02-WoRking with data frames

Ottavia M. Epifania, Ph.D

Lezione di Dottorato @Università Cattolica del Sacro Cuore (MI)

8-9 Giugno 2023

Table of contents

1 Importa i dati

2 Lavora con i dati

3 Esporta i dati

Table of Contents

1 Importa i dati

2 Lavora con i dati

Seporta i dati

Superato lo scoglio dell'importazione dei dati è tutta in discesa (kind of) Diversi tipi di formati:

- .csv comma separatered value \to sono tra i più usati, "universali" (nonché i miei preferiti)
- .tab o .dat plain text, li potete creare anche con il blocco note del computer, molto comodi
- .xls o .xlsx molto comuni, servono pacchetti esterni
- .sav servono pacchetti esterni

.csv

comma separatered value ightarrow i separatori di colonna sono le virgole ","

Nonostante siano comma separatered value nei computer in italiano sono ";", cosa che ovviamente genera non poca confusione

Il comando di base per leggere i .csv:

file: Il nome del file (se serve anche la sua directory)

header = TRUE: La prima riga contiene i nomi delle variabilii

sep = ",": I separatori delle colonne sono le virgole

dec = ".": Il separatore dei decimali

.csv in Italia

Due opzioni:

- usare la funzione read.csv = sep() settando sep = ";" e
 dec=","
- 2 usare la funzione read.csv2() \rightarrow cambiano i default per cui sep =";" e dec = ","

read.csv() in pratica

```
Come si chiama il file?

dir("data") # elenca tutti gli oggetti che sono all'interno
```

```
[1] "babies.tab" "benessere.csv" "benessereScores.csv"
```

[4] "CioccoRazzaBuilt.dat" "database_benessere.xls"

"datiBenessere.xlsx"

[7] "score.tab"

Voglio importare il data set benessere.csv e assegnarlo all'oggetto data:

Ha funzionato?

Si!

head(data)

Ha funzionato?

No

```
head(data.2)
```

```
benessere.stipendio.genere

5,1461.09828023079,m

7,1132.36368361099,f

7,1675.90040479853,m

2,328.958701913838,f

6,1370.01460952768,m

5,954.354030915469,f
```

.tab o .dat

Il comando di base per leggere i .tab o .dat:

file: Il nome del file (se serve anche la sua directory)

header = FALSE: La prima riga contiene i nomi delle variabili (letto di default)

sep = "": I separatori delle colonne sono inferiti dal file
dec = ".": Il separatore dei decimali

read.table() in pratica |

```
tab_data = read.table("data/babies.tab")
head(tab_data)
```

```
id genere peso altezza
1 baby1 f 7.424646 62.07722
2 baby2 m 7.442727 58.18877
3 baby3 f 9.512598 84.52737
4 baby4 f 11.306349 85.13573
5 baby5 m 9.345165 75.23783
6 baby6 m 5.411290 46.80163
```

read.table() in pratica II

```
dat_data = read.table("data/CioccoRazzaBuilt.dat",
                      header = TRUE, sep = "\t")
head(dat_data)
date time build subject blocknum blockcode trialnum
1 121318 09:55 3.0.6.0 1 1 consenso 1
2 121318 09:55 3.0.6.0 1 2 fame 1
3 121318 09:55 3.0.6.0 1 6 BuiltLatteFondente2nd 1
4 121318 09:55 3.0.6.0 1 6 BuiltLatteFondente2nd 2
5 121318 09:55 3.0.6.0 1 6 BuiltLatteFondente2nd 4
6 121318 09:55 3.0.6.0 1 6 BuiltLatteFondente2nd 6
trialcode
1 consenso
2 fame
3 reminder
4 Builtlatteright
5 Builtfondenteleft
6 Builtfondenteleft
response correct
```

File excel

Servono aiuti esterni (un pacchetto apposito):

install.packages("readxl") va digitato e fatto correre una volta
nella console

```
library("readxl") # rende disponibile il pacchetto
# nell'ambiente R
```

