

1. Considere las siguientes afirmaciones y determine su valor de verdad.

- a) Toda matriz de varianzas-covarianzas es anti simétrica.
- b) Sea $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$, $\underline{y} = [X_1, \dots, X_n]^T$ un vector aleatorio de tal que $\text{var}[\underline{y}] = \Sigma_y$, la entrada i, j de la matriz $A \Sigma_y A^T$ es igual a $\text{Cov}[X_i, X_j]$.
- c) Todas las entradas de la matriz de correlaciones son menores a uno.
- d) El modelo $y_i = \sum_{j=0}^k \beta_j x_i^j + \varepsilon_i$, $\varepsilon_i \stackrel{\text{iid}}{\sim} N(0, \sigma^2)$ es lineal.
- e) Sea $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ tal que $A = A^T$ y A es idempotente, entonces $(I_n - A)^n = (I_n - A)$

a) Falso, es simétrica

Si \underline{X} es un vector aleatorio con vector de medias $\underline{\mu}$

$$\Sigma = E[(\underline{X} - \underline{\mu})(\underline{X} - \underline{\mu})^T]$$

$$E \left(\begin{bmatrix} (x_1 - \mu_1)^2 & (x_1 - \mu_1)(x_2 - \mu_2) & \dots & (x_1 - \mu_1)(x_n - \mu_n) \\ \vdots & (x_2 - \mu_2)^2 & (x_2 - \mu_2)(x_3 - \mu_3) & \dots & (x_2 - \mu_2)(x_n - \mu_n) \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & (x_n - \mu_n)^2 \end{bmatrix} \right)$$

b) Falso

$$\underline{z} = A \underline{y} = [z_1, \dots, z_n]^T$$

$$\text{Var}(\underline{z}) = \text{Var}(A \underline{y}) = A \text{Var}(\underline{y}) A^T = A \Sigma_y A^T$$

Entonces la entrada i, j de $A \Sigma_y A^T$ es $\text{Cov}(z_i, z_j)$

c) falso.

Por definición $\rho_{x,y} = \text{Corr}(X,Y)$ es un valor entre -1 y 1 .

Además, la entrada i,j de la matriz de correlaciones es igual a $\text{Corr}(X_i, X_j)$

Finalmente $\text{Corr}(X,X) = 1$, entonces para $i=j$
 $\text{Corr}(X_i, X_j) = 1$

d) Verdadero, pues el modelo es lineal en sus parámetros.

e) $A = A^T$, entonces A es simétrica.

A es idempotente ($A^2 = A$)

$(I_n - A)$ también es idempotente $\Rightarrow (I_n - A)^2 = (I_n - A)$

nota $A^2 = A \cdot A = A$, $A^3 = A^2 \cdot A = A \cdot A = A^2 = A$, $A^4 = A^3 \cdot A = A \cdot A = A$,
...

2)

c) $Y_i = \beta_0 + \beta_1 X_{1i} + \beta_2 X_{2i} + \beta_3 X_{3i} + \beta_5 X_{5i} + \varepsilon_i$
 $\varepsilon_i \stackrel{iid}{\sim} N(0, \sigma^2) \leftarrow \text{escalar}$

$\underline{Y} = \beta_0 + \beta_1 \underline{X}_1 + \beta_2 \underline{X}_2 + \beta_3 \underline{X}_3 + \beta_5 \underline{X}_5 + \underline{\varepsilon}$, $\underline{\varepsilon} \sim N(\underline{0}, \sigma^2 I_n)$

$\underline{Y} = \underline{\beta} + \underline{\varepsilon}$, $\underline{\varepsilon} \sim N(\underline{0}, \sigma^2 I_n)$

Nota: Si X e Y son independientes \Rightarrow
 $\text{Cov}(X, Y) = 0$

Pero si X e Y están normalmente distribuidas
 $\text{Cov}(X, Y) = 0 \Leftrightarrow X$ e Y son independientes