



Universidad del País Vasco Euskal Herriko Unibertsitatea

TAREA 8

EJERCICIOS

- Queremos contrastar $H_0 : X \sim b(\theta_0)$ frente a $H_a : X \sim b(\theta \neq \theta_0)$, para lo que contamos con una m.a.s. X_1, \dots, X_n .

- Encuentra la forma de la región crítica para el contraste localmente más potente.
- Haz lo propio para un contraste de Wald.

- Comprueba que el contraste razón generalizada de verosimilitudes para la hipótesis $H_0 : X \sim N(\mu, \sigma_0^2)$ frente a $H_a : X \sim N(\mu_a \neq \mu_0, \sigma_0^2)$ (suponemos σ_0^2 conocida) es el habitualmente empleado, y hace uso del estadístico de contraste $(\bar{X} - \mu_0)/\sigma_0$ (o alguna transformación equivalente del mismo).

- Obtén el contraste localmente más potente (o “score test”) para la hipótesis $H_0 : \vec{\mu} = \vec{\mu}_0$ frente a la alternativa $H_a : \vec{\mu} \neq \vec{\mu}_0$, en el caso de una distribución normal con matriz de covarianzas Σ conocida. Comprueba que, en este caso, la distribución asintótica es también aplicable de modo exacto en pequeñas muestras.

- (un problema simple de aleatorización) Genera sendos vectores con $n_1 = n_2 = 50$ observaciones, misma varianza unitaria y medias respectivas $\mu_1 = 5,0$ y $\mu_2 = 5,3$ (o cualesquiera otros valores que quieras).

Contrastar la hipótesis $H_0 : \mu_1 = \mu_2$ es un problema muy simple, que puedes resolver con ayuda de lo que aprendiste en Estadística II. Hazlo, para comparar con los resultados que obtendrás a continuación, como si no conocieras la varianza (es decir, haz un contraste t de Student). A continuación, resuelve el mismo problema haciendo un contraste de aleatorización así:

- Calcula el valor t_{obs} de un estadístico conveniente —por ejemplo, $T = |\bar{X}_1 - \bar{X}_2|$ — con ayuda de las dos muestras proporcionadas.
- Genera N permutaciones (N puede ser, por ejemplo, 200 (ó 300, ó 500, ó 1000; lo más que puedas sin perjudicar a otros usuarios de la máquina) de los $n_1 + n_2$ valores muestrales. Toma los n_1 primeros para computar $\bar{x}_1^{(1)}$ y los n_2 siguientes para computar $\bar{x}_2^{(1)}$, Computa ahora $t^{(1)} = |\bar{x}_1^{(1)} - \bar{x}_2^{(1)}|$.
- Repite el paso anterior para obtener $t^{(2)}, \dots, t^{(N)}$ pseudo-realizaciones adicionales de T .
- $t^{(1)}, \dots, t^{(N)}$ proporcionan ahora una idea de los valores de T que sería probable obtener si realmente las $n_1 + n_2$ observaciones procedieran de la misma población. Si t_{obs} cayera entre el $100\alpha\%$ de mayores valores pseudo-muestrales, tendrías motivos para rechazar la hipótesis al nivel de significación α .

Nota que no has hecho ninguna hipótesis sobre la distribución de las observaciones; esencialmente el mismo procedimiento te permitiría construir contrastes en casos en que la distribución del estadístico de contraste que quieres emplear es difícil o imposible de obtener.

Observaciones, ayudas, comentarios.

1. No es posible, y de serlo no sería práctico, calcular todos los posibles $\binom{100}{50}$ valores del estadístico T (algunos acaso repetidos). La generación de unos cientos o miles de ellos es habitualmente suficiente.
2. Te serán de utilidad las funciones de S-PLUS que toman muestras al azar (como `sample()`), ordenan (`sort()`) o generan ordenaciones (como `order()`). Hay múltiples modos de hacer lo mismo; emplea el que creas mejor.

Lectura recomendada. Todos los manuales que se citan a continuación son de interés: [1], [2], [4], [6]. El libro [8] es una referencia ya clásica, pero de nivel superior. Hay problemas resueltos en todos ellos y en [5], [10] y [3].

Puedes encontrar información específica sobre contrastes de aleatorización y, en general, intensivos en computación en [9] (muy sencillo) y [7].

Referencias

- [1] P. J. Bickel and K. A. Doksum. *Mathematical Statistics*. Holden-Day, Inc., San Francisco, 1977.
- [2] D. R. Cox and D. V. Hinkley. *Theoretical Statistics*. Chapman and Hall, London, 1979 edition, 1974.
- [3] D. R. Cox and D. V. Hinkley. *Problems and Solutions in Theoretical Statistics*. Chapman and Hall, London, 1980 edition, 1980.
- [4] E.J. Dudewicz and S.N. Mishra. *Modern Mathematical Statistics*. Wiley, 1988.
- [5] A. Garín and F. Tusell. *Problemas de Probabilidad e Inferencia Estadística*. Ed. Tébar-Flores, Madrid, 1991.
- [6] P.H. Garthwaite, I.T. Jolliffe, and B. Jones. *Statistical Inference*. Prentice Hall, London, 1995.
- [7] P. Good. *Permutation Tests*. Springer-Verlag, 1993.
- [8] E. L. Lehmann. *Testing Statistical Hypothesis*. Chapman & Hall, 2 edition, 1986.
- [9] E.W. Noreen. *Computer intensive methods for testing hypotheses. An introduction*. John Wiley and Sons, 1989.
- [10] J. P. Romano and A. F. Siegel. *Counterexamples in Probability and Statistics*. Wadsworth and Brooks/Cole, Monterrey, California, 1986.