## R per l'analisi statistica multivariata

Unità D: analisi descrittiva dei dati DDE

### **Tommaso Rigon**

Università Milano-Bicocca



### Unità D

### Argomenti affrontati

- Frequenze assolute, relative
- La funzione di ripartizione
- Rappresentazioni grafiche (boxplot, istogrammi)
- Indici di posizione (media, mediana, quantili)
- Esercizi R associati: https://tommasorigon.github.io/introR/exe/es\_2.html

### Il problema epidemiologico

- Il DDT è estremamente efficace contro le zanzare da malaria ed è pertanto largamente usato in zone in cui la malaria è endemica.
- Al tempo stesso, il DDT potrebbe costituire un rischio per la salute, specialmente nel caso di donne in gravidanza.
- Per un campione di n=2312 donne in gravidanza, viene misurato il dde, ovvero una sostanza connessa al DDT, presente nel siero materno durante il terzo trimestre della gravidanza.
- La variabile GAD (Gestational Age at Delivery) misura invece a quale giorno della gravidanza è avvenuto il parto.
- Domanda di ricerca: la quantità di DDE è maggiore tra donne che hanno partorito prematuramente?

## I dati grezzi (editor di testo)

```
"DDE", "GAD"
24.56,292
15.56,289
54.8,252
15,285
33.54,281
22.68,283
25.02,277
31.85,284
37.45,293
32.27,277
31.43,280
27.37.255
15.23,261
31.23,289
54.39,296
18.11,260
79.7,297
15.68,270
```

### Importazione dei dati dde

- Per poter procedere con i prossimi comandi, è necessario scaricare il file dde.csv e salvarlo nel proprio computer.
- Link al file: https://tommasorigon.github.io/introR/data/dde.csv.
- In alternativa, possiamo semplice ottenerli usando il link:

Si noti la presenza di una nuova tipologia di variabile, ovvero integer, ovvero numeri interi.

### Operazioni preliminari

- Un totale di 361 donne hanno partorito prematuramente, ovvero prima della conclusione della 37a settimana.
- Per verificare questo, dividiamo la variabile DDE in due gruppi.

```
dde_preterm <- dde$DDE[dde$GAD < 37 * 7] # Gruppo parto prematuro
dde_non_preterm <- dde$DDE[dde$GAD >= 37 * 7] # Gruppo parto non prematuro

length(dde_preterm) # Numerosità campionaria gruppo 1
# [1] 361
length(dde_non_preterm) # Numerosità campionaria gruppo 2
# [1] 1951
```

- Il primo gruppo (variabile dde\_preterm) fa riferimento ai parti prematuri e comprende 361 osservazioni.
- Il secondo gruppo (variabile dde\_non\_preterm) considera i parti non prematuri e comprende le restanti 1951 osservazioni.

### Suddivisione in intervalli

- Per sintetizzare i dati tramite frequenze, possiamo suddividere l'intervallo che contiene tutti i valori osservati (ovvero (0,180]) in un certo numero di sotto-intervalli.
- In primo luogo, definiamo i 10 sotto-intervalli di lunghezza 18, chiusi a destra tramite il comando cut:

```
breaks <- 18 * (0:10) # Definizione degli intervalli. Usiamo 10 intervalli di lunghezza 18.

dde_preterm_class <- cut(dde_preterm, breaks = breaks)
dde_non_preterm_class <- cut(dde_non_preterm, breaks = breaks)

head(dde_preterm_class)
# [1] (54,72] (18,36] (18,36] (0,18] (0,18] (18,36]
# 10 Levels: (0,18] (18,36] (36,54] (54,72] (72,90] (90,108] (108,126] ... (162,180]
```

■ In questo modo, abbiamo trasformato una variabile numeric in una variabile factor.

