

Unidad 5: Distribuciones de funciones de variables aleatorias

Propiedades de Esperanza Covarianza

Coeficiente de Correlación

Probabilidad y Estadística

Año 2020

Teorema: Esperanza de una función de varias variables aleatorias

Se puede demostrar que:

- Caso continuo $E[h(x, y)] = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} h(x, y) f_{XY}(x, y) dx dy$
- Caso discreto $E[h(x, y)] = \sum_x \sum_y h(x, y) p_{XY}(x, y)$

Ejemplo

Podemos calcular:

- $E(XY) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} xyf_{XY}(x, y)dxdy$
- $E(X+Y)$
- $E\left(\frac{X}{Y}\right)$

Más propiedades de la Esperanza

- 1) Sean X_1, \dots, X_n vs. as. cuyas esperanzas existen; sean a_1, \dots, a_n constantes, entonces:

$$E(a_1X_1 + \dots + a_nX_n) = a_1EX_1 + \dots + a_nEX_n$$

- 2) Si X e Y son v. a. independientes cuyas esperanzas existen, entonces: $E(XY) = EXEY$

- **Generalización:**

Sean X_1, \dots, X_n v. a. independientes, tales que $EX_i < \infty$ $i = 1, 2, \dots, n$, entonces:

$$E(X_1 \dots X_n) = \prod_{i=1}^n EX_i$$

Observación

- El recíproco de la propiedad 2) no es cierto, es decir que:

$E(XY) = E(X)E(Y)$ \Rightarrow X e Y son independientes

Contraejemplo:

$E(XY) = E(X) E(Y)$ no implica independencia

Sea X tal que $R_X = \{-1, 0, 1\}$ con $p_X(x) = 1/3 \quad \forall x \in R_X$.

Defino $Y = X^2$. La función de masa conjunta está dada por:

- $EX = 0$
- $EY = 2/3$
- $E(XY) = E(X^3) = 0$
- Por lo tanto $E(XY) = EX \cdot EY$
- Pero X e Y no son independientes ya que, por ejemplo,
 $p_{XY}(0, 1) = 0$ y $p_X(0) \cdot p_Y(1) = 1/3 \cdot 2/3 = 2/9$

	X	-1	0	1
Y				
0	0	$1/3$	0	
1	$1/3$	0	$1/3$	

Covarianza

La Covarianza es una medida de Asociación Lineal entre dos variables. Se define como:

$$\text{Cov}(X, Y) = E(X - \mu_X)(Y - \mu_Y) \text{ siempre que } \sigma_X < \infty \text{ y } \sigma_Y < \infty$$

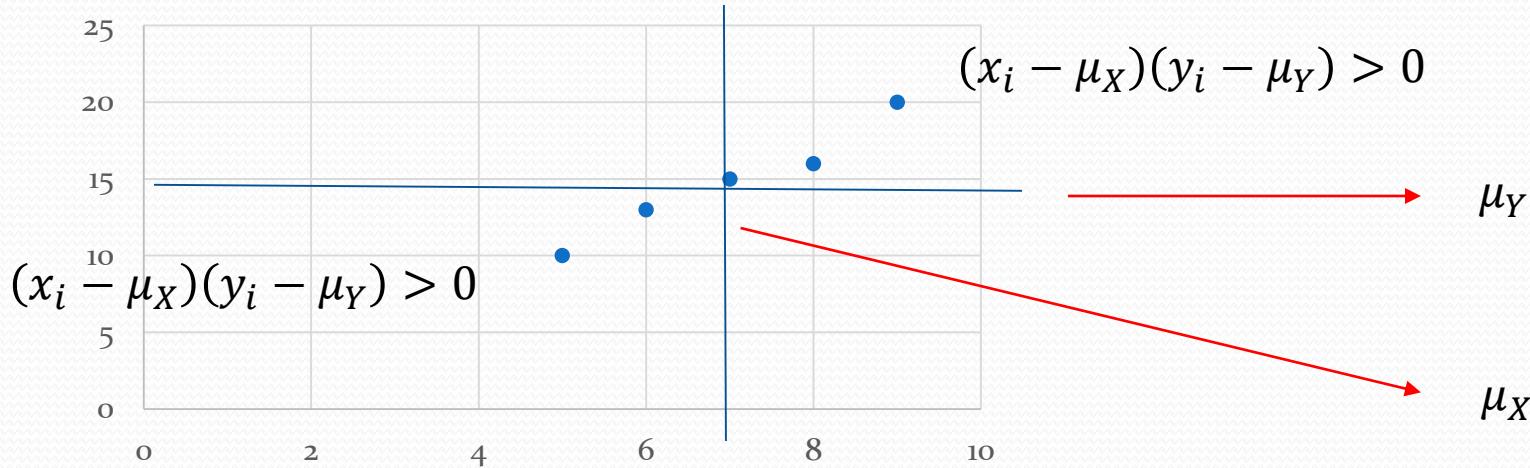
Se puede probar que:

