), 2, 3))
## [,1] [,2] [,3]
## [1,] 6 5 1
## [2,] 3 4 2
apply(m, 1, sum)
## [1] 12 9
apply(m, 2, sum)
## [1] 9 9 3</pre>
```

### 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</pre>
```

### 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</pre>
```

# 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
##
         5 21 5 5 1
##
    <NA>
```

**NOTA**: with() serve per risparmiarsi di scrivere airquality\$0zone.

# Il linguaggio R

### Tabelle di contingenza

• È anche utile tapply(): round(with(airquality, tapply(Ozone, Month, mean, na.rm=T)), 1) ## 5 6 7 8 ## 23.6 29.4 59.1 60.0 31.4 # 0 anche: aggregate(Ozone~Month, data=airquality, FUN=mean, ra.rm=T) ## Month Ozone ## 1 5 23.61538 ## 2 6 29.44444 ## 3 7 59.11538 ## 4 8 59.96154 ## 5 9 31.44828

#### 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

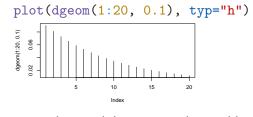
#### STIMATORI

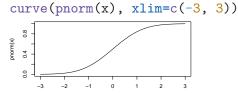
- Media campionaria: mean(x, na.rm=F)
- Varianza campionaria: var(x, na.rm=F)
- Deviazione standard: sd(x, na.rm=F)
- Mediana: median(x, na.rm=F)
- Covarianza: cov(x, y, na.rm=F)
- Correlazione: cor(x, y, na.rm=F) =:  $cov(x,y)/(\sigma_x\sigma_y)$

#### 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<sup>-1</sup>), 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)
  - ullet 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  $\chi^2_{n_1,n_2}$

### **ESEMPIO**

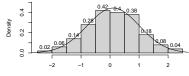




Introduzione a R e RStudio

## ESEMPIO

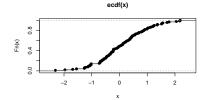
```
set.seed(1)
x \leftarrow rnorm(100)
m \leftarrow mean(x); s \leftarrow sd(x)
hist(x, prob=T, ylim=c(0, 0.5), labels=T)
curve(dnorm(x, mean=m, sd=s), xlim=c(-3, 3), add=T)
             Histogram of x
```



```
KERNEL DENSITY ESTIMATE (KDE)
set.seed(123)
x \leftarrow 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
Density
```

# KERNEL DENSITY ESTIMATE (KDE)

plot(ecdf(x))



#### Test di ipotesi

- Un test statistico prevede sempre una coppia di ipotesi
- ullet 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

$$H_0: \mu_1 = \mu_2$$
  
 $H_1: \mu_1 \neq \mu_2$ 

### MATRICE DI CONFUSIONE

$\overline{H_0}$	Accettata	Rifiutata
Vera Falsa		Errore Tipo I OK

### Probabilità di errore

- $\alpha$  è la probabilità di rifiutare  $H_0$  quando  $H_0$  è vera (tipo-I)
- $\beta$  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:

- ullet  $\alpha$  è la probabilità di falso allarme
- ullet eta è la probabilità di un mancato allarme
- P è l'affidabilità del sistema (probabilità che suoni quando deve)

#### 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*

## TEST DI STUDENT, O T-TEST

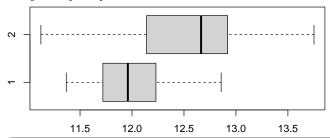
Risulta che:

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

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

### 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)</pre>
```



### T-TEST IN R

• per prima cosa si verifica l'omoschedasticità:

```
(vt <- var.test(y1, y2))</pre>
##
##
   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
## 95 percent confidence interval:
## 0.1262847 1.7725487
## sample estimates:
## ratio of variances
```

0.4530969

##

### 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 equ
## 95 percent confidence interval:
## -1.05880157 0.04004476
## sample estimates:
## mean of x mean of y
```

## 12.03731 12.54669

#### **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
```