

Parcial 1

Instrucciones: Resuelva los siguientes problema. Favor hacer la solución en latex y cargar el archivo latex y pdf en la tarea de Canvas.

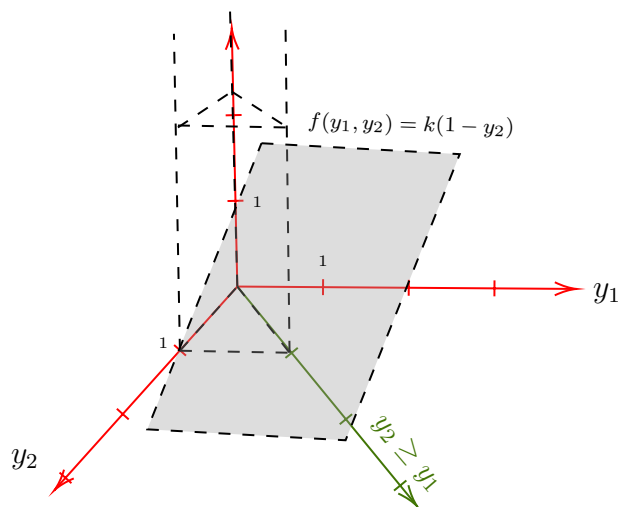
En la argumentación de los siguientes problemas y demostraciones, se usaron teoremas y definiciones del libro de Wackerly et al. (2014)

1. Problema

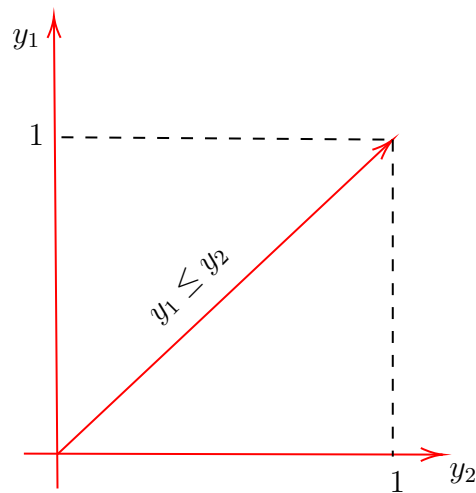
Sean Y_1 y Y_2 variables aleatorias con función densidad de probabilidad conjunta, definida por: $f(y_1, y_2) = \begin{cases} k(1 - y_2) & \text{si } 0 \leq y_1 \leq y_2 \leq 1 \\ 0 & \text{si en cualquier otro caso} \end{cases}$

1. Determine el valor de k para que sea una función densidad.

Solución. Considerando la siguiente figura:



Considerando también:



Se observa que se puede plantear la siguiente doble integral:

$$\int_0^1 \int_0^{y_2} k(1 - y_2) dy_1 dy_2$$

Replantando la doble integral:

$$k \left[\int_0^1 \int_0^{y_2} (1 - y_2) dy_1 dy_2 \right] = k \int_0^1 [(1 - y_2) y_1]_0^{y_2} dy_2 = \quad (1)$$

$$= k \int_0^1 [(1 - y_2) y_2] dy_2 = k \int_0^1 [y_2 - y_2^2] dy_2 = \quad (2)$$

$$= k \left[\frac{1}{2} y_2^2 - \frac{1}{3} y_2^3 \right]_0^1 = k \left[\frac{1}{2} - \frac{1}{3} \right] = k \left[\frac{3}{6} - \frac{2}{6} \right] \quad (3)$$

$$= \frac{k}{6} \quad (4)$$

Entonces, como sabemos que el valor de la densidad siempre debería integrar a 1, entonces:

$$\frac{k}{6} = 1 \quad ; \quad k = 6 \quad (5)$$

Entonces, tenemos:

$$f(y_1, y_2) = \begin{cases} 6(1 - y_2) & \text{si } 0 \leq y_1 \leq y_2 \leq 1 \\ 0 & \text{si en cualquier otro caso} \end{cases} \quad (6)$$

■

2. Calcule $E(Y_1)$

Solución.

