

1. Se sacan «al azar» dos cartas de un mazo de 40 cartas. Denotamos por X el número de ases que se obtienen e Y el número de reyes. Calcula la función de masa conjunta de X e Y .

2. Un par de variables aleatorias X e Y tiene función de masa conjunta (dependiente de dos parámetros, c y θ)

$$\mathbf{P}(X = i, Y = j) = c^2 \theta^{i+j}, \text{ para } i, j = 0, 1, 2; (0, \text{ en otro caso})$$

a. Demuestra que se cumple la ecuación $(1 + \theta + \theta^2)c = 1$.

b. Halla las funciones marginales de masa y comprueba que X e Y son independientes.

c. Demuestra que $\mathbf{E}[X] = (\theta + 2\theta^2)c$ y halla su valor si $\theta = \frac{1}{2}$.

3. Da un ejemplo de dos variables aleatorias discretas X e Y que cumplen que $\mathbf{E}(XY) = \mathbf{E}(X)\mathbf{E}(Y)$, pero que **no** sean independientes. Demuestra que, sin embargo, si X e Y toman sólo dos valores, entonces X e Y son independientes si y sólo si $\mathbf{E}(XY) = \mathbf{E}(X)\mathbf{E}(Y)$.

4. La función de masa conjunta de dos variables X e Y , viene dada por la siguiente matriz:

	$X = -1$	$X = 0$	$X = 1$
$Y = 0$	$\frac{1}{4}$	$\frac{1}{4}$	0
$Y = 1$	0	$\frac{1}{4}$	$\frac{1}{4}$

Comprueba que X e Y no son independientes y que, sin embargo, X^2 e Y^2 son independientes.

5. Si X e Y son dos variables aleatorias, definimos su **covarianza** como

$$\mathbf{Cov}(X, Y) = \mathbf{E}[(X - \mathbf{E}(X))(Y - \mathbf{E}(Y))].$$

Demuestra que a. $\mathbf{E}(XY) = \mathbf{E}(X)\mathbf{E}(Y) + \mathbf{Cov}(X, Y)$. b. $\mathbf{V}(X + Y) = \mathbf{V}(X) + \mathbf{V}(Y) + 2\mathbf{Cov}(X, Y)$.

$$\text{c. } \mathbf{Cov}(aX + b, cY + d) = ac \mathbf{Cov}(X, Y).$$

6. A veces es mejor manejar una versión de la covarianza que no tenga dimensiones: el **coeficiente de correlación** de X e Y se define como

$$\rho(X, Y) = \frac{\mathbf{Cov}(X, Y)}{\sqrt{\mathbf{V}(X)\mathbf{V}(Y)}}.$$

Demuestra que

a. $-1 \leq \rho(X, Y) \leq 1$ (SUGERENCIA: desigualdad de Cauchy-Schwarz).

b. $|\rho(X, Y)| = 1$ si y sólo si $\mathbf{P}(X = aY + b) = 1$ para ciertas constantes $a \neq 0$ y b .

c. Si X e Y son independientes, entonces $\rho(X, Y) = 0$. Pero no al revés, en general. Esto es, puede que X e Y sean **incorreladas** ($\rho(X, Y) = 0$) y, sin embargo, no sean independientes (como sugiere el ejercicio 3).

d. $\rho(aX + b, cY + d) = \text{signo}(ac) \rho(X, Y)$.

7. a. Sean X e Y variables aleatorias independientes. ¿Podemos deducir que $X + Y$ y $X - Y$ son también independientes?

b. Supongamos ahora que X e Y son variables aleatorias con la misma varianza, σ^2 . ¿Qué podemos decir sobre la correlación de $X + Y$ y $X - Y$?

8. Sea X_1, X_2, \dots una sucesión de variables aleatorias incorreladas, todas ellas con varianza σ^2 . Definimos, para cada $n \geq 1$, $S_n = X_1 + \dots + X_n$. Comprueba que

$$\mathbf{V}(S_n) = n\sigma^2 \text{ y que } \mathbf{Cov}(S_n, S_m) = \text{mín}(n, m)\sigma^2.$$

9. Sea X e Y variables aleatorias discretas independientes con función de densidad

$$\mathbf{P}(X = k) = \mathbf{P}(Y = k) = p \cdot q^k, \text{ para } k = 0, 1, 2, \dots$$

donde $0 < p = 1 - q < 1$. Demuestra que

$$\mathbf{P}(X = k | X + Y = n) = \frac{1}{n+1}, \text{ para } k = 0, 1, 2, \dots, n$$

10. Sean X_1, X_2, \dots, X_n variables aleatorias discretas independientes, todas con distribución

$$\mathbf{P}(X_i = k) = \frac{1}{N}, \text{ para } k = 1, 2, \dots, N.$$

Halla las distribuciones de las variables $U_n = \text{mín}\{X_1, X_2, \dots, X_n\}$ y $V_n = \text{máx}\{X_1, X_2, \dots, X_n\}$ así como sus esperanzas.

