

1A. Si considerino i seguenti dati:

$$\begin{array}{cccc} y_1 = 1 & y_2 = 0 & y_3 = -2 & y_4 = -1 \\ t_1 = 0 & t_2 = \pi/2 & t_3 = \pi & t_4 = 3\pi/2 \end{array}$$

ed il modello:

$$y_k = \theta_1 \sin(t_k) + \theta_2 \cos(t_k) + v_k$$

dove v_k sono errori di misura tra loro incorrelati con $E[v_k] = 0$, $\text{Var}[v_k] = 2$.

1.a Ricavare, riportando i principali passaggi, la stima BLUE del vettore θ dei parametri.

$$Y = [1 \ 0 \ -2 \ -1]', \quad \Phi = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \\ 0 & -1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix}, \quad \Psi = I, \quad \sigma^2 = 2$$

$$\theta^M = (\Phi' \Psi^{-1} \Phi)^{-1} \Phi' \Psi^{-1} Y$$

$$\theta^M = \begin{bmatrix} 0.5 \\ 1.5 \end{bmatrix}$$

1.b Ricavare, riportando i principali passaggi, la matrice varianza dei parametri stimati.

$$\text{Var}[\theta^M] = \sigma^2 (\Phi' \Psi^{-1} \Phi)^{-1} = 2 \begin{bmatrix} 0.5 & 0 \\ 0 & 0.5 \end{bmatrix}$$

$$\text{Var}[\theta^M] = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

1.c Ricavare, riportando i principali passaggi, gli intervalli di confidenza al 95% per i parametri stimati.

$$I_{0.95}[\theta_i^M] = \left[\theta_i^M - 1.96 \sqrt{\text{Var}[\theta_i^M]}, \theta_i^M + 1.96 \sqrt{\text{Var}[\theta_i^M]} \right]$$

$$I_{0.95}[\theta_1^M] = [-1.46, 2.46]$$

$$I_{0.95}[\theta_2^M] = [-0.46, 3.46]$$

1B. Si considerino i seguenti dati:

$$\begin{array}{cccc} y_1 = 1 & y_2 = 0 & y_3 = -2 & y_4 = -1 \\ t_1 = 0 & t_2 = \pi/2 & t_3 = \pi & t_4 = 3\pi/2 \end{array}$$

ed il modello:

$$y_k = \theta_1 \sin(t_k) + \theta_2 \cos(t_k) + v_k$$

dove v_k sono errori di misura tra loro incorrelati con $E[v_k] = 0$, $\text{Var}[v_k] = 1$.

1.a Ricavare, riportando i principali passaggi, la stima BLUE del vettore θ dei parametri.

$$\mathbf{Y} = [1 \ 0 \ -2 \ -1]', \quad \Phi = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \\ 0 & -1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix}, \quad \Psi = \mathbf{I}, \quad \sigma^2 = 1$$

$$\theta^M = (\Phi' \Psi^{-1} \Phi)^{-1} \Phi' \Psi^{-1} \mathbf{Y}$$

$$\theta^M = \begin{bmatrix} 0.5 \\ 1.5 \end{bmatrix}$$

1.b Ricavare, riportando i principali passaggi, la matrice varianza dei parametri stimati.

$$\text{Var}[\theta^M] = \sigma^2 (\Phi' \Psi^{-1} \Phi)^{-1} = \begin{bmatrix} 0.5 & 0 \\ 0 & 0.5 \end{bmatrix}$$

$$\text{Var}[\theta^M] = \begin{bmatrix} 0.5 & 0 \\ 0 & 0.5 \end{bmatrix}$$

1.c Ricavare, riportando i principali passaggi, gli intervalli di confidenza al 95% per i parametri stimati.

$$I_{0.95}[\theta_i^M] = \left[\theta_i^M - 1.96 \sqrt{\text{Var}[\theta_i^M]}, \theta_i^M + 1.96 \sqrt{\text{Var}[\theta_i^M]} \right]$$