Considerando:

$$E(Y_1) = 6 \int_0^1 \int_0^{y_2} y_1(1 - y_2) dy_1 dy_2 \quad (1)$$

$$= 6 \int_0^1 \int_0^{y_2} [y_1 - y_1 y_2] dy_1 dy_2 = 6 \int_0^1 \left[\frac{1}{2} y_1^2 - \frac{1}{2} y_2 y_1^2 \right]_0^{y_2} dy_2 = \quad (2)$$

$$= 6 \int_0^1 \left[\frac{1}{2} (y_2)^2 - \frac{1}{2} y_2 (y_2)^2 \right] dy_2 = 6 \int_0^1 \left[\frac{1}{2} y_2^2 - \frac{1}{2} y_2^3 \right] dy_2 = \quad (3)$$

$$= 6 \left[\frac{1}{6} y_2^3 - \frac{1}{8} y_2^4 \right]_0^1 = \frac{1}{4} \quad (4)$$

■

3. Determine la función de densidad marginal para Y_2 .

Solución.

Sabemos que la densidad marginal se calcula con:

$$f_2(y_2) = \int_{-\infty}^{\infty} f(y_1, y_2) dy_1 \quad (1)$$

Entonces:

$$= 6 \int_0^{y_2} (1 - y_2) dy_1 \quad (2)$$

$$= 6[y_1 - y_2 y_1]_0^{y_1} \quad (3)$$

$$= 6[y_2 - y_2^2] \quad (4)$$

$$= 6y_2 - 6y_2^2, \quad 0 \leq y_2 \leq 1 \quad (5)$$

■

4. Determine la función densidad condicional de Y_1 dado $Y_2 = y_2$.

Solución.

Por definición, sabemos que:

$$F(y_1|y_2) = P(Y_1 \leq y_1 | Y_2 = y_2) = \frac{f(y_1, y_2)}{f_2(y_2)} \quad (1)$$

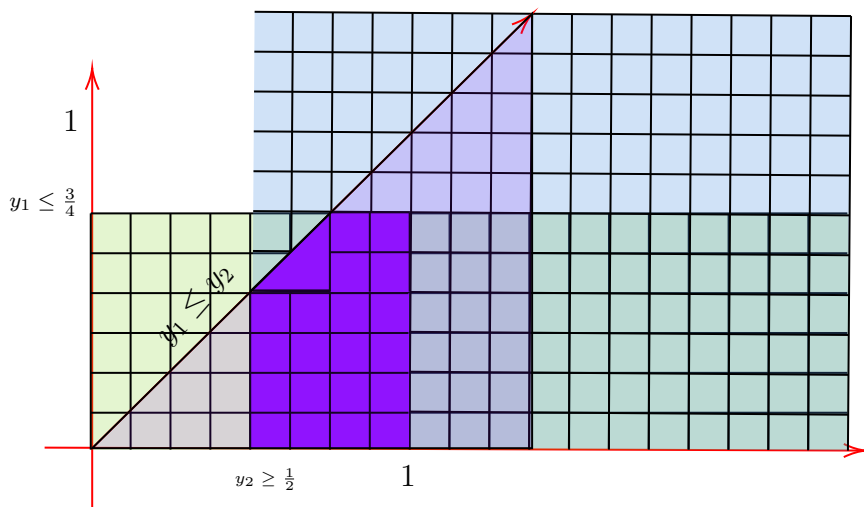
Entonces:

$$= \frac{6(1 - y_2)}{6y_2 - 6y_2^2} = \frac{6(1 - y_2)}{6y_2(1 - y_2)} = \frac{1}{y_2}, \quad 0 \leq y_1 \leq y_2 \leq 1 \quad (2)$$

■

5. Calcule la $P([Y_1 \leq 3/4] \cap [Y_2 \geq 1/2])$.

Solución. Considerando la representación gráfica del problema:



Entonces, se plantearon dos integrales dobles:

$$6 \int_{1/2}^1 \int_0^{1/2} (1 - y_2) dy_1 dy_2 + 6 \int_{1/2}^{3/4} \int_{y_1}^1 (1 - y_2) dy_2 dy_1 \quad (1)$$