### Frequenze assolute

- Le frequenze assolute  $n_1 ..., n_k$  si ottengono quindi tramite il comando table, il quale ha senso di essere applicato su variabili di tipo factor.
- La funzione table conteggia quante volte una determinata modalità compare nel vettore.
- Eseguiamo questa operazione per entrambi i gruppi di dati:

```
freq abs preterm <- table(dde preterm class)</pre>
freq_abs_preterm
# dde_preterm_class
   (0.18] (18,36] (36,54] (54,72] (72,90] (90,108] (108,126]
   68 164 65 34 14 10
# (126,144] (144,162] (162,180]
freq_abs_non_preterm <- table(dde_non_preterm_class)</pre>
freq_abs_non_preterm
# dde non preterm class
  (0.18] (18.36] (36.54] (54.72] (72.90] (90.108] (108.126]
                                           40
       573
               906
                        308
                                  .91
                                                   19
# (126,144] (144,162] (162,180]
```

### Frequenze relative

- Una volta ottenute le frequenze assolute, è possibile calcolare le frequenze relative.
- Sebbene sia possibile usare comando prop.table (lo re-incontreremo in seguito), qui seguiamo una via più diretta.
- Si ricordi infatti che  $n=n_1+\cdots+n_k$ , pertanto possiamo ottenere le frequenze relative  $f_j=n_j/n$  come segue:

```
freq rel preterm <- freq abs preterm / sum(freq abs preterm)</pre>
round(freq_rel_preterm, digits = 3)
# dde_preterm_class
  (0,18] (18,36] (36,54] (54,72] (72,90] (90,108] (108,126]
# 0.188 0.454 0.180 0.094 0.039 0.028 0.008
# (126,144] (144,162] (162,180]
  0.003 0.003 0.003
freq rel non preterm <- freq_abs_non_preterm / sum(freq_abs_non_preterm)</pre>
round(freq rel non preterm, digits = 3)
# dde non preterm class
 (0,18] (18,36] (36,54] (54,72] (72,90] (90,108] (108,126]
  0.294 0.464 0.158
                            0.047 0.021
                                                0.010 0.003
# (126,144] (144,162] (162,180]
 0.003 0.001 0.001
```

### Organizzazione dei risultati

 Raccogliamo quindi i risultati appena ottenuti all'interno di una matrice, per poterli visualizzare meglio.

```
tab_summary <- cbind(freq_abs_preterm, freq_abs_non_preterm,
                     freq_rel_preterm, freq_rel_non_preterm)
colnames(tab_summary) <- c(</pre>
  "n j prematura",
  "n j non prematura",
  "f_j prematura",
  "f j non prematura"
round(tab_summary, 3) # Visualizzazione dei risultati
            n_j prematura n_j non prematura f_j prematura f_j non prematura
# (0.187
                                                     0.188
                                                                       0.294
# (18.367
                      164
                                         906
                                                     0.454
                                                                       0.464
# (36,54]
                       65
                                        308
                                                     0.180
                                                                       0.158
# (54.727
                       34
                                          91
                                                                       0.047
                                                     0.094
# (72.907
                       14
                                          40
                                                     0.039
# (90,108]
                                          19
                                                     0.028
# (108,126]
                                                    0.008
# (126,144]
                                                     0.003
                                                                       0.003
# (144,162]
                                                     0.003
# (162,180]
```

## Gli istogrammi I

L'istogramma consente di rappresentare graficamente una distribuzione di frequenza. Per rinfrescare la memoria, si ricordi che nella sua versione più semplice si pone:

```
\label{eq:base rettangoli} \begin{subarray}{ll} (base rettangoli) = (lunghezza intervalli) \\ (altezza rettangoli) = (frequenze assolute) \end{subarray}
```

- Questa definizione non è appropriata se gli intervalli hanno dimensioni diverse.
- In tal caso, è le altezze dei rettangoli devono essere proporzionali alla densità delle osservazioni nelle singole classi.
- Ricapitolando, costruiremo gli istogrammi ponendo

$$\label{eq:alterza} \mbox{(base rettangoli)} = \mbox{(lunghezza intervalli)} \\ \mbox{(altezza rettangoli)} = \lambda \times \mbox{(densità)} = \lambda \times \frac{\mbox{(frequenze assolute)}}{\mbox{(lunghezza intervalli)}}$$

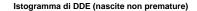
dove tipicamente si pone  $\lambda = 1/n$ .

## Gli istogrammi II

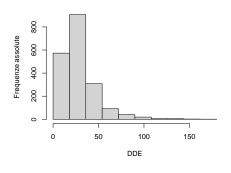
 Concentriamoci inizialmente solo sul gruppo di nascite non premature, per capire il funzionamento della sintassi di R.