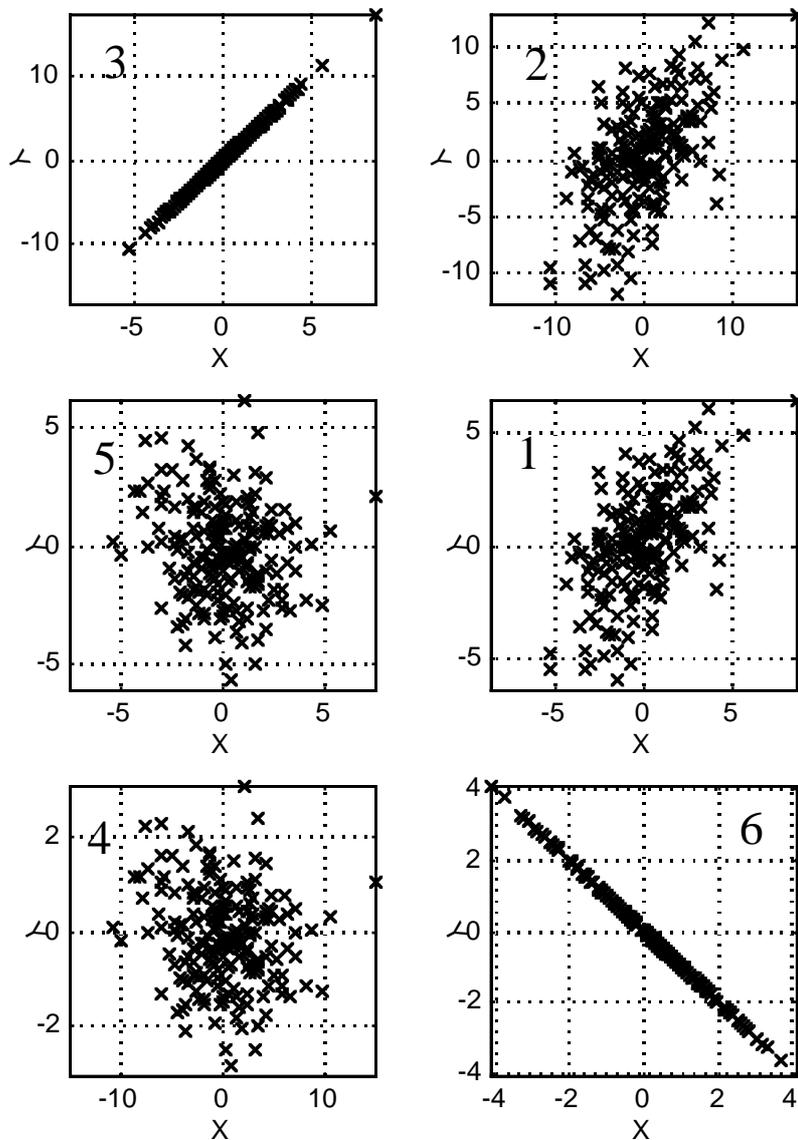
$$I_{0.95}[\theta_1^M] = [-0.8859, 1.8859]$$

$$I_{0.95}[\theta_2^M] = [-0.1141, 2.8859]$$

2A. Date due V.C. V e W congiuntamente gaussiane e indipendenti tra di loro con $\text{Var}[V] = 2$, $\text{Var}[W] = 1$, si considerino le seguenti alternative per la definizione di X e Y :

- | | | |
|-------------------------------|-----------------------------------|--------------------------------------|
| 1. $X = V + W$
$Y = V - W$ | 2. $X = 2V + 2W$
$Y = 2V - 2W$ | 3. $X = V + W$
$Y = 2V + 2W$ |
| 4. $X = 2V$
$Y = W$ | 5. $X = V$
$Y = 2W$ | 6. $X = 0.5V - W$
$Y = -0.5V + W$ |

