

Nombre y apellido.

Número de libreta.

1	2	3	4	Nota
15	25	20	15	75

7 (sefe)

Numere todas las hojas y coloque en cada una su nombre y apellido.

El examen se aprueba con 50 puntos. Deben resolver al menos uno de los ejercicios 1) y 2) y al menos uno de los ejercicios 3) y 4)

1. (25 puntos) Considere un proceso de Poisson de intensidad λ , es decir que el número de ocurrencias del evento en un intervalo de longitud t tiene distribución Poisson de parámetro (λt) .

a) Demuestre que el tiempo de espera hasta la primera ocurrencia del evento (o, equivalentemente, entre dos eventos sucesivos) tiene distribución exponencial.

b) El número de automóviles que llegan a un centro de verificación vehicular por hora sigue un proceso de Poisson con parámetro $\lambda > 0$. Sean T_1, T_2, \dots los tiempos entre las llegadas de los autos, de modo que $T_1 + \dots + T_n$ es el tiempo de llegada del n -ésimo automóvil.

1) ¿A qué converge en probabilidad $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n T_i$ cuando $n \rightarrow \infty$. Justifique.

2) ¿A qué converge en probabilidad $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n T_i^2$ cuando $n \rightarrow \infty$. Justifique.

2. (25 puntos) Sea (X, Y) un vector aleatorio bidimensional tal que existen y son finitas $E(X)$, $E(Y)$, $V(X)$ y $V(Y)$.

a) Defina la covarianza entre X e Y , $cov(X, Y)$, y el coeficiente de correlación lineal, $\rho(X, Y)$.

b) Pruebe que si a, b, c y d son constantes, $a \neq 0$ y $b \neq 0$, $cov(aX + c, bY + d) = ab cov(X, Y)$.

c) Pruebe que si $ab > 0$, entonces $\rho(aX + c, bY + d) = \rho(X, Y)$. ¿Qué pasa si $ab < 0$?

d) Pruebe que si existen constantes a y c , $a \neq 0$ tales que $Y = aX + c$, entonces $|\rho(X, Y)| = 1$. ¿Cuándo es $\rho(X, Y) = 1$? ¿Cuándo es $\rho(X, Y) = -1$?

3. (25 puntos) Sean X_1, \dots, X_n v.a. i.i.d. con función de densidad dada por:

$$f(x) = \frac{x^3}{6\theta^4} e^{-\frac{x}{\theta}} I_{(0, \infty)}(x) \quad (\theta > 0),$$

que verifica $E(X) = 4\theta$ y $V(X) = 4\theta^2$.

a) Halle el estimador de máxima verosimilitud de θ , $\hat{\theta}_1$.

b) Verifique que el estimador de momentos de θ , $\hat{\theta}_2$, coincide con $\hat{\theta}_1$ y que es consistente.

c) Sea $\hat{\theta}_3 = \frac{\sum_{i=1}^n X_i^2}{n}$. Pruebe que no es un estimador insesgado de θ^2 . ¿Cuál es el sesgo?

d) Proponga a partir de $\hat{\theta}_3$ un estimador insesgado de θ^2 .

4. (25 puntos) Sean X_1, \dots, X_n v.a. i.i.d. con distribución $N(\mu, \sigma^2)$, siendo ambos parámetros desconocidos.

a) Plantee un test de nivel α para las hipótesis

$$H_0 : \mu = \mu_0 \quad \text{vs} \quad H_1 : \mu \neq \mu_0$$

describiendo claramente el estadístico del test y la región de rechazo.

- b) Suponiendo ahora que $\sigma^2 = \sigma_0^2$ es conocido, ¿cómo se modifican el estadístico del test y la correspondiente región de rechazo?
- c) Para el test planteado en b), halle la función de potencia $\Pi(\mu_1)$.
- d) ¿A qué tiende $\Pi(\mu_1)$ cuando $\mu_1 \rightarrow \infty$? ¿Y cuando $\mu_1 \rightarrow -\infty$?
- e) Dado un valor $\mu_1 \neq \mu_0$ fijo, calcule el límite de $\Pi(\mu_1)$ cuando $n \rightarrow \infty$.

