Attività di allineamento Laboratorio Informatico-Statistico



Corso di Laurea Magistrale in Statistica Economia e Impresa

Dipartimento di Scienze Statistiche Paolo Fortunati Anno Accademico 2021/2022







First Steps Importare dati esterni

L'elaborazione di dati esterni è la principale funzione di R. Proprio per questo motivo è possibile importare file di diversa natura, dai file di testo separati da tabulazioni a quelli prodotti da altri software (es: *SAS*).

La funzione più utilizzata per caricare dati esterni è read.table() della libreria utils:

```
> df = read.table(file.choose())
```

L'unico argomento obbligatorio della funzione *read.table* è il path del file da caricare. Per comodità si usa al suo posto la funzione *file.choose()* che fa apparire il classico pop-up di navigazione dei file.

Una volta aperto il file esempio.csv lo si analizza chiamandolo nella console:

Il file risulta essere evidentemente corrotto.

L'errato caricamento del file è dovuta alla non specificazione degli altri argomenti che risultano essere necessari per questo tipo di file.

First Steps

Importare dati esterni

Per importare correttamente il file è necessario specificare la presenza dei nomi delle colonne nella prima riga del file (header) ed il separatore (;):

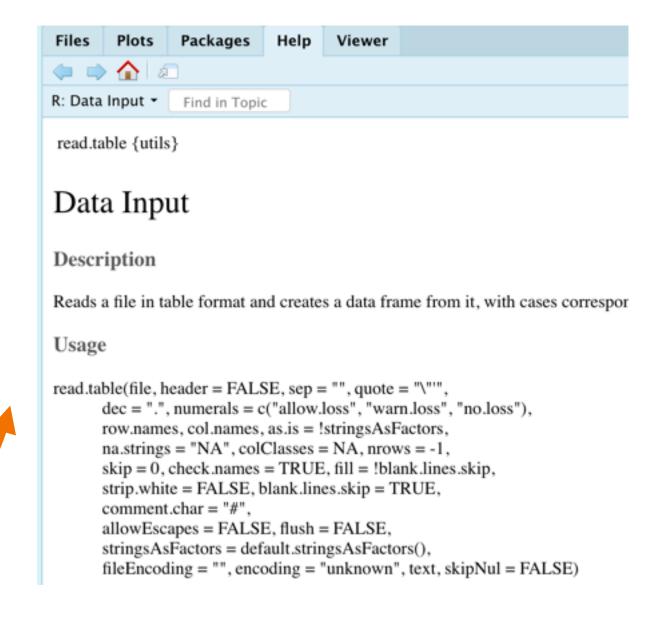
```
> df = read.table(file.choose(), sep=";", header=TRUE)
```

> df

	id	sesso	anni	peso	altezza
1	MT	М	69	76	1.78
2	GF	F	56	63	NA
3	MC	F	53	71	1.60
4	SB	М	28	73	1.78
5	FE	F	61	54	1.54
6	ΑB	М	46	92	1.84
7	RF	F	31	81	1.56
	-				