Para la primera integral:

$$6 \int_{1/2}^1 \int_0^{1/2} (1 - y_2) dy_1 dy_2 = 6 \int_{1/2}^1 [y_1 - y_2 y_1]_0^{1/2} dy_2 = \quad (2)$$

$$6 \int_{1/2}^1 \left[\left(\frac{1}{2} \right) - y_2 \left(\frac{1}{2} \right) \right] dy_2 = 3 \int_{1/2}^1 (1 - y_2) dy_2 = \quad (3)$$

$$3 \left[y_2 - \frac{1}{2} y_2^2 \right]_{1/2}^1 = 3 \left[\left(1 - \frac{1}{2} (1)^2 \right) - \left(\left(\frac{1}{2} \right) - \frac{1}{2} \left(\frac{1}{2} \right)^2 \right) \right] \quad (4)$$

$$= \frac{3}{8} \quad (5)$$

Para la segunda doble integral:

$$6 \int_{1/2}^{3/4} \int_{y_1}^1 (1 - y_2) dy_2 dy_1 = 6 \int_{1/2}^{3/4} \left[y_2 - \frac{1}{2} y_2^2 \right]_{y_1}^1 dy_1 = \quad (6)$$

$$= 6 \int_{1/2}^{3/4} \left[\left((1) - \frac{1}{2} (1)^2 \right) - \left((y_1) - \frac{1}{2} (y_1)^2 \right) \right] dy_1 = 6 \int_{1/2}^{3/4} \left[\left(\frac{1}{2} \right) - (y_1) + \frac{1}{2} y_1^2 \right] dy_1 = \quad (7)$$

$$= 6 \left[\frac{1}{2} y_1 - \frac{1}{2} y_1^2 + \frac{1}{6} y_1^3 \right]_{1/2}^{3/4} = 6 \left[\frac{21}{128} - \frac{7}{48} \right] = \frac{7}{64} \quad (8)$$

Por lo cual, nos da como resultado:

$$\frac{3}{8} + \frac{7}{64} = \frac{31}{64} \quad (9)$$

■

6. Determine $E(Y_1 | Y_2 = y_2)$.

Solución.

Considerando la definición:

$$E[g(Y)|Y_2 = y_2] = \int_{-\infty}^{\infty} g(y_1)f(y_1|y_2)dy_1 \quad (1)$$

Sabemos, por el ejercicio de la densidad marginal que:

$$f(y_1|y_2) = \frac{1}{y_2} \quad (2)$$

Eso quiere decir, que podemos plantear la ecuación así:

$$\int_0^{y_2} y_1 \frac{1}{y_2} dy_1 = \frac{1}{y_2} \left[\frac{1}{2} y_1^2 \right]_0^{y_2} = \frac{1}{2} y_2 \quad (3)$$

■

(Valor 37.5 puntos).

2. Problema

a) Demuestre que $\forall p \in \mathbb{N} \setminus \{0, 1\}$, $(x_1 + x_2 + \dots + x_p)^2 = \sum_{i=1}^p x_i^2 + 2 \sum \sum_{1 \leq i < j \leq p} x_i x_j$

Solución.

$$(x_1 + x_2 + \dots + x_p)^2 = \left(\sum_{i=1}^p x_i \right)^2 = \quad (1)$$

Entonces, asumamos una nueva variable j , para fines ilustrativos:

$$= \left(\sum_{i=1}^p x_i \right) \left(\sum_{j=1}^p x_j \right) \quad (2)$$

$$= \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^p a_i a_j \quad (3)$$

Entonces, se puede asumir lo siguiente, siempre y cuando $m \neq n$ (véase a mayor detalle en la demostración del problema 2 - inciso 3):

$$= \sum_{i=1}^p a_i^2 + \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^p a_i a_j \quad (4)$$

Haciendo unas modificaciones al segundo término:

$$\sum_{i=1}^p \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^p a_i a_j = \quad (5)$$

Asumiendo que $1 \leq m \leq n \leq p$, entonces se estipula lo siguiente:

$$= 2 \sum_{1 \leq i < j \leq p} x_i x_j \quad (6)$$

Es decir:

$$(x_1 + x_2 + \dots + x_p)^2 = \sum_{i=1}^p x_i^2 + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq p} x_i x_j \quad (7)$$

■

Demuestre que si sean Y_1, Y_2, \dots, Y_n y X_1, X_2, \dots, X_m variables aleatorias con $E(Y_i) = \mu_i$ para $i = 1, \dots, n$ y $E(X_j) = \xi_j$ para $j = 1, \dots, m$. Se define $U_1 = \sum_{i=1}^n a_i Y_i$ y $U_2 = \sum_{j=1}^m b_j X_j$ para $a_1, a_2, \dots, a_n, b_1, \dots, b_m \in \mathbb{R}$.