La funzione:

path: Il nome del file (se serve anche la sua directory)

sheet = NULL dà la possibilità di speicificare il foglio specifico del file
excel

range = NULL: Il range specifico di celle da leggere (e.g., B0:B13)

read_excel() in pratica

```
benessere = read excel("data/datiBenessere.xlsx")
head(benessere)
# A tibble: 6 \times 19
ID età genere frat item1 item2 item3 item4 item5 au1 au2
au3 au4
<dbl> <dbl> <dbl>
1 1 16 1 0 1 2 4 3 4 5 4 5 2
2 2 21 1 1 2 2 3 4 3 5 4 5 2
3 3 28 2 4 2 3 5 1 2 4 4 4 4
4 4 15 2 2 3 4 2 2 2 4 5 5 3
5 5 23 1 3 4 5 1 5 2 3 2 3 2
6 6 31 1 2 2 3 2 1 2 5 1 5 1
# i 6 more variables: au5 <dbl>, au6 <dbl>, au7 <dbl>, au8
<dbl>. au9 <dbl>.
# au10 <dbl>
```

File .sav

Aiuti esterni:

install.packages("foreign") oppure
install.packages(foreign)

Table of Contents

1 Importa i dati

2 Lavora con i dati

3 Esporta i dat

Disclaimer

Presento solo le opzioni disponibili con base-R.

Si ottengono le stesse cose che si otterrebbero con tidyverse La logica di tidyverse è un po' diversa, ma si ottiene lo stesso risultato con più codice

Sorting (Riordinare)

babies

```
id genere peso altezza
baby1 m 9.858097 68.83238
baby2 f 8.128073 72.30143
baby3 f 11.347780 74.75981
```

. . . .

. . . .

order():

Ordine crescente

```
babies[order(babies$peso), ]

id genere peso altezza
baby5 m 5.547482 50.95574
baby10 f 6.899776 71.39348
baby2 f 8.128073 72.30143
```

	id	genere	peso	altezza
7	baby7	m	15.253421	89.57014
4	baby4	f	15.246266	87.40951
3	baby3	f	11.347780	74.75981

. . .

Si può ordinare anche considerando più variabili:

```
id genere
                       peso
                             altezza
7
    baby7
               m 15.253421 89.57014
               f 15.246266 87.40951
    baby4
3
    baby3
               f 11.347780 74.75981
6
    baby6
               m 10.005233 70.75147
1
    baby1
                  9.858097 68.83238
9
    baby9
                   8.767017 65.63333
               m
8
    baby8
                  8.638523 83.48096
2
    baby2
                  8.128073 72.30143
10
   baby10
                  6.899776 71.39348
5
                   5.547482 50.95574
    baby5
               m
```

Wide format

Siamo abituati ad avere i dati in formato wide, ovvero matrici $p \times v$ dove $p=1,\ldots,P$ partecipanti e $v=1,\ldots,V$ variabili

Il numero di righe è uguale a P (numero dei partecipanti) e il numero di colonne è uguale a V (numero di variabili):

	Coi	ndition A	Condition B		
Respondent	RT ∜	Accuracy 🕏	RT ∜	Accuracy 🖔	
<i>p</i> 1	520	1	420	0	
<i>p</i> 2	320	0	620	0	
p3	720	1	520	1	

Long format

I dati organizzati in long format stanno prendendo sempre più piede

I software per la somministrazione di esperimenti (e.g., Inquisit, e-prime, PsychopPy) forniscono i risultati in long format

In riga si trovano le singole osservazioni. Ogni partecipante ha tante righe quante sono le osservazioni (i.e., i trial o le domande a cui ha risposto)

Il numero totale di righe è il prodotto tra P e il numero di trial di cui è composto l'esperimento

Condition	Stimulus	RT	Accuracy
А	18⁴	520	1
В	18€	420	0
Α	₹ 8*	320	0
В	₹ 8*	620	0
Α	™ 8*	720	1
В	₹&*	520	1
	A B A	A 格 B 格 A 格 B 格	B

0

0

Long to wide

Da qui (long format)

Indometh # Long format

```
Subject time conc
```

1 1 0.25 1.50 2

1 0.50 0.94 1 0.75 0.78

1 1.00 0.48

1 1.25 0.37

1 2.00 0.19

A qui (wide format):

3

4

5

6

Subject conc.0.25 conc.0.5 conc.0.75 conc.1 conc.1.25 conc.2 conc.3 con

1 1.50 0.94 0.78 0.48 0.37 0.19 0.12

0 12 2.03 1.63 0.71 0.70 0.64 0.36 0.32 0 23 2.72 1.49 1.16 0.80 0.80 0.39 0.22 0

4 34 1.85 1.39 1.02 0.89 0.59 0.40 0.16 45 5 2.05 1.04 0.81 0.39 0.30 0.23 0.13

reshape()

Per girare il data set si utilizza la funzione reshape

Sempre meglio sapere come sono fatti i dati per evitare sorprese:

levels(Indometh\$Subject) # quanti soggetti ho?