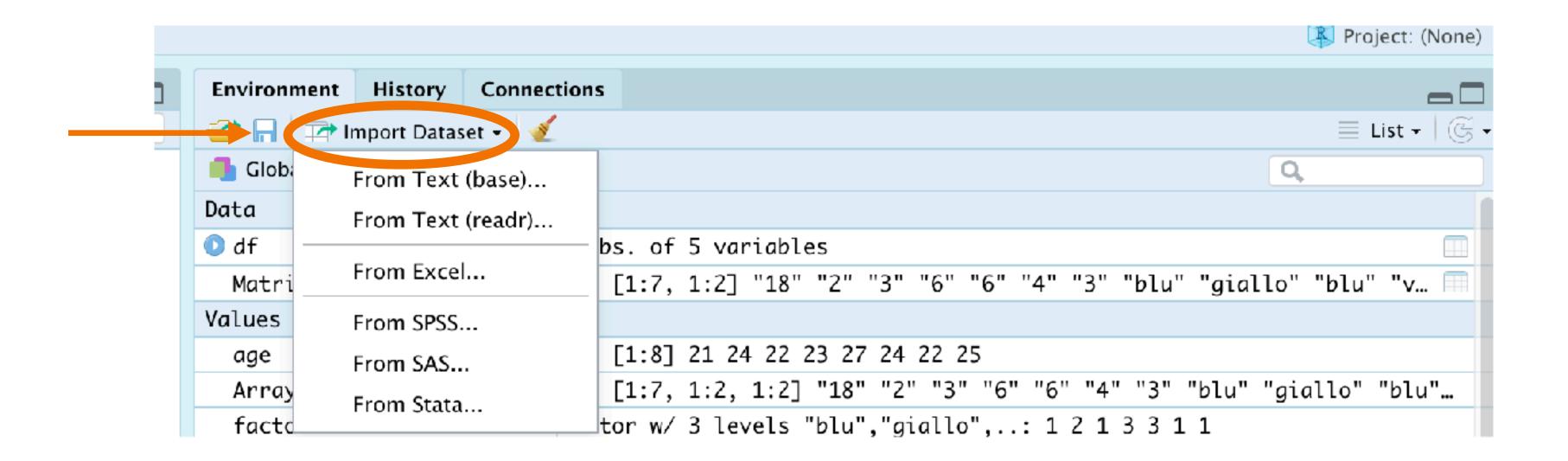
Si noti che oltre al *sep* e *header* sono presenti molti altri argomenti nella funzione *read.table*, proprio per la moltitudine di file che possono essere importati.