Ejercicio 1

Defino T_i "tiempo de espera hasta la
primer ocurrencia"a) Si $t \leq 0$, $F_T(t) = 0$ (no hay tiempos negativos)Si $t > 0$

$$F_T(t) = P(T \leq t) = 1 - P(T > t)$$

$$= 1 - P(X_t = 0)$$

~~Con $X_t \sim P(\lambda)$~~ Con $X_t \sim P(\lambda)$ ~~XXXXXXXXXX~~

$$P(X_t = 0) = \frac{e^{-\lambda t} (\lambda t)^0}{0!} = e^{-\lambda t}$$

$$1 - P(X_t = 0) = 1 - e^{-\lambda t}$$

$$F_T(t) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq 0 \\ 1 - e^{-\lambda t} & \text{si } x > 0 \end{cases}$$

Entonces $T \sim E(\lambda)$

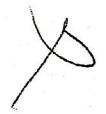
β

t_1, \dots, t_n son v.a. iid. (Independientes e idénticamente distribuidas)

(b)

$$\textcircled{1} \frac{\sum_{i=1}^n t_i}{n} = \bar{T}_n \xrightarrow{P} E(t_i) = \frac{1}{\lambda}$$

Por la Ley de los Grandes Números como son las t_i iid., con un n lo suficientemente grande.



(2) Sabemos que si $g(x)$ es una función continua en a entonces

$$g(X_n) \xrightarrow{P} g(a) \quad \text{si} \quad X_n \xrightarrow{P} a$$

Como $g(x) = x^2$ es continua en $\frac{1}{\lambda}$ con $\lambda \neq 0$

Entonces

$$\frac{\sum_{i=1}^n t_i^2}{n} \xrightarrow{P} \left(\frac{1}{\lambda}\right)^2 = \frac{1}{\lambda^2}$$

$$\left(\frac{\sum t_i}{n}\right)^2 \rightarrow \frac{1}{\lambda^2} \quad \underline{\text{NO}}$$

Ejercicio 2

Sea (X, Y) un vector aleatorio bidimensional

tal que existen y son finitas $E(X)$, $E(Y)$, $V(X)$ y $V(Y)$

a) $\text{cov}(X, Y) = E[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)]$, también se puede definir como $\text{cov}(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y)$

$\rho(X, Y) = \frac{\text{cov}(X, Y)}{\sigma_X \sigma_Y}$ en donde σ_X , σ_Y son los desvíos estándar de X e Y .

β

b) $\text{cov}(aX + b, cY + d) = E[(aX + b)(cY + d)] - E(aX + b)E(cY + d)$

$$= E[acXY + adX + bcY + bd] - E(aX + b)E(cY + d)$$

$$= acE(XY) + adE(X) + bcE(Y) + bd - [acE(X)E(Y) + adE(X) + bcE(Y) + bd]$$

$$= ac(E(XY) - E(X)E(Y))$$

$$= ac \cdot \text{cov}(X, Y)$$

β

(c) Sabemos que $\sigma_{aX+b} = |a| \sigma_x$ y $\sigma_{cY+d} = |c| \sigma_y$

Entonces

$$\rho(aX+b, cY+d) = \frac{\text{cov}(aX+b, cY+d)}{\sigma_{aX+b} \sigma_{cY+d}}$$

$$= \frac{ac \text{cov}(X, Y)}{|a||c| \sigma_x \sigma_y}$$

Como $ac > 0 \rightarrow ac = |a||c|$

\rightarrow Puedo simplificar y me queda

$$\frac{\text{cov}(X, Y)}{\sigma_x \sigma_y} = \rho(X, Y)$$

Si $ac < 0 \rightarrow \rho(X, Y) = -\rho(X, Y)$

(d) $\rho(X, Y) = \rho(X, aX+b) = \frac{\text{cov}(X, aX+b)}{\sigma_x \sigma_{aX+b}} = \frac{E(X(aX+b)) - E(X)E(aX+b)}{|a| \sigma_x^2}$

