

4 LISTOP

0,30

PROBABILIDADES Y ESTADÍSTICA (C)
EXAMEN FINAL
(18/12/03)

NOMBRE Y APELLIDO:

Nº DE LIBRETA:

e-mail:

Nº DE HOJAS ENTREGADAS:

EL EXAMEN FINAL SE APRUEBA CON 50 PUNTOS

ENUNCIAR LAS PROPIEDADES QUE SE UTILIZAN

JUSTIFICAR TODAS LAS RESPUESTAS

1. (25 puntos)

- (a) Enunciar y probar el Teorema de probabilidad total.
- (b) Dar un ejemplo de aplicación del teorema.
- (c) Sean A y B eventos de un espacio muestral S . Probar que si A y B son independientes entonces también lo son A y B^c .

2. (25 puntos)

- (a) Sea X una variable aleatoria con distribución $\Gamma(\alpha, \lambda)$. Hallar su función generadora de momentos, su esperanza y su varianza.
- (b) Sean $X \sim \Gamma(\alpha_1, \lambda)$ e $Y \sim \Gamma(\alpha_2, \lambda)$ variables aleatorias independientes. Deduzca la distribución de $X + Y$. ¿Es alguna distribución conocida?

3. (25 puntos) Sean X_1, \dots, X_n v.a. i.i.d. con distribución $N(2, \sigma^2)$.

- (a) Hallar el estimador de máxima verosimilitud de σ^2 . Llamar $\hat{\sigma}^2$ al estimador obtenido.
- (b) ¿Qué distribución tiene el estadístico $T = \frac{n\hat{\sigma}^2}{\sigma^2}$? Justificar. SUGERENCIA: recordar que si $Z \sim N(0, 1)$ entonces $Z^2 \sim \Gamma(\frac{1}{2}, \frac{1}{2})$
- (c) Hallar el error cuadrático medio de $\hat{\sigma}^2$
- (d) Si tuviese que elegir entre $\hat{\sigma}^2$ y $s^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}{n-1}$ para estimar σ^2 , ¿cuál elegiría? Justificar.

4. (25 puntos) Sean X_1, \dots, X_n v.a. i.i.d. con distribución $B(1, p)$.

- (a) Suponga que se desea realizar un test de hipótesis para testear

$$H_0 : p = \frac{1}{4} \quad \text{vs} \quad H_1 : p > \frac{1}{4}.$$

? Proponga un test de nivel aproximado α para decidir entre la dos hipótesis y muestre que el test propuesto tiene el nivel deseado.

- (b) Calcular aproximadamente la probabilidad de no rechazar H_0 cuando en realidad $p = \frac{1}{3}$.

EX. FINAL 18/12/03

①) Teorema de la probabilidad total sea A_1, A_2, \dots, A_k

una partición del espacio muestral S , y sea B un suceso cualquiera

Entonces
$$P(B) = \sum_{i=1}^k P(B/A_i) \cdot P(A_i)$$

Dem.
$$B = B \cap S = B \cap \left(\bigcup_{i=1}^k A_i \right) = \bigcup_{i=1}^k (B \cap A_i)$$

como $(B \cap A_i) \cap (B \cap A_j) = \emptyset$ si $i \neq j$

$$P(B) = \sum_{i=1}^k P(B \cap A_i) = \sum_{i=1}^k P(B/A_i) \cdot P(A_i)$$

def. de prob. condicional.

b) \rightarrow ver

c) A y B indep $\Rightarrow P(A \cap B) = P(A) \cdot P(B)$

B y B^c son una partición del espacio S

$$A = (A \cap B) \cup (A \cap B^c)$$

$$P(A) = P(A \cap B) + P(A \cap B^c)$$

$$P(A) = P(A) \cdot P(B) + P(A \cap B^c)$$

$$P(A \cap B^c) = P(A) - P(A) \cdot P(B) = P(A) \underbrace{(1 - P(B))}_{P(B^c)}$$

$\Rightarrow A$ y B^c son indep.

$$(2) X \sim \Gamma(\alpha, \lambda)$$

$$M_X(t) = E(e^{tx}) = \int_0^{\infty} \frac{e^{tx} e^{-\lambda x} x^{\alpha-1} \lambda^\alpha}{\Gamma(\alpha)} dx$$

$$= \int_0^{\infty} \frac{e^{-(\lambda-t)x} x^{\alpha-1} \lambda^\alpha}{\Gamma(\alpha)} dx$$

$$= \int_0^{\infty} \frac{e^{-(\lambda-t)x} x^{\alpha-1} \lambda^\alpha (\lambda-t)^\alpha}{\Gamma(\alpha) (\lambda-t)^\alpha} dx$$

$$= \left(\frac{\lambda}{\lambda-t}\right)^\alpha \cdot \int_0^{\infty} \frac{e^{-(\lambda-t)x} x^{\alpha-1} (\lambda-t)^\alpha}{\Gamma(\alpha)} dx = \left(\frac{\lambda}{\lambda-t}\right)^\alpha$$

