Formule laboratorio di Probabilità e Statistica

STATISTICA DESCRITTIVA:

```
x = c(1, 2, 3, 4)
                         // Creazione di un vettore di valori "x"
x = c("A", "B", "C") // Creazione di un vettore di stringhe "x"
Esempio:
mat = c(25, 28, 30)
prog = c(23, 26, 28)
studenti = c("Mario", "Luca", "Pier")
x = data.frame(y, z) // Creazione di un'unica tabella "x"
Esempio:
voti = data.frame(studenti, mat, prog)
media = rowMeans(x[righe, colonne]) // Calcolo la media di una tabella o matrice "X"
Esempio:
media = rowMeans(voti[1:3, 2:4])
round(x, cifre_decimali)
                                  // Arrotondo "x" di n "cifre_decimali"
Esempio:
media = round(media, 2)
barplot(x, names.arg = y, col = heat.colors(n)) // Creazione di un istogramma, dove "x" è un
                                         // vettore di numeri e "y" è un vettore di nomi (stringhe)
Esempio:
barplot(mat, names.arg = studenti, col = heat.colors(4))
pie(x, labels = y) // Creazione di un grafico a torta, dove "x" è un vettore di numeri e "y" è un
```

// vettore di nomi (stringhe)

```
Esempio:
```

```
pie(mat, labels = studenti)
```

ALCUNE UTILI FUNZIONI:

```
sum()
             // Calcola la somma degli elementi di un vettore di dati
length()
             // Restituisce la numerosità di un vettore
             // Per trovare il minimo e il massimo di un vettore
range()
mean()
              // Calcola la media
weighted.mean(x, pesi) // Calcola la media ponderata
median()
              // Calcola la mediana
sd()
         // Calcola lo scarto quadratico medio campionario di un vettore di dati
var() // Calcola la varianza campionaria di un vettore di dati o la covarianza tra due vettori
cor()
             // Calcola la correlazione tra due vettori
summary() // Riporta le principali statistiche descrittive di un vettore o di una matrice di dati
```

TABELLE A DOPPIA ENTRATA E MISURA CONNESSIONE TRA 2 FENOMENI:

```
// Creazione di una matrice di valori (letti per riga):
x = matrix(c(valore_1, valore_2, valore_3), nrow = numero_righe, byrow = TRUE)
// Le righe e le colonne possono avere dei nomi tramite il comando:
dimnames(x) = list(nome_righa, nome_colonna)
// Dove "nome_righa" e "nome_colonna" sono:
nome_righa = c("righa_1", "righa_2", "righa_3")
nome_colonna = c("colonna_1", "colonna_2", "colonna_3")
// Creazione del grafico a mosaico:
mosaicplot(x)
```

```
// Calcolo del test del chi-quadrato, dopodiché questo valore andrà confrontato con quello della
tabella e se quello trovato è maggiore di quello della tabella allora si rifiuta l'ipotesi di
indipendenza e ci sarà connessione tra i 2 fenomeni:
testchiq = chisq.test(x)
// Calcolo dell V di Cramer, ovvero quanto è forte questa connessione:
chiquadrato = testchiq$statistic
N = sum(x)
              // Numero totale di elementi presenti
V = sqrt(chiquadrato / (N * (min(righe, colonne) - 1))
                                                        // Da 0 a 0,2 = Bassa connessione
                                                        // Da 0,2 a 0,4 = Discreta connessione
                                                        // Da 0,4 a 0,6 = Buona connessione
                                                        // Da 0,6 in su = Alta connessione
Esempio:
SO = matrix(c(100, 180, 320, 60, 120, 50, 50, 60, 60), nrow=3, byrow=TRUE)
SOpc = c("Windows", "Mac OS", "Linux")
SOsmart = c("Windows", "iOS", "Android")
dimnames(SO) = list(SOpc, SOsmart)
mosaicplot(SO)
testchiq = chisq.test(SO)
// Risultato di 78,1 ovvero molto più alto di quello della tabella, quindi c'è connessione tra i 2
fenomeni
Chiquadrato = testchiq$statistic
N = sum(SO)
V = sqrt(chiquadrato / (N*(3-1)))
// Risultato di 0,1975, quindi c'è una bassa connessione tra i 2 fenomeni
                           LA REGRESSIONE LINEARE:
// Creazione del grafico delle variabili:
plot(x, y)
// Con "x" e "y":
x = c(1, 2, 3, 4, 5) y = c(6, 7, 8, 9, 10)
```

```
// Regressione lineare fra le 2 variabili (invertite):
retta = Im(y \sim x)
// Per disegnare la retta di regressione lineare:
abline(retta, col = "blue")
// Per aggiungere dei segmenti che collegano la retta ai singoli punti:
segments(x, fitted(retta), x, y, lty = 2)
// Per dare un titolo al grafico:
title(main = "Esempio retta interpolare")
// Per disegnare il grafico dei residui:
plot(fitted(retta), residuals(retta))
// Per disegnare la retta orizzontale delle ordinate zero:
abline(0, 0)
// Calcolo del coefficiente di correlazione lineare:
R = cor(x, y)
                          // Se R = -1 -> Perfetta relazione lineare inversa
                         // Se R = 0 -> Indipendenza lineare
                         // Se R = 1-> Perfetta relazione lineare diretta
// Calcolo del coefficiente di determinazione:
R2 = R ^ 2
// Se R2 = 0 il modello teorico Y' non riesce a spiegare nulla della variabilità delle osservazioni Y
// Se R2 = 1 il modello teorico Y' spiega in maniera perfetta la variabilità delle osservazioni Y
Esempio:
orestudio = c(30, 50, 40, 85, 60, 80, 70)
voto = c(10, 18, 16, 30, 20, 28, 26)
retta = lm(voto~orestudio)
plot(orestudio, voto)
abline(retta, col = "blue")
segments(orestudio, fitted(retta), orestudio, voto, lty = 2)
title(main = "Regressione lineare fra Ore di studio e Voto in statistica")
Y' = 0.55241+0.37431*orestudio
                                      // Modello teorico
```

```
plot(fitted(retta), residuals(retta))
abline(0, 0)
R = cor(orestudio, voto)
R2 = R^2
// Il risultato del coefficiente di determinazione è 0,9784 quindi il modello teorico usato si adatta molto bene ai valori osservati
```

