

Examen Final

- Responde cada pregunta, justificando, los resultados utilizados. Cada pregunta del examen contiene el desarrollo de propiedades hechas en clase y en las notas de clase.
 - Está prohibido compartir cuadernos entre estudiantes. Si se trasgreda esta regla, se eliminará la utilización de los cuadernos en el examen.
 - Se prohíben, copias de todo índole, así como el uso de libros electrónicos.
-

1. Resuelve los siguiente:

- (a) (1 pto) Sea $X \sim N(\mu, \sigma^2)$. Encuentra la función de distribución de probabilidad de $|X - \mu|$ y su valor esperado.
- (b) (1 pto) Muestra que la media μ , la mediana m y la varianza σ^2 de una variable aleatoria continua X , satisface la siguiente desigualdad:

$$(\mu - m)^2 \leq \sigma^2.$$

- (c) (2 pto) Sean X e Y tienen la función densidad bivariada normal,

$$f(x, y) = \frac{1}{2\pi\sqrt{1-\rho^2}} \exp\left\{-\frac{1}{2(1-\rho^2)}(x^2 - 2\rho xy + y^2)\right\}.$$

Muestra que X y $Z = (Y - \rho X)/\sqrt{1-\rho^2}$ son variables independientes $N(0, 1)$ y deduce que ,

$$\mathbb{P}(X > 0, Y > 0) = \frac{1}{4} + \frac{1}{2\pi} \sin^{-1} \rho.$$

Si $Z = \max\{X, Y\}$, muestra también que $\mathbb{E}(Z) = \sqrt{(1-\rho)/\pi}$ y $\mathbb{E}(Z^2) = 1$.

2. Responde las siguientes preguntas:

- (a) (1 pto) X e Y tienen densidad conjunta,

$$f(x, y) = cx^{n_1-1}(y-x)^{n_2-1}e^{-y} \quad \text{para} \quad 0 < x < y < \infty.$$

Encuentra (a) la constante c , (b) las distribuciones marginales de X e Y .

- (b) (1 pto) Si X_1, X_2 son variables aleatorias uniformes e independientes sobre el intervalo $(0, 1)$, encuentra la densidades de (a) $X_1 + X_2$, (b) $X_1 - X_2$ (c) $|X_1 - X_2|$, (d) X_1/X_2 .
- (c) (1 pto) Dado n números aleatorios independientes X_1, X_2, \dots, X_n desde $(0, 1)$ llamados números pseudoaleatorios, muestra que:

- $Y = -2 \sum_{i=1}^n \log X_i$, tiene una distribución χ^2 con $2n$ grados de libertad.
- las variables,

$$\begin{aligned} \xi &= -\sqrt{-2 \log X_1} \cos(2\pi X_2), \\ \eta &= -\sqrt{-2 \log X_1} \sin(2\pi X_2), \end{aligned}$$

son independientes $N(0, 1)$.

(d) (1 pto) Muestra que si $F(x, y)$ es la función de distribución de X e Y , además que,

$$Z = \max(X, Y) \quad W = \min(X, Y),$$

entonces,

$$F_Z(z) = F(z, z), \quad F_W(w) = F_X(w) + F_Y(w) - F(w, w).$$

Si $F(x, y)$ es continua, encuentra las densidades de Z y W .

3. Sea $\{X_1, X_2, X_3, \dots, X_n\}$ un conjunto de variables aleatorias independientes, idénticamente distribuidas con función de distribución y densidad común F y f respectivamente. Sea $X_{(1)}$ el menor valor de $\{X_1, X_2, X_3, \dots, X_n\}$, $X_{(2)}$, el segundo menor valor, $X_{(3)}$, el tercero menor valor y en general, $X_{(k)}$ ($1 \leq k \leq n$) el k -ésimo menor valor de $\{X_1, X_2, X_3, \dots, X_n\}$. Entonces $X_{(k)}$ se le llama k -ésimo estadístico de orden y el conjunto $\{X_{(1)}, X_{(2)}, X_{(3)}, \dots, X_{(n)}\}$, se dice que consisten de los estadísticos de orden de $\{X_1, X_2, X_3, \dots, X_n\}$.