Entonces, se cumple los incisos 1, 2 y 3:

$$1. E(U_1) = \sum_{i=1}^n a_i \mu_i$$

Solución.

$$E(U_1) = E\left(\sum_{i=1}^n a_i Y_i\right) \quad (1)$$

$$= \sum_{i=1}^n E(a_i Y_i) \quad \text{Aplicando el teorema 5.8 del libro.} \quad (2)$$

$$= \sum_{i=1}^n a_i E(Y_i) \quad \text{Aplicando el teorema 5.7 del libro.} \quad (3)$$

$$= \sum_{i=1}^n a_i \mu_i \quad (4)$$

■

$$2. VAR(U_1) = \sum_{i=1}^n a_i^2 VAR(Y_i) + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} a_i a_j COV(Y_i, Y_j)$$

Solución.

$$VAR(U_1) = E[U_1 - E(U_1)]^2. \text{ (Aplicando definición)} \quad (1)$$

$$= E \left[\sum_{i=1}^n a_i Y_i - \sum_{i=1}^n a_i \mu_i \right]^2 \text{ (Usando la demostración anterior)} \quad (2)$$

$$= E \left[\sum_{i=1}^n a_i (Y_i - \mu_i) \right]^2 \quad (3)$$

Usando la demostración del inciso **a**:

$$= E \left[\sum_{i=1}^n a_i^2 (Y_i - \mu_i)^2 + \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_i a_j (Y_i - \mu_i) (Y_j - \mu_j) \right] \quad (4)$$

$$= \sum_{i=1}^n a_i^2 E(Y_i - \mu_i)^2 + \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_i a_j E[(Y_i - \mu_i) (Y_j - \mu_j)]. \quad (5)$$

Entonces, por las definiciones generales de la variancia y la covarianza, tenemos lo siguiente:

$$VAR(U_1) = \sum_{i=1}^n a_i^2 VAR(Y_i) + \sum_{i=1}^n \sum_{j \neq i}^n a_i a_j \text{Cov}(Y_i, Y_j) \quad (6)$$

Sabemos que es equivalente decir que $\text{COV}(Y_i, Y_j) = \text{COV}(Y_j, Y_i)$, entonces tenemos:

$$VAR(U_1) = \sum_{i=1}^n a_i^2 VAR(Y_i) + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} a_i a_j \text{COV}(Y_i, Y_j) \quad (7)$$

■

$$3. \text{COV}(U_1, U_2) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m a_i b_j \text{COV}(Y_i, X_j)$$

Solución.

$$\text{COV}(U_1, U_2) = E\{[U_1 - E(U_1)][U_2 - E(U_2)]\} \quad (1)$$

$$= E \left[\left(\sum_{i=1}^n a_i Y_i - \sum_{i=1}^n a_i \mu_i \right) \left(\sum_{j=1}^m b_j X_j - \sum_{j=1}^m b_j \xi_j \right) \right] \quad (2)$$

$$= E \left\{ \left[\sum_{i=1}^n a_i (Y_i - \mu_i) \right] \left[\sum_{j=1}^m b_j (X_j - \xi_j) \right] \right\} \quad (3)$$

$$= E \left[\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m a_i b_j (Y_i - \mu_i) (X_j - \xi_j) \right] \quad (4)$$

$$= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m a_i b_j E[(Y_i - \mu_i) (X_j - \xi_j)] \quad (5)$$

$$= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m a_i b_j \text{COV}(Y_i, X_j) \quad (6)$$

■

Además,

4. Si las variables aleatorias Y_1, Y_2, \dots, Y_n son independientes, calcule $VAR(U_1)$.

Solución.

Usando el teorema 5.11 sabemos que si existen dos variables aleatorias independientes Y_1 y Y_2 , entonces $COV(Y_1, Y_2) = 0$, por otra parte, por el inciso 2 sabemos:

$$VAR(U_1) = \sum_{i=1}^n a_i^2 VAR(Y_i) + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} a_i a_j COV(Y_i, Y_j) \quad (1)$$

Entonces, es evidente observar que la varianza es:

$$VAR(U_1) = \sum_{i=1}^n a_i^2 VAR(Y_i) \quad (2)$$

■

5. Si las variables aleatorias Y_1, Y_2, \dots, Y_n y X_1, X_2, \dots, X_m son independientes entre sí, calcule $COV(U_1, U_2)$

Solución.

