

ΑΝΑΛΥΣΗ ΔΙΑΚΥΜΑΝΣΗΣ

Αναπλ. Καθ. Στέλιος Ζήμερας

Τμήμα Στατιστικής και Αναλογιστικά –
Χρηματοοικονομικά Μαθηματικά

2020

Μοντελοποίηση

- Έστω για την σύγκριση k δειγμάτων συλλέγουμε n_i παρατηρήσεις Y_{ij} $j=1,2,\dots, p$ από το δείγμα i με $i=1,2,\dots,k$

1^ο δειγμα $Y_{11}, Y_{12}, \dots, Y_{1p}$

2^ο δειγμα $Y_{21}, Y_{22}, \dots, Y_{2p}$

⋮ ⋮ ⋮

k^{o} δειγμα $Y_{k1}, Y_{k2}, \dots, Y_{kp}$



Πειραματικό σχέδιο

$$H_0: \mu_1 = \mu_2 = \dots = \mu_k$$

Μοντελοποίηση

Δηλ: οι μέσες τιμές των πληθυσμών από τους οποίους λαμβάνονται τα εν λόγω δείγματα είναι ίσες μεταξύ τους

Θεωρούμε ότι $n = n_1 + n_2 + \dots + n_k$ όπου n : είναι το μέγεθος του δείγματος.

Θα έχουμε ότι για την παρατήρηση Y_{ij} που γράφεται ως

$$Y_{ij} = \mu + a_i + \beta_j + \varepsilon_{ij}, i = 1, 2, \dots, k; j = 1, 2, \dots, p$$

όπου οι τ.μ. ε_{ij} είναι ανεξάρτητες και $\varepsilon_{ij} \sim N(0, \sigma^2)$ με $\sigma^2 > 0$

$$\sum_i^k a_i = 0 \qquad \sum_j^p \beta_j = 0$$

Υποθέσεις

$$H_A : a_1 = a_2 = \dots = a_k = 0$$

$$H_B : \beta_1 = \beta_2 = \dots = \beta_p = 0$$

Μοντελοποίηση

Έλεγχος της υπόθεσης H_A

Παρατηρούμε ότι αφού ισχύει $\sum_i^k a_i = 0$

τότε η H_A γράφεται ισοδύναμα

$$H_A : a_1 - a_k = 0, = a_2 - a_k = 0, \dots, a_{k-1} - a_k = 0$$

Αν θέσουμε

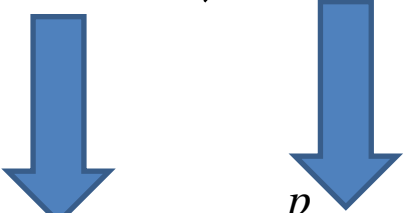
$$\begin{aligned} S &= (Y - X\beta)'(Y - X\beta) = \sum_i^k \sum_j^p (Y_{ij} - \mu - a_i - \beta_j)^2 = \\ &= \sum_j^p (Y_{1j} - \mu - a_1 - \beta_j)^2 + \sum_j^p (Y_{2j} - \mu - a_2 - \beta_j)^2 + \dots + \\ &+ \sum_j^p (Y_{kj} - \mu - a_k - \beta_j)^2 \end{aligned}$$

Μοντελοποίηση

Θα έχουμε

$$\frac{\partial S}{\partial \mu} = -2 \sum_i^k \sum_j^p (Y_{ij} - \mu - a_i - \beta_j) = 0 \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \sum_i^k \sum_j^p Y_{ij} - kp\mu - \sum_i^k \sum_j^p a_i - \sum_i^k \sum_j^p \beta_j = 0 \Leftrightarrow kp\mu = \sum_i^k \sum_j^p Y_{ij}$$


$$\sum_i^k a_i = 0 \quad \sum_j^p \beta_j = 0$$

Μοντελοποίηση

Επομένως η εκτιμήτρια ελαχίστων τετραγώνων της παραμέτρου μ (αν θέσουμε $kr=n$) έχουμε

$$\hat{\mu} = \frac{1}{n} \sum_i^k \sum_j^p Y_{ij} = Y_{..}$$

$$\frac{\partial S}{\partial a_1} = -2 \sum_j^p (Y_{1j} - \mu - a_1 - \beta_j) = 0$$

$$\frac{\partial S}{\partial a_2} = -2 \sum_j^p (Y_{2j} - \mu - a_2 - \beta_j) = 0$$

.....

$$\frac{\partial S}{\partial a_k} = -2 \sum_j^p (Y_{kj} - \mu - a_k - \beta_j) = 0$$