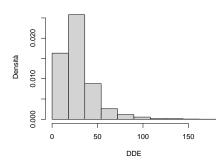
```
par(mfrow = c(1, 2)) # Divide il grafico in due parti
# Primo grafico, frequenze assolute
hist(dde_non_preterm,
    freq = TRUE,
     breaks = 10. # Utilizzo 10 sotto-intervalli
     # Da qui in poi stiamo solo aggiungendo dettagli estetici
    main = "Istogramma di DDE (nascite non premature)",
     xlab = "DDE",
    vlab = "Frequenze assolute"
# Secondo grafico, densità
hist(dde non preterm,
     freg = FALSE, # NON vengono usate le frequenze
     breaks = 10. # Utilizzo 10 sotto-intervalli
     # Da qui in poi stiamo solo aggiungendo dettagli estetici
     main = "Istogramma di DDE (nascite non premature)",
     xlab = "DDE".
    vlab = "Densità"
```

## Gli istogrammi II



#### Istogramma di DDE (nascite non premature)





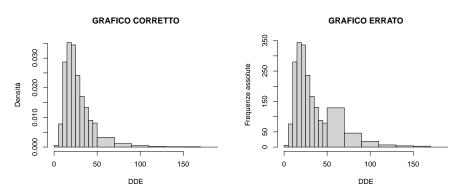
Istogramma basato sulle frequenze assolute (sinistra) e sulla densità (destra), solamente per il gruppo di nascite non premature.

### Gli istogrammi III

Nota. Nel caso di intervalli non equispaziati, è obbligatorio utilizzare l'opzione freq
 FALSE, altrimenti il grafico prodotto risulta privo di senso.

```
# Definizione di intervalli NON equispaziati
breaks \leftarrow c(5 * 0:10, 70, 90, 110, 130, 150, 170, 190)
# GRAFICO CORRETTO
hist(dde_non_preterm,
     freq = FALSE,
     breaks = breaks,
     # Da qui in poi stiamo solo aggiungendo dettagli estetici
     main = "GRAFICO CORRETTO", xlab = "DDE", ylab = "Densità"
# GRAFICO ERRATO
hist(dde non preterm,
     freg = TRUE, # NON vengono usate le frequenze
     breaks = breaks.
     # Da qui in poi stiamo solo aggiungendo dettagli estetici
     main = "GRAFICO ERRATO", xlab = "DDE", ylab = "Frequenze assolute"
# Warning message:
# In plot.histogram(r, freq = freq1, col = col, border = border, angle = angle, :
    the AREAS in the plot are wrong -- rather use 'freg = FALSE'
```

## Gli istogrammi III



- Il grafico di sinistra è corretto e fa uso della nozione di densità spiegata in precedenza. Il grafico di destra è errato.
- Fortunatamente **R** ci avvisa tramite un "warning" che questa procedura è scorretta.

### Il numero di intervalli

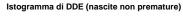
- Un numero troppo basso di intervalli comporta una perdita di informazione.
- Viceversa, un numero troppo alto di intervalli comporta una perdita di sintesi.
- Si tenga presente che il numero degli intervalli deve dipendere dal numero dei dati.
- Sono state proposte varie formule per identificare il "numero ottimale" di intervalli. Vanno però prese come dei suggerimenti e non usate in maniera automatica.
- Sturges. Il numero di intervalli, approssimato all'intero più vicino, è

(numero di intervalli) = 
$$1 + \log_2 n$$
.

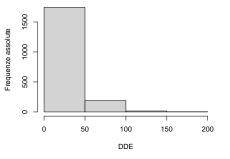
■ Freedman & Diaconis. Il numero di intervalli, approssimato all'intero più vicino, è

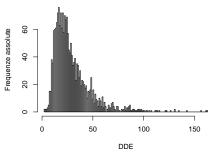
$$\mbox{(numero di intervalli)} = \frac{\textit{x}_{(n)} - \textit{x}_{(1)}}{2(\mathcal{Q}_{0.75} - \mathcal{Q}_{0.25})} \textit{n}^{1/3}. \label{eq:numero_loss}$$

### Il numero di intervalli



#### Istogramma di DDE (nascite non premature)





- A sinistra viene mostrato un istogramma con troppi pochi intervalli (=4), a destra invece un istogrammi con troppi intervalli (=180).
- Esercizio. Si ottenga il grafico riportato in questa slide.