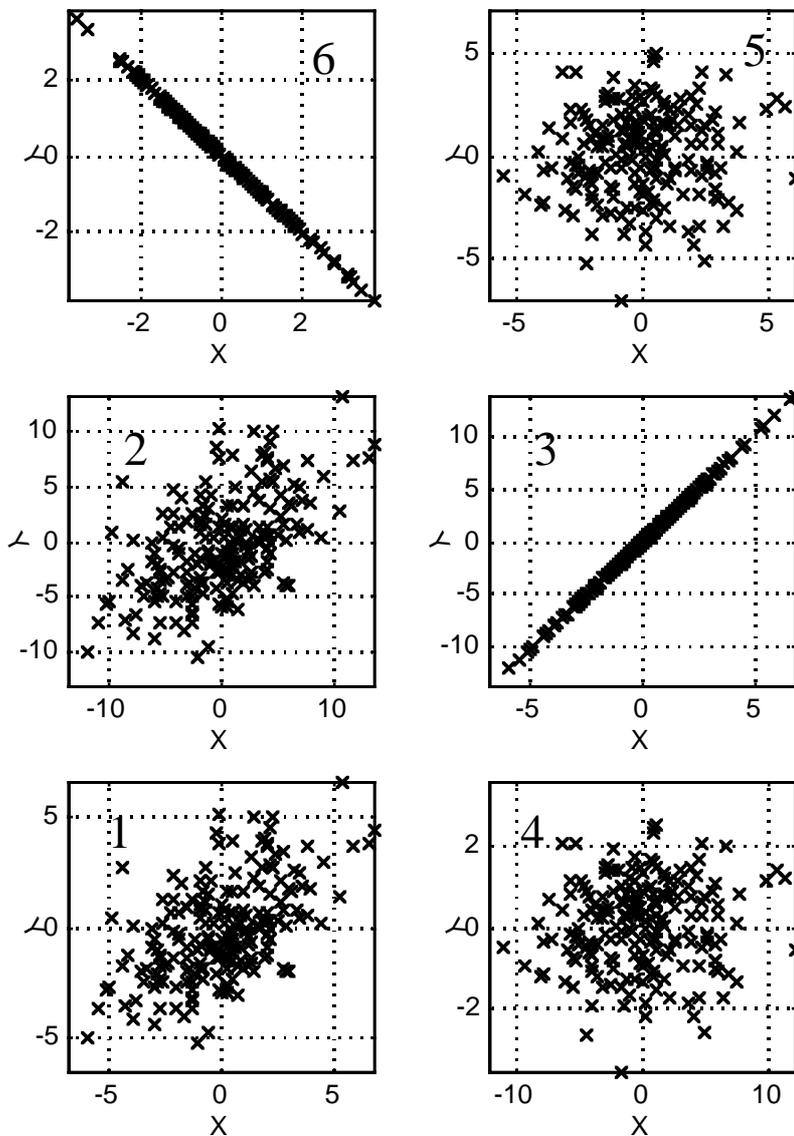
Scrivere sopra gli scatter plot il numero della scelta corretta



2B. Date due V.C. V e W congiuntamente gaussiane e indipendenti tra di loro con $\text{Var}[V] = 2$, $\text{Var}[W] = 1$, si considerino le seguenti alternative per la definizione di X e Y :

- | | | |
|-------------------------------|-----------------------------------|--------------------------------------|
| 1. $X = V + W$
$Y = V - W$ | 2. $X = 2V + 2W$
$Y = 2V - 2W$ | 3. $X = V + W$
$Y = 2V + 2W$ |
| 4. $X = 2V$
$Y = W$ | 5. $X = V$
$Y = 2W$ | 6. $X = 0.5V - W$
$Y = -0.5V + W$ |

Scrivere sopra gli scatter plot il numero della scelta corretta



3A. Dire se le seguenti affermazioni sono vere o false:

(Punteggio: risposta esatta = 1, errore = -1, non risponde = 0)

