

Έστω το γενικό γραμμικό μοντέλο $\underline{y} = \underline{\mu} + \underline{\varepsilon}$, $\underline{\mu} \in V \subseteq \mathfrak{R}^n$, $\dim V = p < n$, και $\underline{\varepsilon} \sim N_n(0, \sigma^2 I)$, $\sigma^2 > 0$.

Για τον έλεγχο $H_0: \underline{\mu} \in W$ } όπου W διανυσματικός υπόχωρος του V
 $H_1: \underline{\mu} \notin W$ } με διάσταση $k < p$

θεωρώ την ελεγχοσυνάρτηση $F = \frac{\|\mathbf{P}_{V/W}\underline{y}\|^2/(p-k)}{\|\mathbf{P}_{V^\perp}\underline{y}\|^2/(n-p)}$.

Παρατηρούμε ότι $\|\mathbf{P}_{V^\perp}\underline{y}\|^2 = \|\underline{y} - \mathbf{P}_V \underline{y}\|^2 = \|\underline{y} - \hat{\underline{\mu}}\|^2 = \|\underline{y} - \hat{\underline{y}}\|^2 = SS_{res}$ (ΠΜ)

Ο αριθμητής είναι $\|\mathbf{P}_{V/W}\underline{y}\|^2 = \|\mathbf{P}_V \underline{y} - \mathbf{P}_W \underline{y}\|^2 = \|\hat{\underline{\mu}} - \hat{\underline{\mu}}\|^2$

όπου $\hat{\underline{\mu}} = \mathbf{P}_V \underline{y}$ εκτιμήτρια ελαχίστων τετραγώνων όταν ισχύει το πλήρες μοντέλο

και $\hat{\underline{\mu}} = \mathbf{P}_W \underline{y}$ εκτιμήτρια ελαχίστων τετραγώνων όταν ισχύει η H_0 .

Ο παραπάνω έλεγχος είναι ισοδύναμος με την ελεγχοσυνάρτηση

$$F = \frac{(SS_{res}(H_0M) - SS_{res}(\Pi M)) / \beta \cdot \varepsilon}{SS_{res}(\Pi M) / \beta \cdot \varepsilon}, \text{ αφού}$$

$$SS_{res}(H_0M) - SS_{res}(\Pi M) = \|\underline{y} - \mathbf{P}_W \underline{y}\|^2 - \|\underline{y} - \mathbf{P}_V \underline{y}\|^2$$

$$\stackrel{\text{ιδιοτητες}}{=} \|\underline{y}\|^2 - \|\mathbf{P}_W \underline{y}\|^2 - \|\underline{y}\|^2 + \|\mathbf{P}_V \underline{y}\|^2 = \|\mathbf{P}_V \underline{y}\|^2 - \|\mathbf{P}_W \underline{y}\|^2 \stackrel{\text{ιδιοτητες}}{=} \|\mathbf{P}_{V/W} \underline{y}\|^2$$

Ο γενικός πίνακας ANAΔΙΑ έχει ως εξής:

Υπόχωρος (πηγή μεταβλ.)	Αθρ. Τετρ. (Προβολές)	β.ε. Διαστάσεις	Μέσα Τετράγωνα	F
$(H_0) W$	$\ \mathbf{P}_W \underline{y}\ ^2$	$\dim(W) = k$	$MS_W = \frac{\ \mathbf{P}_W \underline{y}\ ^2}{k}$	
(απόκλιση από $W) V/W$	$\ \mathbf{P}_{V/W} \underline{y}\ ^2$	$\dim(V/W) = p - k$	$MS_{V/W} = \frac{\ \mathbf{P}_{V/W} \underline{y}\ ^2}{p - k}$	$\frac{MS_{V/W}}{MS_{V^\perp}}$
(πλήρης) V	$\ \mathbf{P}_V \underline{y}\ ^2$	$\dim(V) = p$	$MS_V = \frac{\ \mathbf{P}_V \underline{y}\ ^2}{p}$	
(σφάλμα) V^\perp	$\ \mathbf{P}_{V^\perp} \underline{y}\ ^2$	$\dim(V^\perp) = n - p$	$MS_{V^\perp} = \frac{\ \mathbf{P}_{V^\perp} \underline{y}\ ^2}{n - p}$	
\mathfrak{R}^n	$\ \underline{y}\ ^2$	n		

Εφαρμογή:

Ανάλυση της Διακύμανσης κατά ένα παράγοντα:

$$y_{ij} = \mu + \alpha_i + \varepsilon_{ij}, \quad \varepsilon_{ij} \sim N(0, \sigma^2), \quad \sum_{i=1}^I n_i \alpha_i = 0.$$

$$H_0: \alpha_i = 0, \quad \square i = 1, \dots, I.$$

$$\text{Έστω } n = \sum_{i=1}^I n_i,$$

$$\underline{y} = \begin{pmatrix} y_{11} \\ \vdots \\ y_{1n_1} \\ \vdots \\ y_{I1} \\ \vdots \\ y_{In_I} \end{pmatrix}, \quad \underline{\mu} = \begin{pmatrix} \mu + a_1 \\ \vdots \\ \mu + a_1 \\ \vdots \\ \mu + a_I \\ \vdots \\ \mu + a_I \end{pmatrix}.$$

$$\text{Βλέπω ότι } \underline{\mu} = \mu \underline{1} + \alpha_1 \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} + \dots + \alpha_I \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} = \mu \underline{1} + a_1 \underline{v}_1 + \dots + a_I \underline{v}_I.$$

Παρατηρώ ότι τα \underline{v}_i είναι γραμμικά ανεξάρτητα και ορθογώνια.

Επομένως $\dim(V) = I$

Όταν ισχύει η H_0 έχω $\alpha_i = 0, \forall i$, άρα $\underline{\mu} = \mu \cdot \underline{1} \in \langle \underline{1} \rangle = W$ με $\dim(W) = 1$

Θα υπολογίσω τις προβολές:

$$P_V \underline{y} = \sum_{i=1}^I \left(\frac{\underline{v}_i^T \cdot \underline{y}}{\underline{v}_i^T \cdot \underline{v}_i} \right) \underline{v}_i = \sum_{i=1}^I \frac{Y_i}{n_i} \underline{v}_i = \sum_{i=1}^I \bar{Y}_i \underline{v}_i = \begin{pmatrix} \bar{Y}_1 \\ \vdots \\ \bar{Y}_1 \\ \vdots \\ \bar{Y}_I \\ \vdots \\ \bar{Y}_I \end{pmatrix}$$

$$P_W \underline{y} = \left(\frac{\underline{1}^T \cdot \underline{y}}{\underline{1}^T \cdot \underline{1}} \right) \underline{1} = \frac{Y_{\cdot}}{n} \cdot \underline{1} = \bar{Y}_{\cdot} \cdot \underline{1} = \begin{pmatrix} \bar{Y}_{\cdot} \\ \vdots \\ \bar{Y}_{\cdot} \end{pmatrix}$$

$$\text{και } P_V \underline{y} - P_W \underline{y} = \begin{pmatrix} \bar{Y}_1 - \bar{Y}_{\cdot} \\ \vdots \\ \bar{Y}_1 - \bar{Y}_{\cdot} \\ \vdots \\ \bar{Y}_I - \bar{Y}_{\cdot} \\ \vdots \\ \bar{Y}_I - \bar{Y}_{\cdot} \end{pmatrix}$$

$$\text{Επίσης } P_{V^\perp} \underline{y} = \underline{y} - P_V \underline{y} = \begin{pmatrix} \left. \begin{matrix} Y_{11} - \bar{Y}_{1.} \\ \vdots \\ Y_{1n_1} - \bar{Y}_{1..} \end{matrix} \right\} n_1 \\ \vdots \\ \left. \begin{matrix} Y_{I1} - \bar{Y}_{I.} \\ \vdots \\ Y_{In_I} - \bar{Y}_{I.} \end{matrix} \right\} n_I \end{pmatrix}.$$

$$\text{Άρα } \|P_{V/W} \underline{y}\|^2 = \sum_{i=1}^I n_i (\bar{Y}_{i.} - \bar{Y}_{..})^2$$

$$\|P_{V^\perp} \underline{y}\|^2 = \sum_{i=1}^I \sum_{j=1}^{n_i} (Y_{ij} - \bar{Y}_{i.})^2$$

$$\text{Άρα } F = \frac{\sum_{i=1}^I n_i (\bar{Y}_{i.} - \bar{Y}_{..})^2 / (I-1)}{\sum_{i=1}^I \sum_{j=1}^{n_i} (Y_{ij} - \bar{Y}_{i.})^2 / (n-I)} \sim F_{I-1; n-I}, \text{ όταν ισχύει η } H_0.$$

Παρατήρηση: Οποιοσδήποτε περιορισμός $\sum w_i a_i = 0$, δεν θα είχε αλλάξει το αποτέλεσμα.