[1] "1" "4" "2" "5" "6" "3"

table(Indometh\$Subject) # quante osservazioni ho per soggetto?

1 4 2 5 6 3 11 11 11 11 11 11

nrow(Indometh) # quante righe ha il mio data set?

[1] 66

Ci aspettiamo un data frame a 6 righe e con 11 colonne + la colonna con gli id dei soggetti:

```
# From long to wide
df.w <- reshape(Indometh, v.names = "conc", timevar = "time",
    idvar = "Subject", direction = "wide")</pre>
```

Le aspettative sono rispettate?

```
nrow(df.w) == length(levels(Indometh$Subject)) # ho sei righe?
```

```
[1] TRUE
```

```
sum(grepl("conc", colnames(df.w))) # ho 11 colonne per le 11 variabili?
```

[1] 11

Facendo prima...

	Subject	conc.0.25	conc.0.5	conc.0.75	conc.1	conc.1.25	conc.2	conc.3	con
1	1	1.50	0.94	0.78	0.48	0.37	0.19	0.12	0
12	2	2.03	1.63	0.71	0.70	0.64	0.36	0.32	0
23	3	2.72	1.49	1.16	0.80	0.80	0.39	0.22	0
34	4	1.85	1.39	1.02	0.89	0.59	0.40	0.16	0
45	5	2.05	1.04	0.81	0.39	0.30	0.23	0.13	0
56	6	2.31	1.44	1.03	0.84	0.64	0.42	0.24	0
	conc.5	conc.6 cond	c.8						

. . . .

Wide to long

```
2.conc.0.25 2 conc.0.25 2.03
3.conc.0.25 3 conc.0.25 2.72
```

. . . .

Unire data set

Se i data set hanno lo stesso numero di colonne **con lo stesso nome** all data = rbind(data, data1, data2, ...)

Se i data set hanno lo stesso numero di righe:

```
all_data = cbind(data, data1, data2, ...)
```

Se i data set hanno numeri diversi di righe e/o colonne, ma hanno almeno una caratteristica in comune (e.g., id) \rightarrow merge()

```
all_data = merge(data1, data2,
by = "ID")
```

All'argomento by si può passare anche un vettore di character che indica secondo quale variabile vogliamo che vengano uniti i data set

merge(): Un esempio

babies

```
    id genere
    peso altezza

    1 baby1
    m 9.858097 68.83238

    2 baby2
    f 8.128073 72.30143

    3 baby3
    f 11.347780 74.75981
```

. . . .

merge(): Un esempio

```
babies
                                    baby_detail
      id genere
                     peso
                           altezza
                                          id termine apgar genere
              m 9.858097 68.83238
   baby1
                                    1
                                       baby1
                                                 yes
                                                         8
                                                                \mathbf{m}
   baby2
              f 8.128073 72.30143
                                       baby2
                                                                f
                                                         8
                                                 yes
   baby3 f 11.347780 74.75981
                                       baby3
                                                                f
                                                 ves
```

merge(babies, baby_detail)

	id	genere	peso	altezza	termine	apgar
1	baby1	m	9.858097	68.83238	yes	8
2	baby10	f	6.899776	71.39348	no	3
3	baby2	f	8.128073	72.30143	yes	8
4	baby3	f	11.347780	74.75981	yes	9
5	baby4	f	15.246266	87.40951	yes	6
6	baby5	m	5.547482	50.95574	yes	8
7	baby6	m	10.005233	70.75147	yes	5
8	baby7	m	15.253421	89.57014	yes	3
9	baby8	f	8.638523	83.48096	no	6
10	baby9	m	8.767017	65.63333	no	4