- | | V | F |
|---|-------------------------------------|-------------------------------------|
| • Siano $X = [X_1 \ X_2]'$, $Y = [Y_1 \ Y_2]'$ due vettori casuali tali che $Y = AX$, dove A è una matrice. Se $\text{Var}[X]$ e A sono matrici diagonali, allora $\text{Var}[Y] = A^2 \text{Var}[X]$. | <input checked="" type="checkbox"/> | <input type="checkbox"/> |
| • Se la varianza di uno stimatore non polarizzato tende a zero al crescere del numero di dati, lo stimatore è consistente. | <input checked="" type="checkbox"/> | <input type="checkbox"/> |
| • La media campionaria delle V.C. i.i.d. normali X_i , $i = 1, \dots, N$, $E[X_i] = m$, $\text{Var}[X_i] = \sigma^2$, è uno stimatore a minima varianza. | <input checked="" type="checkbox"/> | <input type="checkbox"/> |
| • Data una V.C. $X \sim N(m_X, \sigma_X^2)$, sia $Y = aX + b$, $Z = cX$, $ac > 0$. Allora, Y e Z sono congiuntamente gaussiane con $\text{Cov}[Y, Z] = ac\sigma_X^2$, $r_{YZ} = 1$. | <input checked="" type="checkbox"/> | <input type="checkbox"/> |
| • Si consideri la media campionaria delle V.C. i.i.d. X_i , $i = 1, \dots, N$, $E[X_i] = m$, $\text{Var}[X_i]$ ignota. Allora, per $N \rightarrow \infty$, l'intervallo di confidenza al 95% per m tende a $I_{0,95} = [M_1 - 1.96S_c / \sqrt{N}, M_1 + 1.96S_c / \sqrt{N}]$. | <input checked="" type="checkbox"/> | <input type="checkbox"/> |
| • Date due V.C. X ed Y congiuntamente gaussiane, risulta che $\text{Var}[X Y=y]$ non dipende da y . | <input checked="" type="checkbox"/> | <input type="checkbox"/> |
| • La stima ai minimi quadrati del modello $y_k = \theta + v_k$ può avere un SSR minore di quello della stima ai minimi quadrati del modello $y_k = \theta_1 x_k + \theta_2 x_k^2 + v_k$. | <input checked="" type="checkbox"/> | <input type="checkbox"/> |
| • Sotto le sue condizioni di applicabilità, il criterio MDL, a differenza di FPE ed AIC, è uno stimatore asintoticamente consistente del numero di parametri di un modello. | <input checked="" type="checkbox"/> | <input type="checkbox"/> |
| • Lo stimatore BLUE coincide con quello LS se e solo se $\text{Var}[V]$ è diagonale. | <input type="checkbox"/> | <input checked="" type="checkbox"/> |
| • I momenti campionari delle V.C. i.i.d. X_i , $i = 1, \dots, N$, sono asintoticamente normali. | <input checked="" type="checkbox"/> | <input type="checkbox"/> |

3B. Dire se le seguenti affermazioni sono vere o false:
 (Punteggio: risposta esatta = 1, errore = -1, non risponde = 0)

- | | V | F |
|---|-------------------------------------|-------------------------------------|
| <ul style="list-style-type: none"> La stima ai minimi quadrati del modello $y_k = \theta + v_k$ può avere un SSR minore di quello della stima ai minimi quadrati del modello $y_k = \theta_1 x_k + \theta_2 x_k^2 + v_k$. | <input checked="" type="checkbox"/> | <input type="checkbox"/> |
| <ul style="list-style-type: none"> Si consideri la media campionaria delle V.C. i.i.d. X_i, $i = 1, \dots, N$. $E[X_i] = m$, $\text{Var}[X_i]$ ignota. Allora, per $N \rightarrow \infty$, l'intervallo di confidenza al 95% per m tende a $I_{0,95} = [M_1 - 1.96S_c / \sqrt{N}, M_1 + 1.96S_c / \sqrt{N}]$. | <input checked="" type="checkbox"/> | <input type="checkbox"/> |
| <ul style="list-style-type: none"> Date due V.C. X ed Y congiuntamente gaussiane, risulta che $\text{Var}[X Y=y]$ non dipende da y. | <input checked="" type="checkbox"/> | <input type="checkbox"/> |
| <ul style="list-style-type: none"> Sotto le sue condizioni di applicabilità, il criterio MDL, a differenza di FPE ed AIC, è uno stimatore asintoticamente consistente del numero di parametri di un modello. | <input checked="" type="checkbox"/> | <input type="checkbox"/> |
| <ul style="list-style-type: none"> Lo stimatore BLUE coincide con quello LS se e solo se $\text{Var}[V]$ è diagonale. | <input type="checkbox"/> | <input checked="" type="checkbox"/> |
| <ul style="list-style-type: none"> I momenti campionari delle V.C. i.i.d. X_i, $i = 1, \dots, N$, sono asintoticamente normali. | <input checked="" type="checkbox"/> | <input type="checkbox"/> |
| <ul style="list-style-type: none"> Siano $X = [X_1 \ X_2]'$, $Y = [Y_1 \ Y_2]'$ due vettori casuali tali che $Y = AX$, dove A è una matrice. Se $\text{Var}[X]$ e A sono matrici diagonali, allora $\text{Var}[Y] = A^2 \text{Var}[X]$. | <input checked="" type="checkbox"/> | <input type="checkbox"/> |
| <ul style="list-style-type: none"> Se la varianza di uno stimatore non polarizzato tende a zero al crescere del numero di dati, lo stimatore è consistente. | <input checked="" type="checkbox"/> | <input type="checkbox"/> |
| <ul style="list-style-type: none"> La media campionaria delle V.C. i.i.d. normali X_i, $i = 1, \dots, N$, $E[X_i] = m$, $\text{Var}[X_i] = \sigma^2$, è uno stimatore a minima varianza. | <input checked="" type="checkbox"/> | <input type="checkbox"/> |
| <ul style="list-style-type: none"> Data una V.C. $X \sim N(m_X, \sigma_X^2)$, sia $Y = aX + b$, $Z = cX$, $a, c > 0$. Allora, Y e Z sono congiuntamente gaussiane con $\text{Cov}[Y, Z] = ac\sigma_X^2$, $r_{YZ} = 1$. | <input checked="" type="checkbox"/> | <input type="checkbox"/> |