### Il numero di intervalli II

■ Il numero "ottimale" di intervalli si può ottenere tramite i comandi seguenti:

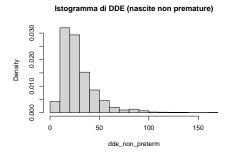
```
nclass.Sturges(dde_non_preterm) # Regola di Sturges
# [1] 12
nclass.FD(dde_non_preterm) # Regola di Freedman e Diaconis
# [1] 54
```

Nota. Il comando hist di R, se non viene specificato diversamente tramite l'opzione breaks, seleziona in automatico intervalli equispaziati tramite la regola di Sturges.

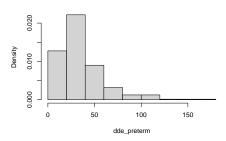
```
hist(dde_non_preterm, # Gruppo nascite non-premature
    freq = FALSE,
    main = "Istogramma di DDE (nascite non premature)"
)
hist(dde_preterm, # Gruppo nascite premature
    freq = FALSE,
    main = "Istogramma di DDE (nascite premature)"
)
```

■ Eventualmente, è possibile selezionare una regola diversa ponendo breaks = "FD".

### Confronto tra le due distribuzioni



#### Istogramma di DDE (nascite premature)



- Questo grafico conclusivo consente finalmente di confrontare le due distribuzioni.
- La distribuzione di "nascite premature" risulta più spostata a destra.

## La funzione di ripartizione empirica I

- Una seconda rappresentazione grafica di uso frequente è la cosiddetta funzione di ripartizione empirica F(x).
- Siano  $x_1, \ldots, x_n$  una collezione di dati, allora definiamo

$$F(x) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \mathbb{1}(x_i \leq x),$$

dove  $\mathbb{1}(x_i \le x)$  è la funzione indicatrice e vale 1 se  $x_i \le x$  e 0 se  $x_i > x$ .

■ In R, si usa il comando ecdf (empirical cumulative distribution function), ad esempio:

```
ecdf (dde_non_preterm)
```

- # Empirical CDF
- # Call: ecdf(dde\_non\_preterm)
- \*x[1:1585] = 2.5, 2.95, 3.14, ..., 161.11, 162.29

## La funzione di ripartizione empirica II

■ Il comando ecdf restituisce come oggetto una vera e propria funzione. Infatti:

```
F_non_preterm <- ecdf(dde_non_preterm)

F_non_preterm(c(20, 40, 60)) # Calcola la funzione di ripartizione empirica in 20, 40 e 60

# [1] 0.3618657 0.8077909 0.9390056

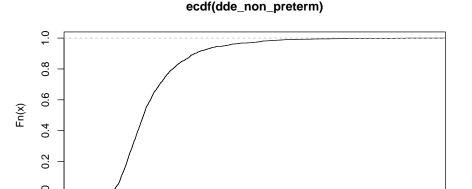
sum(dde_non_preterm <= 40) / length(dde_non_preterm) # Comando "manuale" alternativo

# [1] 0.8077909
```

■ Per farne un grafico, è inoltre sufficiente usare il comando plot:

```
par(mfrow=c(1,1))
plot(ecdf(dde_non_preterm))
```

## La funzione di ripartizione empirica II



100

Х

150

50

## La funzione di ripartizione empirica III

Per poter confrontare le funzioni di ripartizione dei due gruppi, la sintassi è leggermente più elaborata:

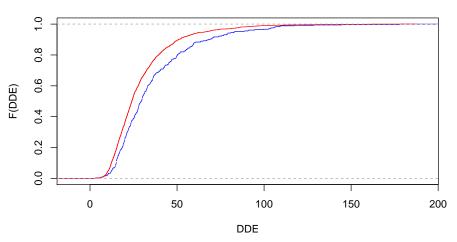
```
plot(ecdf(dde_preterm), do.points = FALSE, col = "blue",
    main = "Blu: parto prematuro. Rosso: parto non prematuro",
    xlab = "DDE",
    ylab = "F(DDE)"
)

plot(ecdf(dde_non_preterm), col = "red", add = TRUE) # Aggiungo un secondo gruppo
```

L'opzione do.points = FALSE omette i "pallini" nel grafico ed è stato aggiunta per ragioni esclusivamente estetiche.