$$\text{Cov}(X, Y) = E(XY) - EX EY$$

Demostración como ejercicio

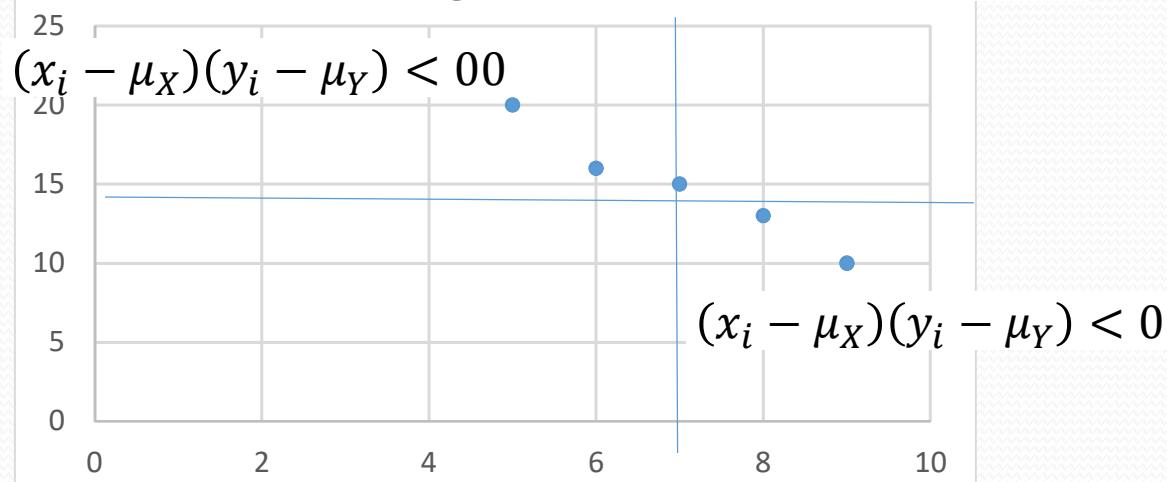
Asociación lineal positiva

$$\mathbb{E}(X - \mu_X)(Y - \mu_Y) > 0$$

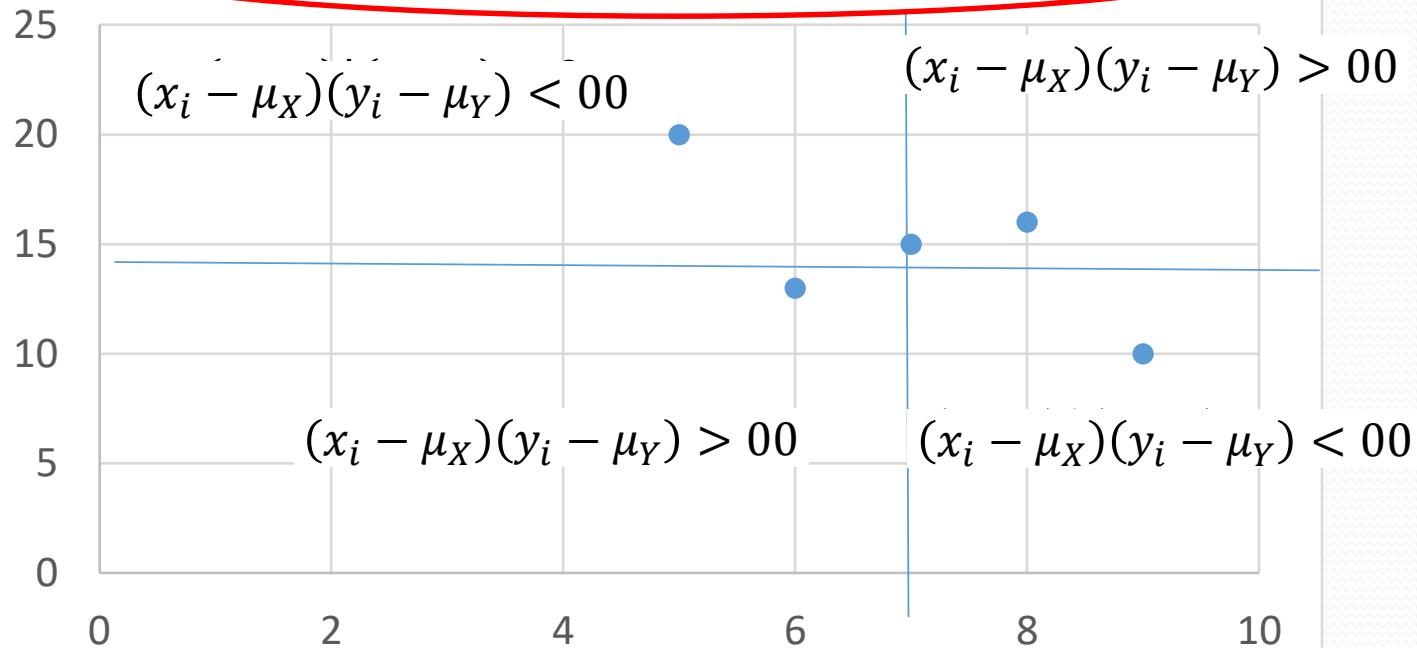


Asociación lineal negativa

$$\mathbb{E}(X - \mu_X)(Y - \mu_Y) < 0$$



No hay Asociación lineal $E(X - \mu_X)(Y - \mu_Y) \cong 0$



Propiedades de la covarianza

Sean X e Y vs. as. tales que existen σ^2_X y σ^2_Y

- 1) $\text{Cov}^2(X, Y) \leq \sigma^2_X \sigma^2_Y$
- 2) $\text{Cov}(aX+b, cY+d) = ac\text{Cov}(X, Y)$ para todo $a, b, c, d \in \mathbb{R}$
- 3) $\text{Cov}(X+Y, Z) = \text{Cov}(X, Z) + \text{Cov}(Y, Z)$
- 4) X e Y independientes $\Rightarrow \text{Cov}(X, Y) = 0$

Demostración de propiedades 2), 3) y 4) como Ejercicio

Ejemplos

1. Suponga que X e Y son variables aleatorias tales que la $\text{Cov}(X,Y) = 1$. Calcule la $\text{Cov}(2X,3Y+1)$

$$\text{Cov}(2X,3Y+1) = 2 \cdot 3 \cdot \text{Cov}(X,Y) = 6$$

2. Suponga que X e Y están correlacionadas negativamente. ¿ $V(X+Y)$ es mayor o menor que $V(X-Y)$?

Observación

$\text{Cov}(X, Y) = 0 \not\Rightarrow X \text{ e } Y \text{ son independientes}$

Contraejemplo: Ejercicio (Ver Diapositiva 5)

Coeficiente de correlación

La covarianza es una medida de asociación lineal entre dos variables aleatorias. Tiene el inconveniente de que no está acotada y depende de las particulares unidades de medidas de las variables X e Y, por ello no podemos saber cuándo esta asociación es fuerte o débil. Por eso definimos el coeficiente de asociación lineal:

$$\rho(X, Y) = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sigma_X \sigma_Y}$$

Propiedades

1) $|\rho(X, Y)| \leq 1$

- $\rho(X, Y) \approx \pm 1$ Existe una fuerte asociación lineal (positiva o negativa) entre las variables
- $\rho(X, Y) \approx 0$ No hay asociación lineal entre las variables.
(no indica independencia)

2) X e Y independientes $\Rightarrow \rho(X, Y) = 0$

\Leftarrow

3) $Y = aX + b, a \neq 0 \Leftrightarrow \rho(X, Y) = \begin{cases} 1 & \text{si } a > 0 \\ -1 & \text{si } a < 0 \end{cases}$

Demostrar 3) en el sentido \Rightarrow (Ejercicio)

Más propiedades de la varianza

- 1) Sea X una v. a. tal que $\sigma^2_X < \infty$ y sean a y $b \in \mathbb{R}$ entonces:
$$V(aX+b) = a^2 V(X)$$
 - 2) Sean X e Y vs. as. tales que $\sigma^2_X < \infty$ y $\sigma^2_Y < \infty$ entonces
$$V(X+Y) = V(X) + V(Y) + 2\text{Cov}(X, Y)$$
- Consecuencia: Si X e Y son independientes, entonces
$$V(X+Y) = V(X) + V(Y)$$
 - Generalización: Si X_1, \dots, X_n vs. as. *independientes*, tales que, para todo i $\sigma^2_i < \infty$
$$V\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) = \sum_{i=1}^n V(X_i)$$

Ejemplos (Ejercicios)

1. Suponga que X e Y están correlacionadas negativamente.

¿ $V(X+Y)$ es mayor o menor que $V(X-Y)$?

2. Suponga que X, Y y Z son variables aleatorias tales que:

$$V(X) = 1 \quad V(Y) = 4 \quad V(Z) = 8 \quad \text{Cov}(X, Y) = 1$$

$$\text{Cov}(X, Z) = -1 \quad \text{Cov}(Y, Z) = 2.$$

Calcule:

a) $V(X+Y+Z)$

b) $V(3X-Y-2Z+1)$



Fin
Unidad 5 2da Parte