11. Sean X e Y variables aleatorias discretas independientes ambas con distribución geométrica de parámetros respectivos p y r . Demuestra que la variable $U = \min\{X, Y\}$ sigue una distribución geométrica con parámetro $p + r - pr$.

12. Distribuimos “al azar” N bolas en M cajas (pueden caer varias bolas en una caja). Demuestra que el número medio de cajas que quedan vacías es:

$$\frac{(M-1)^N}{M^{(N-1)}}$$

SUGERENCIA: utilizar funciones indicatrices.

13. Supongamos que la variable aleatoria X toma los valores $\{0, 1, 2, \dots\}$ con probabilidades p_0, p_1, p_2, \dots . Los números p_j son ≥ 0 y suman 1. Definimos la función generatriz de probabilidad (f.g.p.) de la variable aleatoria X como

$$G_X(s) = \sum_{n=0}^{\infty} p_n s^n,$$

al menos para los valores de s en los que la serie de la derecha converja.

a. Comprueba que, con seguridad, la serie de potencias converge para $|s| < 1$.

b. Comprueba que

$$\begin{array}{l} X \sim \text{Ber}(p) \implies G_X(s) = (1-p) + ps \\ X \sim \text{Pois}(\lambda) \implies G_X(s) = e^{\lambda(s-1)} \end{array} \left\| \begin{array}{l} X \sim \text{Bin}(n, p) \implies G_X(s) = [(1-p) + ps]^n \\ X \sim \text{Geom}(p) \implies G_X(s) = \frac{ps}{1-(1-p)s} \end{array} \right.$$

Visto esto, ¿cuál es la f.g.p. asociada a una variable aleatoria que siga una BinNeg(n, p)?

14. Algunas de las funciones generatrices del ejercicio anterior son polinomios, otras convergen para todo valor de s , etc. Se requiere un pequeño argumento técnico para comprobar que siempre tiene sentido evaluar la función (y sus derivadas) en $s = 1$, para obtener, por ejemplo, que

$$G_X(1) \equiv \lim_{s \uparrow 1} G_X(s) = \sum_{n=0}^{\infty} p_n \quad \text{y que} \quad G'_X(1) \equiv \lim_{s \uparrow 1} G'_X(s) = \sum_{n=1}^{\infty} n p_n.$$

Observa que la primera serie vale 1, y que la segunda es $\mathbf{E}(X)$. Comprueba que la varianza se puede escribir como

$$\mathbf{V}(X) = G''_X(1) + G'_X(1) [1 - G'_X(1)].$$

Aplica estas observaciones (y las expresiones explícitas para las f.g.p. del ejercicio anterior) al cálculo de medias y varianzas de variables aleatorias que sigan estas distribuciones: Ber(p), Bin(n, p), Pois(λ), Geom(p) y BinNeg(n, p).

15. Sea X una variable aleatoria con valores en $\{0, 1, 2, \dots\}$ y f.g.p. $G_X(s)$. Definimos la función

$$H_X(s) = \sum_{n=0}^{\infty} \mathbf{P}(X > n) s^n.$$

Observa que no tiene por qué ser una f.g.p.: sus coeficientes no suman necesariamente 1 (pregunta: ¿cuánto suman?). Comprobar que

$$(1-s)H_X(s) = 1 - G_X(s).$$

16. Sean X e Y variables aleatorias independientes que siguen distribuciones de Poisson, con parámetros λ y μ , respectivamente. Demuestra que $X + Y$ es también una variable de Poisson con parámetro $\lambda + \mu$. Da un ejemplo para comprobar que la conclusión **no** es cierta si X e Y no son independientes.

17. Sean X e Y variables aleatorias discretas independientes que siguen distribuciones binomiales con parámetros respectivos (n, p) y (m, p) . Demuestra que $X + Y$ es también una variable binomial (con parámetros $(n + m, p)$).

18. Sea X_1, X_2, \dots una sucesión de variables aleatorias discretas todas con media μ . Sea además N una variable aleatoria independiente de todas las X 's, y que toma valores en $\{1, 2, 3, \dots\}$. Demuestra, condicionando por los valores de N , que

$$\mathbf{E}(X_1 + X_2 + \dots + X_N) = \mu \cdot \mathbf{E}(N)$$

19. Tenemos una moneda en la que aparece cara con una probabilidad p . Lanzamos la moneda un número aleatorio N de veces, donde N tiene una distribución de Poisson con parámetro λ y es independiente de los resultados de los lanzamientos. Denotamos por X la variable que cuenta el número de caras y por Y la que cuenta el número de cruces. Demuestra que X e Y son variables de Poisson **independientes** con parámetros respectivos λp y $\lambda(1-p)$.

SUGERENCIA: demuestra, de paso, que si $\mathbf{P}(X = j, Y = k) = a_j b_k$ para cualesquiera números a_j, b_k , entonces X e Y son independientes.