## La funzione di ripartizione empirica III

Blu: parto prematuro. Rosso: parto non prematuro



### Indici di posizione: la media

- Per quantificare la differenza tra le due distribuzioni, vogliamo trovare le medie aritmetiche delle variabili dde\_preterm e dde\_non\_preterm.
- In R ovviamente esiste un comando apposito:

```
mean(dde_preterm) # Media aritmetica di DDE per donne con parto prematuro
# [1] 36.20299
mean(dde_non_preterm) # Media aritmetica di DDE per donne con parto regolare
# [1] 29.14199
```

- Come ormai ampiamente rilevato, notiamo che il DDE è presente in quantità maggiore tra le donne che hanno partorito prematuramente.
- La media aritmetica poteva essere ottenuta anche a partire dai comandi che abbiamo incontrato nelle unità precedenti:

```
n <- length(dde_preterm) # Numerosità campionaria di dde_preterm (=361)
sum(dde_preterm) / n # Media aritmetica della variabile dde_preterm
# [1] 36.20299</pre>
```

## Indici di posizione: la mediana I

■ La mediana (Me) di una variabile è il valore centrale della distribuzione, ovvero:

$$\mathsf{Me} = \begin{cases} x_{\left(\frac{n+1}{2}\right)}, & \text{se } n \text{ è dispari,} \\ \left(x_{(n/2)} + x_{(n/2+1)}\right)/2, & \text{se } n \text{ è pari,} \end{cases}$$

dove  $x_{(1)}, \ldots, x_{(n)}$  rappresenta il campione ordinato.

■ In R esiste un comando apposito:

```
median(dde_preterm) # Mediana di DDE per donne con parto prematuro
# [1] 29.46
median(dde_non_preterm) # Mediana di DDE per donne con parto regolare
# [1] 24.04
```

■ Si noti (come mai?) che la funzione di ripartizione empirica, valutata nella mediana, è circa pari a 0.5.

```
F_non_preterm(median(dde_non_preterm))
# [1] 0.5002563
```

## Indici di posizione: la mediana II

La mediana di una variabile numerica si può anche ottenere "manualmente".

```
x \leftarrow c(10, 20, 25, 3.5, 28, 62)
n <- length(x) # Numerosità campionaria
n # Si noti che n = 6 è pari
# [17 6
x sort <- sort(x) # Vettore ordinato dei valori di x
x sort
# [1] 3.5 10.0 20.0 25.0 28.0 62.0
pos med 1 <- n / 2 # Elemento in posizione n/2
pos med 2 <- n / 2 + 1 # Elemento in posizione n/2+1
(x_sort[pos_med_1] + x_sort[pos_med_2]) / 2 # Mediana di x
# [1] 22.5
median(x) # Ovviamente, il risultato deve coincidere con:
# [1] 22.5
```

■ Esercizio. Si ottenga la mediana "manualmente" nel caso in cui il vettore x ha un numero dispari di elementi.

# Indici di posizione: i quantili I

■ Siano  $x_1, ..., x_n$  un insieme di dati, sia  $p \in (0,1)$  e sia F(x) la funzione di ripartizione empirica. Il quantile-p è quindi pari a

$$Q_p = \inf\{x : F(x) \ge p\}.$$

■ In **R** considerando p = (0.1, 0.25, 0.75, 0.9), ovvero il primo decile, il primo quartile, il terzo quartile ed il nono decile, possiamo usare il comando quantile

```
quantile(dde_preterm, probs = c(0.1, 0.25, 0.75, 0.9), type = 1)
# 10% 25% 75% 90%
# 15.07 19.94 45.30 68.01
quantile(dde_non_preterm, probs = c(0.1, 0.25, 0.75, 0.9), type = 1)
# 10% 25% 75% 90%
# 12.23 16.73 35.45 50.72
```