> ?read.table



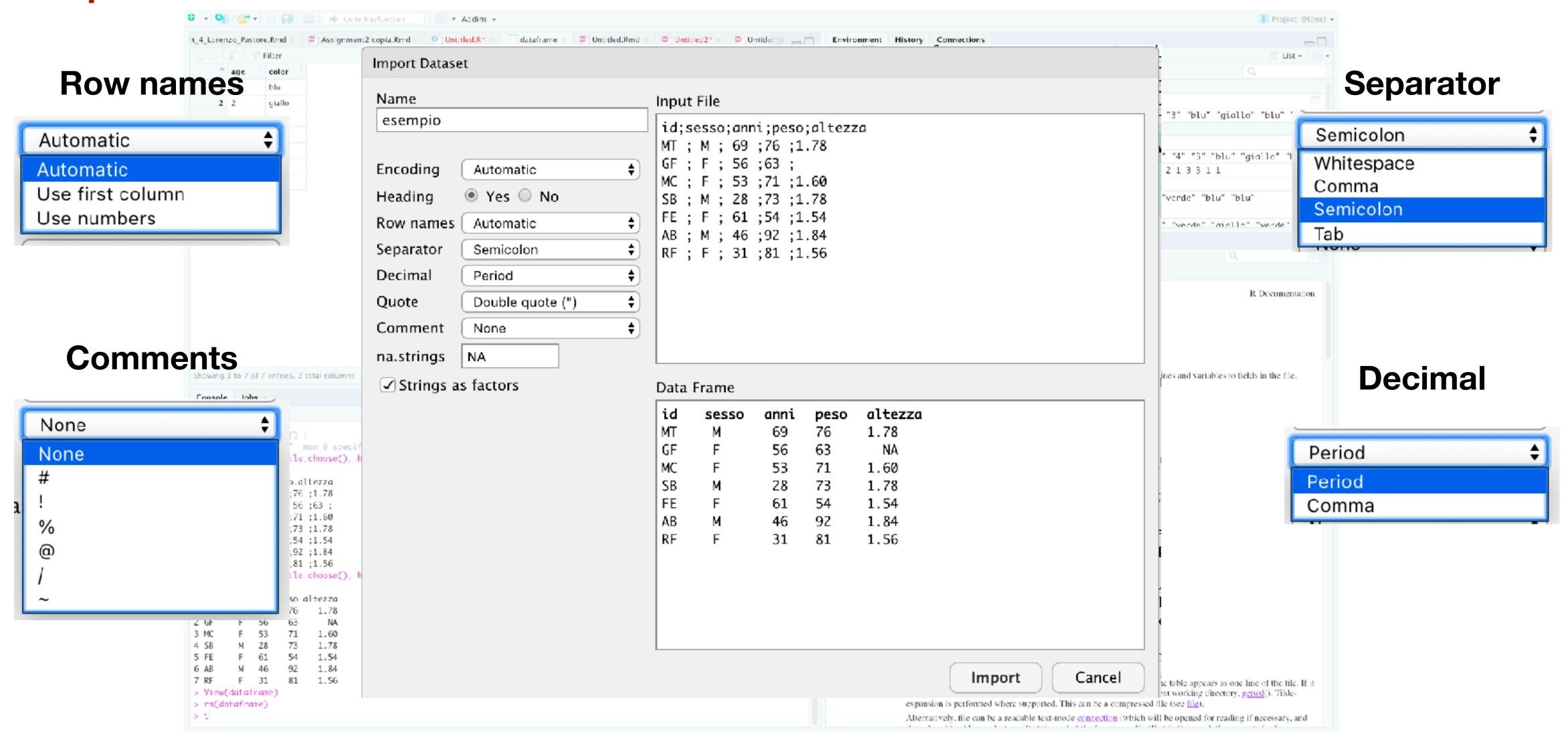
First Steps Importare dati esterni

Come gran parte delle funzioni di bas, l'import dei dati può essere eseguito sia da console che in modo grafico sfruttando l'apposito tab in Rstudio.



First Steps

Importare dati esterni



Data manipulation







Dataframe Manipulation

> View(df)

*	id [‡]	sesso ÷	anni	peso ÷	altezza 🗦
1	MT	М	69	76	1.78
2	GF	F	56	63	NA
3	МС	F	53	71	1.60
4	SB	М	28	73	1.78
5	FE	F	61	54	1.54
6	AB	М	46	92	1.84
7	RF	F	31	81	1.56

Una volta importato il df si passa alla fase di esplorazione dati.

Tramite la funzione str si visualizzano i formati delle colonne:

> str(df)

```
data.frame': 7 obs. of 5 variables:

$ id : Factor w/ 7 levels "AB ","FE ","GF ",..: 5 3 4 7 2 1 6

$ sesso : Factor w/ 2 levels " F "," M ": 2 1 1 2 1 2 1

$ anni : num 69 56 53 28 61 46 31

$ peso : num 76 63 71 73 54 92 81

$ altezza: num 1.78 NA 1.6 1.78 1.54 1.84 1.56
```

La funzione *summary()* fornisce invece una descrizione delle variabili

> str(df)

```
altezza
              Min. :28.00
                            Min. :54.00
                                           Min. :1.540
              1st Qu.:38.50 1st Qu.:67.00
                                         1st Qu.:1.570
GF :1
              Median :53.00
                             Median :73.00
                                           Median :1.690
MC :1
              Mean :49.14
                            Mean :72.86
                                           Mean :1.683
MT :1
                             3rd Qu.:78.50
              3rd Qu.:58.50
                                           3rd Qu.:1.780
RF :1
              Max. :69.00
                            Max. :92.00
                                           Max. :1.840
                                           NA's :1
SB :1
```

Dataframe Manipulation

Per visualizzare il numero di NA su ogni colonna:

> colSums(is.na(df))

```
id sesso anni peso-altezza
0 0 0 0 1
```

Gli NA sono problematici, ad esempio se volessimo calcolare la media dell'altezza:

> mean(df\$altezza)