Μοντελοποίηση

Το σύστημα γράφεται ισοδύναμα αν λάβουμε υπόψη

$$\sum_j^p \beta_j = 0$$

$$\rho(\mu + \alpha_1) = \sum_j^p Y_{1j}$$

$$\rho(\mu + \alpha_2) = \sum_j^p Y_{2j}$$

.....

$$\rho(\mu + \alpha_k) = \sum_j^p Y_{kj}$$



Μοντελοποίηση

Με βάση το παραπάνω σύστημα εξισώσεων αν οι μεταβλητές είναι εκτιμήτριες ελαχίστων τετραγώνων των μ , α_1 , α_2 , ..., α_k , τότε έχουμε

$$(\hat{\mu} + \hat{\alpha}_1) = \frac{1}{\rho} \sum_j^p Y_{1j} = Y_1.$$

$$(\hat{\mu} + \hat{\alpha}_2) = \frac{1}{\rho} \sum_j^p Y_{2j} = Y_2.$$

.....

$$(\hat{\mu} + \hat{\alpha}_k) = \frac{1}{\rho} \sum_j^p Y_{kj} = Y_k.$$

Μοντελοποίηση

$$\hat{\mu} = \frac{1}{n} \sum_i^k \sum_j^p Y_{ij} = Y_{..}$$



$$\hat{a}_1 = Y_{1.} - Y_{..}$$

$$\hat{a}_2 = Y_{2.} - Y_{..}$$

.....

$$\hat{a}_k = Y_{k.} - Y_{..}$$

Μοντελοποίηση

$$S = \sum_i^k (Y_{i1} - \mu - a_i - \beta_1)^2 + \sum_i^k (Y_{i2} - \mu - a_i - \beta_2)^2 + \dots + \sum_i^k (Y_{ip} - \mu - a_i - \beta_p)^2$$

Θα έχουμε

$$\frac{\partial S}{\partial \beta_1} = -2 \sum_i^k (Y_{i1} - \mu - a_i - \beta_1) = 0$$

$$\frac{\partial S}{\partial \beta_2} = -2 \sum_i^k (Y_{i2} - \mu - a_i - \beta_2) = 0$$

.....

$$\frac{\partial S}{\partial \beta_p} = -2 \sum_i^k (Y_{ip} - \mu - a_i - \beta_p) = 0$$

Μοντελοποίηση

- Το σύστημα γράφεται ισοδύναμα αν λάβουμε υπόψη

$$\sum_i^k a_i = 0$$



$$k(\mu + \beta_1) = \sum_i^k Y_{i1}$$

$$k(\mu + \beta_2) = \sum_i^k Y_{i2}$$

.....

$$k(\mu + \beta_p) = \sum_i^k Y_{ip}$$

Μοντελοποίηση

Με βάση το παραπάνω σύστημα εξισώσεων αν οι μεταβλητές είναι εκτιμήτριες ελαχίστων τετραγώνων των $\mu, \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_p$, τότε έχουμε

$$(\hat{\mu} + \hat{\beta}_1) = \frac{1}{k} \sum_i^k Y_{i1} = Y_{.1}$$

$$(\hat{\mu} + \hat{\beta}_2) = \frac{1}{k} \sum_i^k Y_{i2} = Y_{.2}$$

.....

$$(\hat{\mu} + \hat{\beta}_p) = \frac{1}{k} \sum_i^k Y_{ip} = Y_{.p}$$

Μοντελοποίηση

$$\hat{\mu} = \frac{1}{n} \sum_i^k \sum_j^p Y_{ij} = Y_{..}$$



$$\hat{\beta}_1 = Y_{.1} - Y_{..}$$

$$\hat{\beta}_2 = Y_{.2} - Y_{..}$$

.....

$$\hat{\beta}_p = Y_{.p} - Y_{..}$$

Μοντελοποίηση

Το άθροισμα τετραγώνων των αποκλίσεων

$$\begin{aligned} R_0^2 &= \sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^p \left(Y_{ij} - \hat{\mu} - \hat{\alpha}_i - \beta_j \right)^2 = \\ &= \sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^p \left[Y_{ij} - Y_{..} - (Y_{i.} - Y_{..}) - (Y_{.j} - Y_{..}) \right]^2 = \\ &= \sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^p \left[Y_{ij} - Y_{i.} - Y_{.j} + Y_{..} \right]^2 \end{aligned}$$

Μοντελοποίηση

- Κάτω από την υπόθεση $H_A : \alpha_i = 0, i=1,2,\dots,k$ έχουμε να ελαχιστοποιήσουμε το άθροισμα

$$S_A = \sum_i^k \sum_j^p (Y_{ij} - \mu - \beta_j)^2 = \sum_i^k (Y_{i1} - \mu - \beta_1)^2 + \\ + \sum_i^k (Y_{i2} - \mu - \beta_2)^2 + \dots + \sum_i^k (Y_{ip} - \mu - \beta_p)^2$$