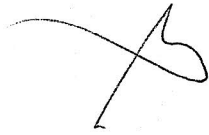
$$= \frac{E(aX^2 + bX) - E(X)(aE(X) + b)}{|a| \sigma_x^2} = \frac{aE(X^2) + bE(X) - aE(X)^2 - bE(X)}{|a| \sigma_x^2}$$

ejercicio 2 (continuación)

$$= \frac{\partial (E(X^2) - E^2(X))}{|\partial| \sigma_x^2} = \frac{\partial \sigma_x^2}{|\partial| \sigma_x^2} = \frac{\partial}{|\partial|}$$

Si $\partial > 0 \rightarrow \rho(X, Y) = 1$

Si $\partial < 0 \rightarrow \rho(X, Y) = -1$



Ejercicio 3

② X_1, \dots, X_n v.a. i.i.d.

$$f(x) = \frac{x^3}{6\theta^4} e^{-\frac{x}{\theta}} I_{(0, \infty)}(x)$$

Con $E(x) = 4\theta$ $V(x) = 4\theta^2$

③ Función de densidad conjunta (→ x veros →)

$$\prod_{i=1}^n f_{X_i}(x_i) = \prod_{i=1}^n \frac{x_i^3}{6\theta^4} e^{-\frac{x_i}{\theta}} = L(\theta)$$

¡Tengo que hallar el máx de la función, esto es lo mismo que obtener el máx del $\ln(L(\theta))$

$$\ln(L(\theta)) = \sum_{i=1}^n 3 \ln(x_i) - \ln(6\theta^4) - \frac{x}{\theta}$$

Calcula la derivada e iguala a cero para obtener el estimador.

$$\frac{d \ln(L(\theta))}{d\theta} = \sum_{i=1}^n -\frac{24\theta^3}{6\theta^4} + \frac{x}{\theta^2}$$

$$= -\frac{4n}{\theta} + \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{\theta^2} = 0 \quad \rightarrow$$

Igualo a cero

$$\frac{4n}{\theta} = \frac{\sum_{i=1}^n X_i}{\theta^2} \rightarrow \frac{n4\theta^2}{\theta} = \sum_{i=1}^n X_i$$

$$\rightarrow 4\theta = \sum_{i=1}^n X_i$$

$$\rightarrow \hat{\theta} = \frac{\sum_{i=1}^n X_i}{4n}$$

$$c) \hat{\theta}_3 = \frac{\sum_{i=1}^n x_i^2}{n}$$

Para ver que no es insesgado tengo que ver

$$E_{\theta}(\hat{\theta}) \neq \theta$$

$$E_{\theta}(\hat{\theta}^2) = E_{\theta^2} \left(\frac{\sum_{i=1}^n x_i^2}{n} \right) = \frac{\sum_{i=1}^n E(x_i^2)}{n} = \frac{n(\theta^2 + 20)}{n} = \theta^2 + 20$$

Sabemos que $V(X) = E(X^2) - E(X)^2$
 $\rightarrow E(X^2) = V(X) + E(X)^2$

Entonces: $E(x_i^2) = 4\theta^2 + 16\theta^2 = 20\theta^2$

En \otimes

~~$20\theta^2 \neq \theta^2$~~ \rightarrow No es insesgado

Su sesgo es $E_{\theta}(\hat{\theta}^2) - \theta^2 = 20\theta^2 - \theta^2 = 19\theta^2$ sesgo

d) Un estimador insesgado de θ^2 podría ser

$$\left(\frac{\sum_{i=1}^n x_i}{4n} \right)^2 \quad \text{Ya que } E_{\theta}(\hat{\theta}^2) = \left(\frac{\sum_{i=1}^n E(x_i)^2}{4n} \right)^2$$

$$= \frac{n^2 + 16\theta^2}{n^2 + 16} = \theta^2 \quad \checkmark$$

Ejercicio 4.