Usando el teorema 5.11 sabemos que si existen dos variables aleatorias independientes Y_1 y Y_2 , entonces $COV(Y_1, Y_2) = 0$, entonces, por el inciso 3 sabemos:

$$COV(U_1, U_2) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m a_i b_j COV(Y_i, X_j) \quad (1)$$

Entonces, se observa que:

$$COV(U_1, U_2) = 0 \quad (2)$$

■

(Valor 37.5 puntos).

3. Problema

Demuestre que si Y_1 y Y_2 son variables aleatorias, entonces:

1. $E(Y_1) = E[E(Y_1 | Y_2)]$

Solución. Tenemos 2 casos:

- a) El caso continuo: Supóngase que Y_1 y Y_2 son variables aleatorias conjuntamente continuas con una función de densidad conjunta $f(y_1, y_2)$ y densidades marginales $f_1(y_1)$ y $f_2(y_2)$. Entonces:

$$E(Y_1) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} y_1 f(y_1, y_2) dy_1 dy_2 \quad (1)$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} y_1 f(y_1 | y_2) f_2(y_2) dy_1 dy_2 \quad (2)$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} \left\{ \int_{-\infty}^{\infty} y_1 f(y_1 | y_2) dy_1 \right\} f_2(y_2) dy_2 \quad (3)$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} E(Y_1 | Y_2 = y_2) f_2(y_2) dy_2 = E[E(Y_1 | Y_2)] \quad (4)$$

- b) El caso discreto: Supóngase que Y_1 y Y_2 son variables aleatorias conjuntamente discretas con una función de probabilidad $p(y_1, y_2)$ y densidades marginales $p_1(y_1)$ y $p_2(y_2)$. Entonces:

$$E(Y_1) = \sum_{\forall y_1} \sum_{\forall y_2} y_1 p(y_1, y_2) \quad (1)$$

$$= \sum_{\forall y_1} \sum_{\forall y_2} y_1 p(y_1 | y_2) p_2(y_2) \quad (2)$$

$$= \sum_{\forall y_1} \left\{ \sum_{\forall y_2} y_1 p(y_1 | y_2) \right\} p_2(y_2) \quad (3)$$

$$= \sum_{\forall y_1} E(Y_1 | Y_2 = y_2) p_2(y_2) = E[E(Y_1 | Y_2)] \quad (4)$$

■

$$2. \text{VAR}(Y_1) = E[\text{VAR}(Y_1 | Y_2)] + \text{VAR}[E(Y_1 | Y_2)]$$

Solución.

Se sabe que $\text{VAR}(Y_1 | Y_2)$ se da por:

$$\text{VAR}(Y_1 | Y_2) = E(Y_1^2 | Y_2) - [E(Y_1 | Y_2)]^2 \quad (1)$$

y también se sabe que

$$E[\text{VAR}(Y_1 | Y_2)] = E[E(Y_1^2 | Y_2)] - E\{[E(Y_1 | Y_2)]^2\} \quad (2)$$

Eso quiere decir que:

$$\text{VAR}[E(Y_1 | Y_2)] = E\{[E(Y_1 | Y_2)]^2\} - \{E[E(Y_1 | Y_2)]\}^2 \quad (3)$$

Entonces, la varianza de Y_1 se calcula con:

$$VAR(Y_1) = E[Y_1^2] - [E(Y_1)]^2 \quad (4)$$

$$= E\{E[Y_1^2 | Y_2]\} - \{E[E(Y_1 | Y_2)]\}^2 \quad (5)$$

$$= E\{E[Y_1^2 | Y_2]\} - E\{[E(Y_1 | Y_2)]^2\} + E\{[E(Y_1 | Y_2)]^2\} \quad (6)$$

$$- \{E[E(Y_1 | Y_2)]\}^2 \quad (7)$$

$$= E[VAR(Y_1 | Y_2)] + VAR[E(Y_1 | Y_2)] \quad (8)$$

■

(Valor 25 puntos).

Referencias

Wackerly, D., Mendenhall, W., and Scheaffer, R. L. (2014). *Mathematical statistics with applications*. Cengage Learning.