

D) Estadísticos minimales suficientes.

25. Sea  $X_1$  una variable  $N(\mu, \sigma_1^2)$  y  $X_2$  con distribución  $N(\mu, \sigma_2^2)$  independiente de  $X_1$ . Probar que  $T = (X_1, X_2, X_1^2, X_2^2)$  es minimal suficiente pero no completo y que no existe un estimador IMVU para  $\mu$ .

Solución: La parte difícil que es la que vamos a demostrar es que no existe un estimador IMVU para  $\mu$ .

Sea  $\mathcal{P} = \{f(X_1, X_2, \theta) = f_{X_1}(X_1, \theta)f_{X_2}(X_2, \theta) \text{ con } \theta = (\mu, \sigma_1^2, \sigma_2^2)\}$  y sea  $\mathcal{P}_r = \{f(X_1, X_2, \theta) = f_{X_1}(X_1, \theta)f_{X_2}(X_2, \theta) \text{ con } \theta = (\mu, \sigma_1^2, \frac{\sigma_2^2}{r}) \text{ con } r > 0 \text{ conocido}\}$

La idea es encontrar  $\delta_r(\mathbf{X})$ , un estimador IMVU en  $\mathcal{P}_r$ . Este estimador resultará dependiente de  $r$  que en  $\mathcal{P}_r$  es conocido y por lo tanto  $\delta_r(\mathbf{X})$  será un estimador en  $\mathcal{P}_r$ . Pero, probaremos que de existir un IMVU en  $\mathcal{P}$  este deberá ser  $\delta_r(\mathbf{X})$  que en  $\mathcal{P}$  no es un estimador pues  $r$  es desconocido.

Es fácil ver (usando flias. exponenciales) que  $T_r = (X_1 + rX_2, X_1^2 + rX_2^2)$  es suficiente y completo en  $\mathcal{P}_r$  y que  $\delta_r(X_1, X_2) = \frac{X_1 + rX_2}{r+1}$  es IMVU en  $\mathcal{P}_r$  para  $\mu$  (por estar basado en  $T_r$  y ser insesgado)

Entonces tomemos ahora  $\delta(X_1, X_2)$  un estimador IMVU en  $\mathcal{P}$ . Entonces

$$\text{Var}_\theta(\delta(X_1, X_2)) \leq \text{Var}_\theta(\delta_r(X_1, X_2))$$

para todo  $\theta$ . En particular en  $\mathcal{P}_r$ ,  $\text{Var}_\theta(\delta(X_1, X_2)) = \text{Var}_\theta(\delta_r(X_1, X_2))$ . Ahora como  $\delta_r(X_1, X_2)$  esta basado en  $T_r$  y  $\delta(X_1, X_2)$  es insesgado (por unicidad) tenemos que

$$\delta_r(X_1, X_2) = E(\delta(X_1, X_2)|T_r).$$

Entonces, usemos una igualdad que esta en la práctica de proba. de esperanza condicional.

$$\text{Var}(Z) = \text{Var}(E(Z|Y)) + E((E(Z|Y) - Z)^2)$$

tomando  $Z = \delta(X_1, X_2)$  y  $Y = T_r$  tenemos,

$$\text{Var}(\delta(X_1, X_2)) = \text{Var}(E(\delta(X_1, X_2)|T_r)) + E((E(\delta(X_1, X_2)|T_r) - \delta(X_1, X_2))^2)$$

ahora habíamos dicho que  $\delta_r(X_1, X_2) = E(\delta(X_1, X_2)|T_r)$  entonces  $\text{Var}(E(\delta(X_1, X_2)|T_r)) = \text{Var}(\delta_r(X_1, X_2))$ . Por lo tanto

$$\text{Var}(\delta(X_1, X_2)) = \text{Var}(\delta_r(X_1, X_2)) + E((\delta_r(X_1, X_2) - \delta(X_1, X_2))^2)$$

Entonces en  $\mathcal{P}_r$  como  $\text{Var}(\delta(X_1, X_2)) = \text{Var}(\delta_r(X_1, X_2))$  tenemos que

$$E((\delta_r(X_1, X_2) - \delta(X_1, X_2))^2) = 0$$

y concluimos que  $P(\delta_r(X_1, X_2) = \delta(X_1, X_2)) = 1$ .

Luego ambos estimadores son iguales entonces  $\delta_r(X_1, X_2)$  es IMVU en  $\mathcal{P}$  que es absurdo pues  $\delta_r(X_1, X_2)$  no es estimador en  $\mathcal{P}$ .