RSTUDIO INTRO

Paolo Bosetti

11/23/2021

Contenuti del corso

Contenuti

- L'ambiente RStudio
- Il linguaggio R
- Statistica descrittiva
- Statistica inferenziale
- Modelli di regressione lineare e lineare generalizzata
- Serie temporali e modelli ARIMA

Note

- Queste slide coprono solo la parte introduttiva (1.–4.)
- 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.

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 sun 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"
```

ARRAY

```
# Si costruiscono con l'operatore 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 ,</pre>
```

Matrici

```
# Si costruiscono con l'operatore matrix()
(m1 <- matrix(1:10, 2, 5))

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

## [1,] 1 3 5 7 9

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

OPERATORI

```
# Le variabili sono nativamente degli array.
# Gli scalari sono solo array di dimensione 1
length(a)
## [1] 1
length(v1)
## [1] 4
# Gli operatori agiscono quindi sempre su array:
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

v1[3]

[1] 7.5

• La sintassi di indicizzazione di R è molto flessibile e potente

11/23/2021

9/30

- si usano sempre le parentesi quadre [r,c], la base è 1
- se un indice manca, significa "tutte le righe|colonne"

```
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

RSTUDIO INTRO

RSTUDI
```

Indicizzazione

 Un indice può essere anche un'array di posizioni o un'array 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
```

Nота

• 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
```

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}, \text{y=10}, \text{x=2})
## [1] 1034
f(test=T)
## [1] 0
```

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)
##
    ABC
## 1 1 a A
## 2 2 b B
## 3 3 c C
```

15/30

PLOT

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

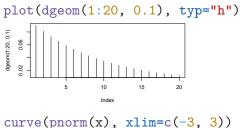
STIMATORI

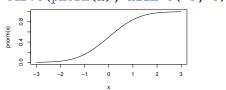
- Media campionaria: mean(x, na.rm=F)
- Varianza campionaria: var(x, na.rm=F)
- Deviazione standard: sd(x, na.rm=F)
- Mediana: median(x, na.rm=F)
- Moda: mode(x, na.rm=F)
- Covarianza: cov(x, y, na.rm=F)
- Correlazione: cor(x, y, na.rm=F) $=: cov(x,y)/(\sigma_x\sigma_y)$

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⁻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)
 - 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





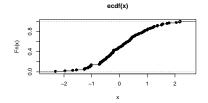
ESEMPIO

```
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
```

```
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
- 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	OK	Errore Tipo I
Falsa	Errore Tipo II	OK

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:

- ullet α 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) 11.5 12.0 12.5 13.0 13.5

0.4530969

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
```

12.03731 12.54669

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
```

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] 0.2446474

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