Attenzione! data set con id diversi

id	termine	apgar	genere
baby1	yes	8	m
baby2	yes	8	f
baby3	yes	9	f
baby4	yes	6	f
baby11	yes	8	m
baby12	yes	5	m
baby13	yes	3	m
baby14	no	6	f
baby15	no	4	m
baby16	no	3	f
	baby1 baby2 baby3 baby4 baby11 baby12 baby13 baby14 baby15	baby1 yes baby2 yes baby4 yes baby11 yes baby12 yes baby13 yes baby14 no baby15 no	baby2 yes 8 baby3 yes 9 baby4 yes 6 baby11 yes 8 baby12 yes 5 baby13 yes 3 baby14 no 6 baby15 no 4

Attenzione! data set con id diversi

```
id termine apgar genere
1
    baby1
              yes
                       8
                              m
    baby2
                              f
              yes
3
   baby3
                              f
              yes
                              f
4
   baby4
                       6
              yes
   baby11
              yes
                              m
   baby12
              yes
                              m
   baby13
              yes
                              m
   baby14
                       6
                              f
               no
   baby15
               no
                              m
10 baby16
                              f
               no
```

merge(babies, new_baby)

id	genere	peso	altezza	termine	apgar
baby1	m	9.858097	68.83238	yes	8
baby2	f	8.128073	72.30143	yes	8
baby3	f	11.347780	74.75981	yes	9
baby4	f	15.246266	87.40951	yes	6
	id baby1 baby2 baby3 baby4	baby2 f baby3 f	baby1 m 9.858097 baby2 f 8.128073 baby3 f 11.347780	baby1 m 9.858097 68.83238 baby2 f 8.128073 72.30143 baby3 f 11.347780 74.75981	baby1 m 9.858097 68.83238 yes baby2 f 8.128073 72.30143 yes baby3 f 11.347780 74.75981 yes

Oppure

	- 4	gonoro	nogo	2]+0772	tormiro	angar
	Iu	genere	peso		termine	
1	baby1	m	9.858097	68.83238	yes	8
2	baby10	f	6.899776	71.39348	<na></na>	NA
3	baby11	m	NA	NA	yes	8
4	baby12	m	NA	NA	yes	5
5	baby13	m	NA	NA	yes	3
6	baby14	f	NA	NA	no	6
7	baby15	m	NA	NA	no	4
8	baby16	f	NA	NA	no	3
9	baby2	f	8.128073	72.30143	yes	8
10	baby3	f	11.347780	74.75981	yes	9
11	baby4	f	15.246266	87.40951	yes	6
12	baby5	m	5.547482	50.95574	<na></na>	NA
13	baby6	m	10.005233	70.75147	<na></na>	NA
14	baby7	m	15.253421	89.57014	<na></na>	NA
15	baby8	f	8.638523	83.48096	<na></na>	NA
16	baby9	m	8.767017	65.63333	<na></na>	NA

Aggiungere una nuova variabile

Basta utilizzare il \$ e creare una nuova variabile:

```
    id genere
    peso
    altezza
    termmine

    1
    baby1
    m
    9.858097
    68.83238
    si

    2
    baby2
    f
    8.128073
    72.30143
    no

    3
    baby3
    f
    11.347780
    74.75981
    si

    4
    baby4
    f
    15.246266
    87.40951
    no

    5
    baby5
    m
    5.547482
    50.95574
    si
```

Per eliminare una colonna:

```
babies [, -3]
                                   babies$peso = NULL
                                   babies
     id genere altezza termmine
                                         id genere altezza termmine
   baby1
            m 68.83238
                           si
   baby2 f 72.30143
                                      baby1
                                                m 68.83238
                                                               si
                      no
                                                f 72.30143
                                      baby2
   baby3 f 74.75981
                                                               no
                      si
                                      L-L-2 £ 7/ 7E001
```

[10] "bassi"

ifelse(test, vero, falso)

Creare nuove variabili "condizionate"

```
Ad esempio:
ifelse(babies$altezza > mean(babies$altezza), # test
    "alti", # se vero
    "bassi") # se falso
```

[1] "bassi" "bassi" "alti" "alti" "bassi" "bassi" "alti"