$$X_1, \dots, X_n \quad \text{vs.} \quad \text{i.i.d.} \quad X_i \sim N(\mu, \sigma^2)$$

a)

$$H_0: \mu = \mu_0 \quad \text{vs.} \quad H_1: \mu \neq \mu_0$$

$$T = \frac{\sqrt{n} \bar{X} - \mu_0}{S}$$

Estadístico del test

Donde S^2 es el estimador insesgado de la varianza.

La región de rechazo ~~es~~: $|T| \geq t_{n-1, \alpha/2}$ ✓

b) Suponiendo que la varianza ahora es conocida

$$\sigma^2 = \sigma_0^2$$

$$T_3 = \frac{\bar{X} - \mu_0}{\sigma_0} \sqrt{n}$$

La región de rechazo es ahora:

$$|T| \geq z_{\alpha/2} \quad \checkmark$$

$$\textcircled{c} \quad \pi(\mu_1) = P_{\mu_1} \left(\left| \frac{\bar{X} - \mu_0}{\sigma_0 / \sqrt{n}} \right| \geq z_{\alpha/2} \right) = 1 - P_{\mu_1} \left(\left| \frac{\bar{X} - \mu_0}{\sigma_0 / \sqrt{n}} \right| \leq z_{\alpha/2} \right)$$

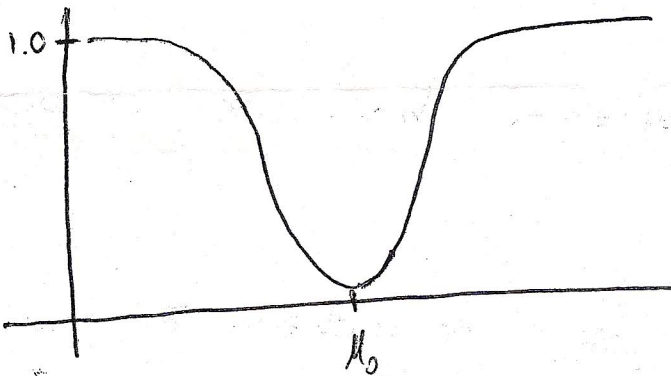
$$= 1 - P_{\mu_1} \left(-z_{\alpha/2} < \frac{\bar{X} - \mu_0}{\sigma_0 / \sqrt{n}} < z_{\alpha/2} \right)$$

$$= 1 - P_{\mu_1} \left(-z_{\alpha/2} + \frac{\mu_0 - \mu_1}{\sigma_0/\sqrt{n}} < \frac{\bar{x} - \mu_1}{\sigma_0/\sqrt{n}} < z_{\alpha/2} + \frac{\mu_0 - \mu_1}{\sigma_0/\sqrt{n}} \right)$$

$$= 1 - \Phi \left(z_{\alpha/2} + \frac{\mu_0 - \mu_1}{\sigma_0/\sqrt{n}} \right) + \Phi \left(-z_{\alpha/2} + \frac{\mu_0 - \mu_1}{\sigma_0/\sqrt{n}} \right) \quad (*)$$

β

① El gráfico de la función π es el siguiente
Aproximadamente



Por lo que
cuando $\mu_1 \rightarrow \infty$ o
 $\mu_1 \rightarrow -\infty$

$$\mu_1 \rightarrow \infty \quad \pi \rightarrow 1$$

$$\mu_1 \rightarrow -\infty \quad \pi \rightarrow 1$$

Podría decirse que $\pi(\mu_1) \rightarrow 1$

② $\pi(\mu_1) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \beta = P(\text{error tipo II})$
No, si $\mu_1 \neq \mu_0$ fijo

con $\mu_1 \neq \mu_0$

$$\pi(\mu_1) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 1$$