[1] NA

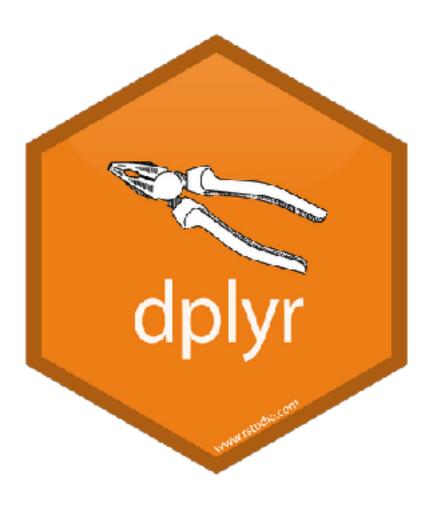
Per ovviare a questo problema usiamo l'argomento *na.rm*:

> mean(df\$altezza, na.rm=T) [1]1,68333

Per eliminare gli NA ed eseguire la maggior parte delle operazioni di data manipulation ci avvaliamo del pacchetto *dplyr*.

Per installare ed importare *dplyr* utilizziamo il pacchetto *tidyverse* che contiene al suo interno anche altre librerie e funzioni utili:

- > install.packages("tidyverse")
- > library("tidyverse")



Dataframe Manipulation

Per eliminare gli NA utilizziamo la funzione drop_na():

```
> df = drop_na(df)
```

La libreria dplyr permette di filtrare il dataframe in maniera agile:

> filter(df, sesso =="F")

Ovviamente la condizione di filtro può essere più complessa:

> filter(df, sesso =="F" | altezza > 1.78)

Per selezionare le righe per posizione si usa invece *slice()*:

> slice(df, 1:3)

Dataframe Manipulation

Per ordinare il df utilizziamo arrange():

> arrange(df, altezza, peso)

Il primo argomento è il dataframe, mentre successivamente possiamo inserire le colonne sulle quali vogliamo ordinare il df. Se ne indichiamo più di una, ogni colonna addizionale verrà usata per ordinare i record che hanno pari valore nella colonna precedente. Per ordinare in maniera discendente si utilizza la funzione desc() prima del nome della colonna:

> arrange(df, desc(altezza), desc(peso)

Per selezionare una o più colonne si utilizza select():

- > select(df, sesso, anni)
- > select(df, anni:altezza)

Per rinominare una colonna si utilizza rename():

> rename(df, ID = id)

Dataframe Manipulation

Per creare una (o più) nuova colonna si utilizza mutate():

> mutate(df, scarto_peso = peso - mean(peso))

La funzione summarise() collassa il dataframe su una sola riga:

> summarise(df, avg_altezza = mean(altezza, na.rm=T))

Per campionare *n* righe utilizziamo sample_n() se vogliamo specificare il numero di record da restituire o sample_frac() se siamo interessati ad una porzione percentuale del df:

- > sample_n(df, 10)
- > sample_frac(df, 0.2)

Per campionare con reinserimento si usa il parametro *replace=T*:

Dataframe Manipulation

È spesso utile aggregare i dati secondo i livelli dei fattori o gruppi di record di particolare tipologia. Per fare ciò si usa la funzione *groupby()*:

> group_by(df, sesso)

Per essere utile però la funzione di groupby deve essere accompagnata da altre funzioni, come ad esempio applicare la funzione media ai gruppi ottenuti precedentemente.

È per questo motivo che si usa l'operatore pipe : %>%

Per capire il funzionamento dell'operatore pipe si pensi agli orgomenti delle funzioni di *dplyr* viste finora. Tutte presentano come primo argomento il dataframe su cui applicare la funzione. L'operatore pipe sfrutta questa particolarità permettendo di applicare più funzioni allo stesso dataframe.

Dataframe Manipulation

Per utilizzare l'operatore pipe si dichiara il dataset su cui si lavora e poi si concatenano le funzioni da applicare l'una dopo l'altra con il *pipe:*

> df %>% group_by(sesso) %>% summarise(media = mean(anni))

Si noti come l'argomento data delle funzioni *dplyr* non viene più utilizzato se è presente l'operatore pipe