- 4A. Si considerino delle V.C. i.i.d. gaussiane X_i , $i = 1, \dots, N$, $\text{Var}[X_i] = \sigma^2$. Si vuole fissare N in modo tale che l'intervallo di confidenza al 95% per la media campionaria abbia ampiezza circa uguale a L (si intende $L = \text{estremo superiore} - \text{estremo inferiore}$).

Si considerino le seguenti alternative per i valori di L e σ :

- | | | |
|-------------------------------|-----------------------------|---------------------------|
| 1. $L=0.001$
$\sigma=0.01$ | 2. $L=0.02$
$\sigma=0.1$ | 3. $L=1$
$\sigma=1$ |
| 4. $L=5$
$\sigma=10$ | 5. $L=40$
$\sigma=100$ | 6. $L=50$
$\sigma=200$ |

Scrivere nei riquadri accanto ai valori di N il numero della scelta corretta

4 $N = 62$

1 $N = 1537$

6 $N = 246$

3 $N = 16$

5 $N = 97$

2 $N = 385$

5A. **Domanda facoltativa**

Si considerino le seguenti istruzioni MatLab. I vettori colonna h e w contengono altezze e pesi misurati in N soggetti.

```
Dati=[h w];
a=mean(Dati);
b=cov(Dati);
c=a(2)+b(1,2)*(Dati(:,1)-a(1))/b(1,1);
```

Dire, motivando la risposta, cosa è il vettore c .

Il vettore c contiene la predizione dei pesi in funzione delle altezze. Tale predizione è calcolata come valore atteso condizionato ipotizzando che pesi e altezze siano V.C. congiuntamente gaussiane.

4B. Si considerino delle V.C. i.i.d. gaussiane X_i , $i = 1, \dots, N$, $\text{Var}[X_i] = \sigma^2$. Si vuole fissare N in modo tale che l'intervallo di confidenza al 95% per la media campionaria abbia ampiezza circa uguale a L (si intende $L = \text{estremo superiore} - \text{estremo inferiore}$).

Si considerino le seguenti alternative per i valori di L e σ :

- | | | |
|-------------------------------|-----------------------------|---------------------------|
| 1. $L=5$
$\sigma=10$ | 2. $L=40$
$\sigma=100$ | 3. $L=50$
$\sigma=200$ |
| 4. $L=0.001$
$\sigma=0.01$ | 5. $L=0.02$
$\sigma=0.1$ | 6. $L=1$
$\sigma=1$ |

Scrivere nei riquadri accanto ai valori di N il numero della scelta corretta

4 $N = 1537$

1 $N = 62$

5 $N = 385$

2 $N = 97$

6 $N = 16$

3 $N = 246$

5B. **Domanda facoltativa**

Si considerino le seguenti istruzioni MatLab. I vettori colonna h e w contengono altezze e pesi misurati in N soggetti.

```
Dati=[h w];
a=mean(Dati);
b=cov(Dati);
c=a(2)+b(1,2)*(Dati(:,1)-a(1))/b(1,1);
```

Dire, motivando la risposta, cosa è il vettore c .

Il vettore c contiene la predizione dei pesi in funzione delle altezze. Tale predizione è calcolata come valore atteso condizionato ipotizzando che pesi e altezze siano V.C. congiuntamente gaussiane.