

在 n 個觀測值, p 個參數的迴歸模式 (1) 中, 將觀測值分成兩部份, 其中 y_2 是疑似離群值 (outliers) 或有影響力 (influential) 的某個觀測值。

$$E(y) = E \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} X_1 \\ X_2 \end{pmatrix} \beta = X\beta \dots (1)$$

設 $b = (X'X)^{-1}X'y$, $R_{ij} = X_i(X'X)^{-1}X_j'$, $R = X(X'X)^{-1}X'$,

$$e = \begin{pmatrix} e_1 \\ e_2 \end{pmatrix} = (I - R)y = \begin{pmatrix} I - R_{11} & -R_{12} \\ -R_{21} & I - R_{22} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix}.$$

現在考慮增加參數 $\gamma: k \times 1$ 的迴歸模式 (2)。

$$E(y) = E \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} X_1 & 0 \\ X_2 & I \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \beta \\ \gamma \end{pmatrix} \dots (2)$$

證明: 在模式 (2) 中, β 與 γ 的最小平方推定分別為 $b^* = (X_1'X_1)^{-1}X_1'y_1$, $c = (I - R_{22})^{-1}e_2$ 。

二.

設 f_i 是多元常態分配 $N_p(\mu_i, \Sigma_i)$ 的密度函數, $i=1, 2$. 令 $I(f_i, f_j) = E_{f_i} \ln \left[\frac{f_i}{f_j} \right]$, 其中 \ln 表示自然對數函數, E_{f_i} 表示對密度函數 f_i 計算期望值。令

$$J(f_1, f_2) = I(f_1, f_2) + I(f_2, f_1).$$

證明:

$$J(f_1, f_2) = \frac{1}{2} (\mu_1 - \mu_2)' (\Sigma_1^{-1} + \Sigma_2^{-1}) (\mu_1 - \mu_2) + \frac{1}{2} \text{tr} (\Sigma_1 \Sigma_2^{-1} + \Sigma_2 \Sigma_1^{-1}) - p,$$

同時敘述出你所引用的定理。