VARIABILI CASUALI BINOMIALE:

```
// Calcolo la densità di probabilità:
                                  // Con "k" il vettore degli "n", "n" il numero totale di elementi e
x = dbinom(k, n, p)
                                  // "p" la probabilità che si verifichi l'evento
// Per disegnare il grafico della probabilità:
barplot(x, names.arg = k)
Esempio:
// Se la probabilità di passare l'esame di statistica è del 70% e si presentino 5 studenti, descrivere
// con una variabile casuale le probabilità che gli studenti vengano promossi:
k = c(0:5)
passati = dbinom(k, 5, 0.7)
barplot(passati, names.arg = k)
// Cumulata delle probabilità:
x = pbinom(k, n, p)
Esempio:
// Supponiamo che Tizio debba fare un test con 30 domande, ciascuna domanda con 3 risposte;
// descrivere con una variabile casuale le probabilità che, rispondendo a caso, azzecchi un numero
// di domande compreso tra 0 e 10:
test10p = pbinom(10, 30, 1/3)
// E a più di 10 domande?
test10k = 1 - test10p
```

```
// Inversa della densità di probabilità (restituisce il valore "k" di una certa probabilità):
x = qbinom(percentuale, n, p)
// Possiamo usarla per calcolare la mediana:
mediana = qbinom(0.5, n, p)
// Il primo quartile (che corrisponde al 25%):
primo_quartile = qbinom(0.25, n, p)
// Il terzo quartile (che corrisponde al 75%):
terzo_quartile = qbinom(0.75, n, p)
// Per generare valori random che seguono lo schema binomiale si usa:
x = rbinom(numero tentativi, n, p)
Esempio:
// Ipotizziamo che Tizio provi 5 volte l'esame rispondendo a caso, quali voti prenderà?
voti = rbinom(5, 30, 1/3)
// La variabile di Poisson si calcola come:
x = dpois(k, \lambda)
// Per creare un grafico della variabile si usa:
barplot(x, names.arg = k)
Esempio:
// La probabilità che una macchina produca un pezzo difettoso è in media di 2 pezzi all'ora (\lambda = 2),
// descrivere con una variabile casuale la probabilità di avere un numero di pezzi difettosi
// all'ora da 0 a 5:
k = c(0:5)
difettosi = dpois(k, 2)
barplot(difettosi, names.arg = k)
```