<u>Esercizio</u>. Lo studente si convinca che l'implementazione "manuale" del comando quantile è la seguente:

```
min(dde_non_preterm[F_non_preterm(dde_non_preterm) >= 0.25])
# [1] 16.73
min(dde_non_preterm[F_non_preterm(dde_non_preterm) >= 0.75])
# [1] 35.45
```

## Indici di posizione: i quantili II

- Nota. La definizione di quantile che abbiamo fornito coincide con quella descritta nel corso Statistica I, ma non è l'unica possibile (Come mai? Si riveda Statistica I...).
- Tale definizione si ottiene con l'opzione type = 1, che tuttavia non è il default. Il valore predefinito è invece type = 7.
- Se siete curiosi di conoscere le varie definizioni di quantile, vi ricordo che la documentazione è consultabile tramite il comando: ? quantile.
- **Esercizio**. Un difetto del quantile type = 1 è che la mediana non sempre coincide con il quantile  $Q_{0.5}$ . Si trovi un esempio in questo accade e si verifichi che invece il problema viene risolto nel caso type = 7.

### Indici di posizione: i quantili III

- In R esistono in totale ben 9 modi per calcolare i quantili.
- Fortunatamente, per numerosità campionarie elevate le differenze tendono ad essere trascurabili.
- Elenchiamo qui di seguito alcuni esempi per la variabile dde\_preterm:

```
tab <- rbind(
    quantile(dde_preterm, probs = c(0.1, 0.25, 0.5, 0.75, 0.9), type = 1),
    quantile(dde_preterm, probs = c(0.1, 0.25, 0.5, 0.75, 0.9), type = 6),
    quantile(dde_preterm, probs = c(0.1, 0.25, 0.5, 0.75, 0.9), type = 7),
    quantile(dde_preterm, probs = c(0.1, 0.25, 0.5, 0.75, 0.9), type = 7),
    quantile(dde_preterm, probs = c(0.1, 0.25, 0.5, 0.75, 0.9), type = 9)
)

rownames(tab) <- c(1, 6, 7, 9) # Cambia i nomi alle righe della tabella
tab

# 10% 25% 50% 75% 90%
# 1 15.070 19.94 29.46 45.30000 68.010
# 6 15.054 19.94 29.46 45.30000 68.738
# 7 15.070 19.94 29.46 45.30000 68.010
# 9 15.060 19.94 29.46 45.41875 68.465
```

■ Suggerimento. Cosa fa rbind? Lo abbiamo incontrato nell'unità A.

### Il comando summary

 Per ottenere rapidamente le principali statistiche descrittive di una distribuzione (minimo, massimo, media, mediana e quartili), si usa spesso il comando summary:

```
      summary(dde_preterm)

      # Min. 1st Qu. Median
      Mean 3rd Qu. Max.

      # 3.17 19.94 29.46 36.20 45.30 178.06

      summary(dde_non_preterm)

      # Min. 1st Qu. Median
      Mean 3rd Qu. Max.

      # 2.50 16.73 24.04 29.14 35.40 162.29
```

Il comando summary può anche essere usato direttamente su un oggetto di tipo data.frame producendo il seguente output:

```
        summary(dde)

        #
        DDE
        GAD

        # Min.
        : 2.50
        Min.
        :194.0

        # 1st Qu.:
        17.13
        1st Qu.: 267.0

        # Median
        :24.68
        Median
        :277.0

        # Mean
        : 30.24
        Mean
        :274.9

        # 3rd Qu.:
        :36.52
        3rd Qu.: 286.0

        # Max.
        :178.06
        Max.
        :315.0
```

## I boxplot I

- Una rappresentazione grafica alternativa agli istogrammi sono i boxplot.
- Le statistiche descrittive su cui si basano i boxplot si possono ottenere tramite il comando boxplot.stats, ovvero:

```
boxplot.stats(dde_preterm)
# $stats
# [1] 3.17 19.94 29.46 45.30 83.25
#
# $n
# [1] 361
#
# $conf
# [1] 27.35112 31.56888
# # $out
# [1] 94.60 99.42 144.86 105.83 90.73 128.47 91.23 102.50 178.06 88.72 117.54
# [12] 108.90 106.70 105.48 109.55 103.88 103.77
```

boxplot(dde\_preterm, dde\_non\_preterm) # Produce il grafico

# I boxplot II