\Rightarrow pues es la integral de la dens de una distribución $\Gamma(\alpha, \lambda-t)$

$$\frac{\partial M_X(t)}{\partial t} = \alpha \cdot \left(\frac{\lambda}{\lambda-t}\right)^{\alpha-1} \cdot \frac{+\lambda}{(\lambda-t)^2} = \frac{\alpha \cdot \lambda^\alpha}{(\lambda-t)^{\alpha+1}}$$

$$E(X) = \frac{\partial M_X(t)}{\partial t} \Big|_{t=0} = \frac{\alpha \cdot \lambda^\alpha}{\lambda^{\alpha+1}} = \boxed{\frac{\alpha}{\lambda}}$$

Deriva nuevamente y evalúa en $t=0$ para obtener $E(X^2)$

$$\left[\frac{\alpha \cdot \lambda^\alpha}{(\lambda-t)^{\alpha+1}} \right]' = \frac{\alpha \cdot \lambda^\alpha \cdot (\alpha+1)(\lambda-t)^{-\alpha-2}}{(\lambda-t)^{2\alpha+2}}$$

$$\text{en } t=0 \text{ resulta } E(X^2) = \frac{\alpha \cdot \lambda^\alpha (\alpha+1) \lambda^\alpha}{\lambda^{2\alpha+2}} = \frac{\alpha(\alpha+1)}{\lambda^2}$$

$$V(X) = E(X^2) - E(X)^2 = \frac{\alpha(\alpha+1)}{\lambda^2} - \frac{\alpha^2}{\lambda^2} = \boxed{\frac{\alpha}{\lambda^2}}$$

b) $X \sim \Gamma(\alpha_1, \lambda)$

$Y \sim \Gamma(\alpha_2, \lambda)$

$$M_{X+Y}(t) = M_X(t) \cdot M_Y(t) = \left(\frac{\lambda}{\lambda-t} \right)^{\alpha_1} \cdot \left(\frac{\lambda}{\lambda-t} \right)^{\alpha_2} =$$

X, Y indep.

$$= \left(\frac{\lambda}{\lambda-t} \right)^{\alpha_1 + \alpha_2}$$

$\rightarrow X+Y \sim \Gamma(\alpha_1 + \alpha_2, \lambda)$

③ X_1, \dots, X_m i.i.d. $N(2, \sigma^2)$

$$f_{X_1, \dots, X_m}(x_1, \dots, x_m) = \prod_{i=1}^m f_{X_i}(x_i) =$$

$$= \prod_{i=1}^m \frac{1}{\sqrt{2\pi} \cdot \sigma} e^{-\frac{(x_i-2)^2}{2\sigma^2}} =$$

$$\left(\frac{1}{\sqrt{2\pi} \cdot \sigma} \right)^m e^{-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^m (x_i-2)^2}$$

$$L(\sigma^2) = \ln \left(\frac{1}{\sqrt{2\pi} \cdot \sigma} \right)^m - \frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^m (x_i-2)^2 =$$

$$= -m \ln(2\sqrt{\pi} \cdot \sigma) - \frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^m (x_i-2)^2$$

$$L'(\sigma^2) = -\frac{m}{2\sqrt{\pi} \cdot \sigma} - \frac{1}{2} \sum_{i=1}^m (x_i-2)^2 \cdot (-2) \sigma^{-3}$$

$$L'(\sigma) = -\frac{n}{\sigma} + \sum_{i=1}^n (x_i - 2)^2 \cdot \frac{1}{\sigma^3} =$$

$$= -\frac{n}{\sigma^2} + \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - 2)^2}{\sigma^3} = 0$$

$$\frac{1}{\sigma^2} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - 2)^2$$

$$b) T = \frac{n \cdot \hat{\sigma}^2}{\sigma^2} =$$

$$= \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - 2)^2}{\sigma^2} = \sum_{i=1}^n \underbrace{\left(\frac{x_i - 2}{\sigma} \right)^2}_{\sim \Gamma(1/2; 1/2)} \sim \Gamma\left(\frac{n}{2}, \frac{1}{2}\right)$$

$$c) \text{MCM}(\hat{\theta}) = E\left((\hat{\theta} - \theta)^2\right) =$$

$$= E\left(\hat{\theta}^2 - 2\hat{\theta}\theta + \theta^2\right) =$$

$$= E(\hat{\theta}^2) - 2\theta E(\hat{\theta}) + \theta^2 + \underbrace{E(\hat{\theta})^2 - E(\hat{\theta})^2}_{\text{suma y resta}}$$

$$E(\hat{\theta}) - \theta = \text{sesgo}$$

$$E(\hat{\theta})^2 - 2\theta \cdot E(\hat{\theta}) + \theta^2 = (\text{sesgo})^2$$

$$\text{MCM}(\hat{\theta}) = V(\hat{\theta}) + \underbrace{(E(\hat{\theta}) - \theta)^2}_{\text{sesgo al cuadrado}}$$

$$E(\hat{\sigma}^2) = E\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - 2)^2\right) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E((x_i - 2)^2)$$