Μοντελοποίηση

Άρα

$$\frac{\partial S_A}{\partial \mu} = -2 \sum_i^k \sum_j^p (Y_{ij} - \mu - \beta_j) = 0 \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \sum_i^k \sum_j^p Y_{ij} - k p \mu = 0$$

Αφού $\sum_j^p \beta_j = 0$

Επομένως η εκτιμήτρια ελαχίστων τετραγώνων της παραμέτρου μ (αν θέσουμε $k p = n$) έχουμε

$$\hat{\mu} = \frac{1}{n} \sum_i^k \sum_j^p Y_{ij} = Y_{..} = \tilde{\mu}$$

Μοντελοποίηση

Θα έχουμε

$$\frac{\partial S_A}{\partial \beta_1} = -2 \sum_i^k (Y_{i1} - \mu - \beta_1) = 0$$

$$\frac{\partial S_A}{\partial \beta_2} = -2 \sum_i^k (Y_{i2} - \mu - \beta_2) = 0$$

.....

$$\frac{\partial S_A}{\partial \beta_p} = -2 \sum_i^k (Y_{ip} - \mu - \beta_p) = 0$$

Μοντελοποίηση

- Το σύστημα γράφεται ισοδύναμα αν λάβουμε υπόψη

$$k(\mu + \beta_1) = \sum_i^k Y_{i1}$$

$$k(\mu + \beta_2) = \sum_i^k Y_{i2}$$

.....

$$k(\mu + \beta_p) = \sum_i^k Y_{ip}$$

Μοντελοποίηση

Με βάση το παραπάνω σύστημα εξισώσεων αν οι μεταβλητές είναι εκτιμήτριες ελαχίστων τετραγώνων των μ , β_1 , β_2 , ..., β_p , τότε έχουμε

$$(\tilde{\mu} + \tilde{\beta}_1) = \frac{1}{k} \sum_i^k Y_{i1} = Y_{.1}$$

$$(\tilde{\mu} + \tilde{\beta}_2) = \frac{1}{k} \sum_i^k Y_{i2} = Y_{.2}$$

.....

$$(\tilde{\mu} + \tilde{\beta}_p) = \frac{1}{k} \sum_i^k Y_{ip} = Y_{.p}$$

Μοντελοποίηση

$$\hat{\mu} = \frac{1}{n} \sum_i^k \sum_j^p Y_{ij} = Y_{..} = \tilde{\mu}$$



$$\tilde{\beta}_1 = Y_{.1} - Y_{..}$$

$$\tilde{\beta}_2 = Y_{.2} - Y_{..}$$

.....

$$\tilde{\beta}_p = Y_{.p} - Y_{..}$$

Μοντελοποίηση

Παρατηρούμε ότι ισχύει $\tilde{\beta}_1 = \hat{\beta}_1$
 $\tilde{\beta}_2 = \hat{\beta}_2$
.....
 $\tilde{\beta}_p = \hat{\beta}_p$

με βάση

$$\tilde{a}_1 = 0$$

$$\tilde{a}_2 = 0$$

.....

$$\tilde{a}_k = 0$$

Μοντελοποίηση

- Η ελάχιστη τιμή του S_A θα είναι

$$\begin{aligned} R_1^2 &= \sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^p \left(Y_{ij} - \hat{\mu} - \hat{\beta}_j \right)^2 = \\ &= \sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^p \left[Y_{ij} - Y_{..} - Y_{.j} + Y_{..} \right]^2 = \sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^p \left[Y_{ij} - Y_{.j} \right]^2 \end{aligned}$$

Μοντελοποίηση

- Το άθροισμα τετραγώνων που οφείλεται στην απόκλιση από την H_A θα είναι

$$R_1^2 - R_0^2 = \sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^p (Y_{ij} - Y_{.j})^2 - \sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^p [Y_{ij} - Y_{i.} - Y_{.j} + Y_{..}]^2 \Rightarrow$$

$$\Rightarrow R_1^2 - R_0^2 = \rho \sum_i^k \hat{a}_i^2 = \rho \sum_{i=1}^k [Y_{i.} - Y_{..}]^2$$

Μοντελοποίηση

- Η στατιστική συνάρτηση F για τον έλεγχο της H_A θα είναι

$$F_A = \frac{\rho \sum_{i=1}^k [Y_{i.} - Y_{..}]^2 / (k-1)}{R_0^2 / (k-1)(\rho-1)}$$