



Universidad  
del País Vasco

Euskal Herriko  
Unibertsitatea

## TAREA 7

### EJERCICIOS

- Un cierto tipo de planta puede presentarse en cuatro variedades, cuyas probabilidades respectivas de acuerdo a una teoría genética son:  $\frac{1}{2} + \theta/4$ ,  $(1 - \theta)/4$ ,  $(1 - \theta)/4$ , y  $\theta/4$ , en que  $\theta$  es un parámetro, no especificado por la teoría, con valor entre 0 y 1. Una muestra de  $n$  plantas proporcionó  $n_0, \dots, n_3$  ejemplares respectivamente de las cuatro variedades.
  - En este caso es posible la obtención analítica del estimador MV (que se reduce a resolver una ecuación de segundo grado). Emplea no obstante el método de Newton-Raphson para resolver la ecuación de verosimilitud y llegar al mismo resultado numéricamente, cuando  $n_0 = 5$ ,  $n_1 = 4$ ,  $n_2 = 3$  y  $n_3 = 1$ .
  - No hay aquí datos perdidos, y en consecuencia parecería que el uso del algoritmo EM está fuera de lugar. Observa, sin embargo, que si imaginamos la primera celda (la de probabilidad  $\frac{1}{2} + \theta/4$ ) como compuesta por otras dos de las que hemos perdido los valores  $n_{01}$  y  $n_{02}$  y sólo conocemos  $n_0 = n_{01} + n_{02}$ , el problema se simplifica. Escribe la verosimilitud para comprobarlo.
- Demuestra que si  $X_n \xrightarrow{p} X$  e  $Y_n \xrightarrow{p} Y$ , entonces  $X_n + Y_n \xrightarrow{p} X + Y$ . (Ayuda: Todo lo que tienes que comprobar es que si  $X_n$  e  $Y_n$  puede lograrse que estén con gran probabilidad en las cercanías de  $X$  e  $Y$  respectivamente, entonces su suma está con gran probabilidad en las cercanías de  $X + Y$ .)
 

De forma sustancialmente similar, aunque un poco más tediosa, podrías comprobar que  $X_n Y_n \xrightarrow{p} XY$  o  $X_n/Y_n \xrightarrow{p} X/Y$ , con la condición añadida, en este último caso, de que el límite en probabilidad de  $Y_n$  no sea cero.
- Sea  $F_X^*(x)$  la función de distribución empírica (una función escalonada, con saltos de  $\frac{k}{n}$  para cada valor muestral que se repite  $k$  veces). Haz uso de una ley débil de grandes números para demostrar (es trivial) que  $F_X^*(x) \xrightarrow{p} F_X(x)$  en todo punto de continuidad de la última. (Observa que existen resultados más potentes, como  $\sup |F_X^*(x) - F_X(x)| \xrightarrow{p} 0$ , aunque ya no tan simples de obtener.)
- Si  $f(x)$  es una función continua y  $X_n \xrightarrow{p} X$ , entonces  $f(X_n) \xrightarrow{p} f(X)$ . ¿Cierto o falso? Demuestra o, en su caso, da un contraejemplo.

5. Sea  $f(x)$  es una función continua y derivable, cuya primera derivada en el punto  $\theta_0$  es no nula. Sea  $\theta_0$  el valor verdadero de un parámetro y  $\hat{\theta}_*$  su estimador máximo verosímil. Entonces, del resultado demostrado (bajo ciertas condiciones) en clase

$$\sqrt{n}(\hat{\theta}_* - \theta_0) \xrightarrow{\mathcal{L}} N(0, v^2),$$

se deduce

$$\sqrt{n}(f(\hat{\theta}_*) - f(\theta_0)) \xrightarrow{\mathcal{L}} N(0, v^2[f'(\theta_0)]). \quad (1)$$

Demuestra (1). ¿Qué pasa si  $f'(\theta_0) = 0$ ? (Ayuda: de modo intuitivo, si la función que tratamos de estimar es “plana” en las proximidades de  $\theta_0$ , ¡mucho mejor! Aunque nos equivoquemos un poco al estimar  $\theta_0$  por  $\hat{\theta}_*$ , ese error se traducirá en otro de menos importancia en la estimación de  $f(\theta_0)$ . Cabría esperar que si  $\hat{\theta}_*$  converge con un cierto orden a  $\theta_0$ ,  $f(\hat{\theta}_*)$  lo haga más rápido a  $f(\theta_0)$ .)

### AYUDAS, SUGERENCIAS Y COMPLEMENTOS

Te serán de utilidad todos y cualquiera de los manuales que hemos venido utilizando: [4], [2], [5], [3], [1], por citar sólo algunos.

### Referencias

- [1] P. J. Bickel and K. A. Doksum. *Mathematical Statistics*. Holden-Day, Inc., San Francisco, 1977.
- [2] P.H. Garthwaite, I.T. Jolliffe, and B. Jones. *Statistical Inference*. Prentice Hall, London, 1995.
- [3] J. C. Kiefer. *Introduction to Statistical Inference*. Springer-Verlag, New York, 1987 edition, 1983.
- [4] E. L. Lehmann. *Theory of Point Estimation*. Wiley, New York, 1983.
- [5] A. Stuart, K. Ord, and S. Arnold. *Kendall's Advanced Theory of Statistics*, volume 2A. Arnold, 6 edition, 1999.