$$E\left(\frac{1}{3} \sum_{i=1}^3 (X_i^2 - 4X_i + 4)\right) =$$

$$\frac{1}{3} \sum_{i=1}^3 (E(X_i^2) - 4E(X_i) + 4) =$$

$$\frac{1}{3} \sum_{i=1}^3 (\sigma^2 + 4 - 4 \cdot 2 + 4) =$$

$$\frac{1}{3} \sum_{i=1}^3 \sigma^2 = \frac{1}{3} \cdot 3 \cdot \sigma^2 = \sigma^2$$

$$\begin{aligned}
 X_i \sim N(2, \sigma^2) &\Rightarrow E(X_i) = 2 \quad \forall i \\
 &V(X_i) = \sigma^2 \quad \forall i \\
 E(X_i^2) - \frac{E(X_i)^2}{4} &= \sigma^2 \\
 &\Rightarrow E(X_i^2) = \sigma^2 + 4
 \end{aligned}$$

luego $E(\hat{\sigma}^2) = \sigma^2 \Rightarrow \hat{\sigma}^2$ es un estim insesgado de σ^2

$$V(\hat{\sigma}^2) = V\left(\frac{m \cdot \hat{\sigma}^2}{\sigma^2}\right) = \frac{m^2}{\sigma^4} V(\hat{\sigma}^2)$$

$$\frac{m}{4} = \frac{m}{2} \cdot 4 \cdot 2m$$

$$\frac{m^2}{\sigma^4} V(\hat{\sigma}^2) = 2m$$

$$V(\hat{\sigma}^2) = \frac{\sigma^4 \cdot 2m}{m^2} =$$

$$FCH(\hat{\sigma}^2) = \frac{2\sigma^4}{m}$$

$$= \frac{2}{m} \sigma^4$$

húsaes

$$S^2 = \frac{1}{3-1} \sum_{i=1}^3 (x_i - \bar{x})^2$$

$$= \frac{1}{3-1} \sum_{i=1}^3 (x_i^2 - 2x_i \bar{x} + \bar{x}^2)$$

$$= \frac{1}{3-1} \left(\sum_{i=1}^3 x_i^2 - 2\bar{x} \sum_{i=1}^3 x_i + m \cdot \bar{x}^2 \right)$$

$$= \frac{1}{3-1} \left(\sum_{i=1}^3 x_i^2 - 2m\bar{x}^2 + m \cdot \bar{x}^2 \right)$$

$$= \frac{1}{3-1} \left(\sum_{i=1}^3 x_i^2 - m \cdot \bar{x}^2 \right)$$

$$E(S^2) = \frac{1}{3-1} \left(\sum_{i=1}^3 E(x_i^2) - m E(\bar{x}^2) \right)$$

$$V(x) = E(x^2) - E(x)^2$$

$$\sigma^2 = E(x^2) - 4 \Rightarrow E(x^2) = \sigma^2 + 4$$

$$V(\bar{x}) = E(\bar{x}^2) - E(\bar{x})^2$$

$$\frac{\sigma^2}{3} = E(\bar{x}^2) - 4 \Rightarrow E(\bar{x}^2) = \frac{\sigma^2}{3} + 4$$

$$E(S^2) = \frac{1}{3-1} \left(m(\sigma^2 + 4) - m \left(\frac{\sigma^2}{3} + 4 \right) \right)$$

$$= \frac{1}{3-1} \left(m\sigma^2 + 4m - \sigma^2 - 4m \right) = \frac{1}{2} \sigma^2$$

$\Rightarrow S^2$ es un estim. imsesgado de σ^2

Prop. Si X_1, \dots, X_m es m.e. de una distribución $N(\mu, \sigma^2)$ entonces.

$$\frac{(m-1) \cdot S^2}{\sigma^2} \sim \chi_{m-1}^2 = \Gamma\left(\frac{m-1}{2}, \frac{1}{2}\right)$$

Siendo $S^2 = \frac{\sum_{i=1}^m (x_i - \bar{x})^2}{m-1}$

luego $E\left(\frac{(m-1)S^2}{\sigma^2}\right) = \frac{\frac{m-1}{2}}{\frac{1}{2}} = m-1$

$$\frac{m-1}{\sigma^2} E(S^2) = m-1$$

$$E(S^2) = \sigma^2$$

$$\frac{1}{\sigma^4} V\left(\frac{(m-1)S^2}{\sigma^2}\right) = \frac{(m-1)^2}{\sigma^4} \cdot V(S^2)$$

$$\frac{(m-1)^2}{\sigma^4} V(S^2) = \frac{m-1}{2} \cdot \frac{1}{4} = \frac{(m-1) \cdot 4}{2} = 2(m-1)$$

$$V(S^2) = \frac{2(m-1) \cdot \sigma^4}{(m-1)^2} = \frac{2\sigma^4}{m-1}$$

Resumiendo • $\hat{\sigma}^2$ y S^2 son estim. imsesgados de σ^2

• $ECM(\hat{\sigma}^2) = \frac{2\sigma^4}{m}$ → es el que tiene el menor ECM.

• $ECM(S^2) = \frac{2\sigma^4}{m-1}$