Check

	id	genere	altezza	termmine	altezza_media	altezza_dicotomico
1	baby1	m	68.83238	si	73.50883	bassi
2	baby2	f	72.30143	no	73.50883	bassi
3	baby3	f	74.75981	si	73.50883	alti
4	baby4	f	87.40951	no	73.50883	alti
5	baby5	m	50.95574	si	73.50883	bassi
6	baby6	m	70.75147	no	73.50883	bassi
7	baby7	m	89.57014	no	73.50883	alti
8	baby8	f	83.48096	si	73.50883	alti
9	baby9	m	65.63333	no	73.50883	bassi
10	baby10	f	71.39348	si	73.50883	bassi

Calcolare i punteggi di scala

Assumendo di avere il data set in formato wide:

- Sommando attraverso le variabili (colonne) → punteggio di scala per le persone rowSums() (oppure rowMean() se si vuole usare la media)
- Sommando attraverso le persone (righe) → punteggi sugli item colSums() (oppure colMean() se si vuole usare la media)

111 122 123 129 1

Dati benessere

```
library(readxl)
benessere = read_xlsx("data/datiBenessere.xlsx")
```

```
head(benessere, 2)
```

A tibble: 2×19

Se proviamo ad applicare rowSums():

```
rowSums(benessere)
```

au10 <dbl>

#

[1] 65 88 74 75 83 78 79 85 87 80 88 83 84 92 1 [19] 98 86 94 94 120 108 98 100 107

100 108 107 126 126 116 116 110 117 117 106

Condizionare ai nomi delle variabili

è necessario che le variabili abbiano una radice comune:

colnames(benessere)

```
[1] "ID" "età" "genere" "frat" "item1" "item2" "item3" "item4" [9] "item5" "au1" "au2" "au3" "au4" "au5" "au6" "au7" [17] "au8" "au9" "au10"
```

Le colonne con la radice item sono gli item che misurano il benessere, quelli con radice au misurano un'altra variabile Le funzioni grep()e grep1() permettono di filtrare gli oggetti sulla base di una regular expression (regex)

```
grep("regex", vettore)
```

Il funzionamento è il medesimo, differiscono nel loro risultato

```
(my_vector = colnames(benessere))
 [1] "ID"
              "età"
                        "genere" "frat"
                                           "item1"
                                                     "item2"
                                                               "item3"
                                                                        "item4
                                                               "au6"
 [9] "item5"
               "au1"
                        "au2"
                                  "au3"
                                            "aນ4"
                                                     "au5"
                                                                        "au7"
[17] "au8"
                        "au10"
              "au9"
grep()
grep("au", my_vector)
 [1] 10 11 12 13 14 15 16 17 18 19
```

```
grepl("au", my_vector)
```

grepl()

Tornando al calcolo di scala

colonne:

Bisogna condizionare rowSums() a calcolare le somme solo per certe

```
cat(rowSums(benessere[, grep("item", colnames(benessere))])[1:15],
```

```
14 14 13 13 17 10 16 16 9 13 14 16 17 12 9 ...
```

Si può assegnare a una nuova variabile nel data frame di partenza:

```
benessere$score_ben = rowSums(benessere[, grep("item", colnames(benessere
```

Your turn!



- Creare una variabile dicotomica dal data set benessere partendo dalla variabile frat 0 fratelli \rightarrow figlio_unico $1+\rightarrow$ sibling
- Calcolate il punteggio di scala della scala composta dagli item au e assegnatelo a una nuova variabile score_au
- create un nuovo data set score che contenga ID, età, genere, score_ben e score_au

Table of Contents

1 Importa i dati

2 Lavora con i dati

3 Esporta i dati

File (csv) o text:

```
write.table(data, # il data frame
    file = "mydata.txt", # il nome che si vuol dare +
    header = TRUE,
    sep = "\t",
    ....)
```

L'ambiente di R:

```
save(dat, file = "exp1_data.rda") # salva un oggetto specific
save(file = "the_earth.rda") # save the environment
load("the_earth.rda") # re-importa l'environment
```

Your turn!



- Esportate il data set benessere con i due score calcolati e aggiunti come nuove variabili in fondo in formato csv
- Esportate il data set score in formato tab