Por esta definición, por ejemplo, si en un punto ω del espacio muestral, $X_1(\omega) = 8, X_2(\omega) = 2, X_3(\omega) = 5$ y $X_4(\omega) = 6$, entonces los estadísticos de orden de $\{X_1, X_2, X_3, X_4\}$ es $\{X_{(1)}, X_{(2)}, X_{(3)}, X_{(4)}\}$, donde, $X_{(1)}(\omega) = 2, X_{(2)}(\omega) = 5, X_{(3)}(\omega) = 6$ y $X_{(4)}(\omega) = 8$. La continuidad de X_i implica que $\mathbb{P}(X_{(i)} = X_{(j)}) = 0$. Así:

$$\mathbb{P}(X_{(1)} < X_{(2)} < X_{(3)} < \dots < X_{(n)}) = 1.$$

Hay algunas propiedades, con respecto al tema:

Si tenemos el conjunto $\{X_{(1)}, X_{(2)}, \dots, X_{(n)}\}$ los estimadores de orden de las variables aleatorias idénticamente distribuidas e independientes X_1, X_2, \dots, X_n con funciones de distribución de probabilidad y densidad F y f respectivamente. Entonces F_k y f_k , las funciones distribución de probabilidad y densidad de $X_{(k)}$ respectivamente, están dadas por:

$$F_k(x) = \sum_{i=k}^n \binom{n}{i} [F(x)]^i [1 - F(x)]^{n-i}, \quad -\infty < x < \infty.$$

y

$$f_k(x) = \frac{n!}{(k-1)!(n-k)!} f(x) [F(x)]^{k-1} [1 - F(x)]^{n-k}, \quad -\infty < x < \infty.$$

Si tenemos el conjunto $\{X_{(1)}, X_{(2)}, \dots, X_{(n)}\}$ los estimadores de orden de las variables aleatorias idénticamente distribuidas e independientes X_1, X_2, \dots, X_n con funciones de distribución de probabilidad y densidad F y f respectivamente. Entonces para $x < y$, $f_{ij}(x, y)$, la función densidad de probabilidad conjunta de $X_{(i)}$ y $X_{(j)}$ ($i < j$) es dada por:

$$f_{ij}(x, y) = \frac{n!}{(i-1)!(j-i-1)!(n-j)!} f(x) f(y) [F(x)]^{i-1} [F(y) - F(x)]^{j-i-1} [1 - F(y)]^{n-j}.$$

Esto es claro que para $x \geq y$, $f_{ij}(x, y) = 0$.

- (a) (1 ptos) Sean X_1 y X_2 dos variables aleatorias exponencial independientes cada una con parámetro λ . Muestra que $X_{(1)}$ y $X_{(2)} - X_{(1)}$ son independientes.
- (b) (1 ptos) Sean X_1, X_2 y X_3 variables aleatorias independientes de $(0, 1)$. Encuentra la función de densidad de probabilidad y el valor esperado del rango medio de estas variables aleatorias $[X_{(1)} + X_{(2)}]/2$.

- (c) (1 pto) Sea X_1, X_2, \dots, X_n variables aleatorias independientes exponenciales con parámetros λ y sea $X_{(1)} \leq X_{(2)} \leq \dots \leq X_{(n)}$, sus estadísticos de orden. Muestra que:

$$Y_1 = nX_{(1)}, \quad Y_r = (n+1-r)(X_{(r)} - X_{(r-1)}), \quad 1 < r \leq n,$$

son también independientes y tienen la misma distribución conjunta de las X_i .

4. (a) (1 pto) Sea X una variable aleatoria que toma valores enteros no negativos y es asociado con una transformada de la forma:

$$M_X(s) = c \cdot \frac{3 + 4e^{2s} + 2e^{3s}}{3 - e^s},$$

donde c es un escalar. Encuentra $\mathbb{E}(X)$ y $p_X(1)$.

- (b) (1 pto) La función de matricial simétrica $G(X)$ de la matriz X de orden $m \times n$ es llamada convexa, si para cada par de matrices X_1, X_2 de matrices $m \times n$ y $0 \leq \lambda \leq 1$, satisface:

$$G(\lambda X_1 + (1 - \lambda)X_2) \leq \lambda G(X_1) + (1 - \lambda)G(X_2),$$

donde para matrices simétricas X, Y escribimos $X \geq Y$ si $X - Y$ es una matriz definida no negativa. Sea X una variable aleatoria, esto es una matriz, cuyos elementos son variables aleatorias y G una función matricial convexa. Entonces prueba que:

$$G(\mathbb{E}X) \leq \mathbb{E}G(X).$$

También para una matriz aleatoria positiva muestra que:

$$\mathbb{E}(X^{-1}) \geq (\mathbb{E}(X))^{-1}.$$

- (c) (1 pto) Muestra que si $\mathbb{E}(Y) < \infty$ y $Y > 0$, entonces,

$$\mathbb{E} \log(Y) \leq \log \mathbb{E}(Y).$$

Usa este resultado para probar, que si tenemos X_1, X_2, \dots, X_n variables aleatorias idénticamente distribuidas independientes, con $\mathbb{P}(X_i > 0) = 1$ y $\mathbb{V}(\log X_i) = \sigma^2$, se cumple, que para cada $\epsilon > 0$

$$\mathbb{P}(e^{n[\mathbb{E}(\log Y_i) - \epsilon]} < X_1 X_2 \dots X_n < e^{n[\mathbb{E}(\log Y_i) + \epsilon]}) \geq 1 - \frac{\sigma^2}{n\epsilon^2}.$$

Y así deducimos,

$$\mathbb{P}\left(X_1 X_2 \dots X_n < (\mathbb{E}Y_i)^n e^{n\epsilon}\right) \geq 1 - \frac{\sigma^2}{n\epsilon^2}.$$

5. (a) (1 pto) Para un entero positivo n , sea $\tau(n) = (2^k, i)$, donde i es el resto de dividir n por 2^k , la mayor potencia de 2. Por ejemplo $\tau(10) = (2^3, 2)$, $\tau(12) = (2^3, 4)$, $\tau(19) = (2^4, 3)$ y $\tau(69) = (2^6, 5)$. En un experimento un punto es seleccionado aleatoriamente en $[0, 1]$. Para $n \geq 1$, $\tau(n) = (2^k, i)$, sea,

$$X_n = \begin{cases} 1 & \text{si la salida está en } \left[\frac{i}{2^k}, \frac{i+1}{2^k} \right] \\ 0 & \text{en otros casos.} \end{cases}$$

Muestra que X_n converge a 0 en probabilidad, mientras que no converge en ningún punto, y mucho menos en convergencia casi segura.

- (b) (1 pto) En una secuencia de variables aleatorias $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$ supongamos que X_k , depende sólo de X_{k-1}, X_{k+1} , pero que es independiente de todas las otras variables aleatorias ($k = 2, 3, \dots$). Muestra que si, la varianza es finita, entonces la ley de los grandes números débil se cumple.
- (c) (1 pto) Sean X_1, X_2, \dots variables aleatorias independientes, idénticamente distribuidas con media 2. Sean Y_1, Y_2, \dots variables aleatorias independientes, idénticamente distribuidas con media 3. Muestra que:

$$\frac{X_1 + X_2 + \dots + X_n}{Y_1 + Y_2 + \dots + Y_n} \rightarrow \frac{2}{3}$$

con probabilidad 1. ¿Importa si los X_i son independientes del Y_i ?

6. El teorema de límite central en el contexto de Levy-Lindeberg, dice que si $\mathbb{E}(X_i) = \mu$ y $\mathbb{V}(X_i) = \sigma^2$, entonces:

$$S_n^* = \frac{\sqrt{n}(\bar{X}_n - \mu)}{\sigma} = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)}{\sqrt{n}\sigma} \rightarrow N(0, 1),$$

Esto es, para cada x ,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(S_n^* \leq x) = \Phi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x e^{-u^2/2} du.$$

- (a) (1 pto) Sean $\{X_1, X_2, \dots\}$ una secuencia de variables aleatorias normales independientes. Sea $S_n = X_1^2 + X_2^2 + \dots + X_n^2$. Encuentra:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(S_n \leq n + \sqrt{n}).$$

Sugerencia: Si X_1, X_2, \dots, X_n son variables aleatorias normales independientes. Entonces $X = X_1^2 + X_2^2 + \dots + X_n^2$ se refiere a una distribución chi-cuadrado con n grados de libertad, es una distribución gamma con parámetros $(n/2, 1/2)$.

- (b) (1 pto) Compara los resultados dados por la desigualdad de Chebyshev y el teorema de límite central, para las probabilidades,

$$\mathbb{P}(-k < S_n^* \leq k) \quad \text{para } k = 1, 2, 3.$$

- (c) (1 pto) Sea X_1, X_2, \dots variables aleatorias independientes, con una función densidad común $f(x) = 1/[2|x|(\log|x|)^2]$ para $|x| < e^{-1}$. Muestra que las variables aleatorias X_i tiene cero como media y tienen finita varianza, pero que no satisfacen el teorema de límite central.