## PONTIFICIA UNIVERSIDAD CATÓLICA DEL PERÚ FACULTAD DE CIENCIAS SOCIALES ESPECIALIDAD DE ECONOMÍA

## ESTADÍSTICA INFERENCIAL PRÁCTICA CALIFICADA 4

7 de noviembre de 2015

Horario 522

Clave del curso: EST241

Ejercicio 1.

(10 puntos)

Sea X una variable aleatoria continua positiva cuya función de densidad está dada por

$$f(x) = \theta e^{-x} (1 - e^{-x})^{\theta - 1}, x > 0,$$

donde  $\theta > 0$  es un parámetro para estimar por el método de máxima verosimilitud y a partir de una muestra aleatoria de tamaño 100.

a) Deducir el estimador de máxima verosimilitud de  $\theta$ .

b) Estudie si el estimador hallado anteriormente es consistente (fuertemente). (2 puntos) = (1/2) + (-\frac{1}{2})

 $\lim_{x \to \infty} \hat{\theta} = \frac{N}{\lim_{x \to \infty} (1 - e^{-X})}$  Tenga presente que  $Y = -Ln(1 - e^{-X}) \sim exp(\theta)$ .

 $\frac{\partial L}{\partial \theta} = \frac{M}{\theta} + \ln(1 - e^{2x_j}) = 0 + (0.1) \ln(1 - e^{2x_j}) = 0$ 

 $\lim_{x \to -\frac{1}{2}} (1-e^{x})c$ ) Si p = P(X > 1), deducir el estimador de máxima verosimilitud de p y estudie su  $\lim_{x \to -\frac{1}{2}} (2 \text{ puntos})$ 

d) Determine, aproximadamente, la probabilidad de que el error de estimación sea como máximo un décimo de la estimación correspondiente. Use la distribución asintótica del estimador asociada a la Información de Fisher Observada. (1990) NO NO (1991) (2 puntos)

e) Determine, aproximadamente, la probabilidad de que el error de estimación sea como  $\ell''(\hat{\theta}) = \ell''(\hat{\theta})$ máximo un décimo del valor del parámetro. Use la distribución asintótica del estimador asociada a la Información de Fisher. cicio 2. (0-0)(0)IN

asociada a la información de l'isher.  $\begin{array}{c} \sqrt{N}\left(\hat{\theta}-\theta\right) \\ \hline 0 \end{array}$  Ejercicio 2.  $\begin{array}{c} \sqrt{N}\left(\hat{\theta}-\theta\right) \\ \hline 0 \end{array}$  Si  $X \sim N(0; \sigma^2)$  se proponen los estimadores de  $\sigma^2$  siguientes:  $\begin{array}{c} \sqrt{N}\left(\hat{\theta}-\theta\right) \\ \hline 0 \end{array}$   $\begin{array}{c} \sqrt{N}\left(\hat{\theta}-\theta\right) \\ \hline 0 \end{array}$  Si  $X \sim N(0; \sigma^2)$  se proponen los estimadores de  $\sigma^2$  siguientes:  $\begin{array}{c} \sqrt{N}\left(\hat{\theta}-\theta\right) \\ \hline 0 \end{array}$   $\begin{array}{c} \sqrt{N}\left(\hat{\theta}-\theta\right) \\ \hline 0 \end{array}$ 

- a) Determine cuáles de los 3 estimadores son insesgados y, entre los que resulten (3 puntos) insesgados, el más eficiente.
- b) Estudie la propiedad de consistencia (fuerte) para estos estimadores. (2 puntos)
- c) Si  $\hat{\sigma}^2$  es el mejor de los estimadores anteriores y se desea que  $P(\sigma^2 \leq 2\hat{\sigma}^2) \approx 0.95$ , iserá suficiente un tamaño de muestra n=16? (1 punto)

$$S^2 = \frac{\sum_{i=1}^{N} \chi_i^2 - N \chi}{N-1}$$

Ejercicio 3.

(4 puntos)

Considere el modelo de regresión lineal sin intercepto:

$$Y_j = \beta x_j + \epsilon_j$$
, para  $j = 1, \ldots, n$ ,

donde  $x_1, \ldots, x_n$  son constantes conocidas,  $\beta$  es un parámetro desconocido y  $\epsilon_1, \ldots, \epsilon_n$  son variables aleatorias independientes, cada una tiene distribución normal de media cero y varianza  $\sigma^2$ .

- a) Determine  $l(\beta, \sigma^2)$ : la función log-verosimilitud de  $\beta, \sigma^2$  asociada al registro siguiente de las variables aleatorias independientes  $Y_1, \ldots, Y_n$ :  $Y_1 = y_1, \ldots, Y_n = y_n$ . (1 punto) Previamente determine  $f_{Y_i}(y_j)$  a partir de que  $Y_j \sim N(\beta x_j; \sigma^2), j = 1, \ldots, n$ .
- b) Determine los estimadores de  $\beta$  y de  $\sigma^2$ , por máxima verosimilitud. (3 puntos)

## Recordatorio

 $\mathcal{L}(\theta) = f_{\mathbf{x}}(x_1) \cdots f_{\mathbf{x}}(x_n)$ : la función log- verosimilitud de  $\theta$ .

 $l(\theta) = Ln(\mathcal{L}(\theta)) = Ln(f_{X_1}(x_1)) + \cdots + Ln(f_{X_n}(x_n))$ : la función de log-verosimilitud de  $\theta$ .

Información de Fisher:  $I(\theta) = -E(\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} Ln(f(X; \theta)))$ , donde  $f(x; \theta) = f_x(x)$ .

Información de Fisher observada:  $-l''(\hat{\theta})$ , donde  $\hat{\theta}$  es el estimador de máxima verosimilitud de  $\theta$ .

Distribución asintótica del estimador de máxima verosimilitud:

 $\sqrt{n\,I(\theta)}\,(\hat{\theta}-\theta) \overset{aprox.}{\sim} N(0,1)$  (a partir de la información de Fisher).

Distribución asintótica del estimador de máxima verosimilitud:

 $\frac{(\hat{\theta}-\theta)}{\hat{\sigma}_{\hat{\theta}}} \overset{aprox.}{\sim} N(0,1)$  donde  $\hat{\sigma}_{\hat{\theta}} = \sqrt{-1/l''(\hat{\theta})}$  (a partir de la Información de Fisher obervada).

Si  $X_1, \ldots, X_n$  es una muestra aleatoria de X y  $X \sim N(\mu; \sigma^2)$ ; entonces,

$$\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1), \quad \frac{\sum_{j=1}^n (X_j - \mu)^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1).$$

Si  $X \sim exp(\beta)$ :  $f(x) = \beta e^{-\beta x}, x > 0$ ;  $E(X) = 1/\beta$ , donde  $\beta > 0$ .