VARIABILI CASUALI CONTINUE:

```
// Per creare un asse delle x:
x = seq(lunghezza da, lunghezza a, by = 0.01)
// Creo la distribuzione normale con la funzione "dnorm":
                        // Con "x" l'asse delle x, "\mu" la media e "\sigma" lo scarto quadratico medio
y = dnorm(x, \mu, \sigma)
// Per creare il grafico della probabilità:
plot(x, y, type = "l", xlab = "nome in x", ylab = "nome in y", col = "red")
// Se volessi aggiungere un altro dato:
z = dnorm(x, \mu, \sigma)
lines(x, z, col = "blue")
// Per aggiungere un titolo generale:
title(main = "Titolo")
// Per aggiungere una legenda:
legend("topright", c("y", "z"), cex = 1, bty = "n", col = c("red", "blue"), lty = 1:2)
Esempio:
// Proviamo a disegnare la distribuzione di probabilità dell'altezza media delle donne italiane.
Sappiamo che l'altezza media delle donne intorno ai 20 anni del bel Paese è di 168 cm e che la
variabilità ha uno scarto quadratico medio di 12 cm:
x = seq(120, 240, by = 0.01)
donne = dnorm(x, 168, 12)
plot(x, donne, type = "l", xlab="altezza in cm", ylab = "densità di probabilità", col = "red")
// Se volessimo aggiungere il dato sull'altezza relativo agli uomini, possiamo farlo sapendo che
l'altezza media è di 178 cm con una variabilità di 15:
uomini = dnorm(x, 178, 15)
lines(x, uomini, col = "blue")
title(main = "Distribuzione dell'altezza per Donne e Uomini italiani")
legend("topright", c("donne", "uomini"), cex = 1, bty = "n", col = c("red", "blue"), lty = 1:2)
```

```
funzione "dnorm"):
pnorm(valore desiderato, \mu, \sigma, lower.tail = .....)
// lower.tail = TRUE indica che voglio sapere i valori a sinistra di un determinato punto
// lower.tail = FALSE indica che voglio sapere i valori a destra di un determinato punto
// Se voglio calcolare la probabilità fra due punti:
pnorm(valore più alto, \mu, \sigma, lower.tail = TRUE) - pnorm(valore più basso, \mu, \sigma, lower.tail = TRUE)
// Per calcolare un valore di una certa percentuale uso la funzione "qnorm" (dopo aver scritto la
funzione "dnorm"):
qnorm(percentuale desiderata, \mu, \sigma)
// La funzione "rnorm" genera numeri casuali distribuiti secondo una forma normale :
rnorm(numero valori, \mu, \sigma)
                                 VERIFICA DI IPOTESI:
// Ipotesi tra un vettore di valori:
t.test(x, mu = valore, alternative = "two.sided", conf.level = valore)
// "x" è un vettore di dati, "alternative" specifica l'ipotesi alternativa, "mu" è l'ipotesi nulla sul
valore della media (test su un campione), o sulla differenza tra medie (test su due campioni), di
default mu = 0, "conf.level" è il livello di confidenza dell'intervallo, ovvero il complemento ad 1
della probabilità dell'errore di prima specie fissato, di default posto uguale a 0.95
// Se il livello di significatività alpha teorico (100 % - livello di confidenza) < p-value calcolato (dal
t.test) si accetta l'ipotesi nulla H0 di uguaglianza
// Per confrontare le medie di due campioni indipendenti con varianze uguali:
t.test(x, y, var.equal = TRUE, conf.level = valore)
// Per confrontare le medie di due campioni indipendenti con varianze diverse:
t.test(x, y, var.equal = FALSE, conf.level = valore)
```

// Se voglio conoscere i valori in un certo punto utilizzo la funzione "pnorm" (dopo aver scritto la

// Verifica di ipotesi per dati appaiati, a volte i dati vengono presentati come coppie di una situazione prima e dopo un dato trattamento:

```
// H0: diff(prima - dopo) \le 0 H1: diff(prima - dopo) > 0
```

t.test(prima, dopo, alternative = "greater", paired = TRUE, conf.level = valore)