

ΑΝΑΛΥΣΗ ΔΙΑΚΥΜΑΝΣΗΣ

Επικ. Καθ. Στέλιος Ζήμερας

Τμήμα Μαθηματικών
Κατεύθυνση Στατιστικής και Αναλογιστικά –
Χρηματοοικονομικά Μαθηματικά

2017

Μοντελοποίηση περιορισμών

Μοντέλο 1:

$$E(Y_{jk}) = \mu_j \quad \longrightarrow \quad E(Y_i) = \sum_{j=1}^J x_{ij} \mu_j$$

όπου $x_{ij} = 1$ όταν η απόκριση Y_i αντιστοιχεί στο επίπεδο j ενώ $x_{ij} = 0$ στις υπόλοιπες περιπτώσεις.

$$E(y) = X\beta \quad \text{με} \quad \beta = \begin{pmatrix} \mu_1 \\ \mu_2 \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ \mu_j \end{pmatrix} \quad \text{και} \quad X = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 \\ \cdot & \cdot & O & \cdot \\ \cdot & O & \cdot & 0 \\ 0 & \cdot & \cdot & 1 \end{pmatrix} \quad \text{όπου } 0 \text{ και } 1 \text{ είναι}$$

διανύσματα μήκους K από μηδενικά και μονάδες αντίστοιχα.

Μοντελοποίηση περιορισμών

Ο $X^T X$ είναι ο $J \times J$ διαγώνιος πίνακας.

$$X^T X = \begin{pmatrix} K & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & O & \cdot \\ \cdot & \cdot & K & \cdot & \cdot \\ \cdot & O & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & K \end{pmatrix} \quad \text{και} \quad X^T y = \begin{pmatrix} Y_{1.} \\ Y_{2.} \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ Y_{j.} \end{pmatrix}$$

$$b = \frac{1}{K} \begin{pmatrix} Y_{1.} \\ Y_{2.} \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ Y_{j.} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \bar{y}_1 \\ \bar{y}_2 \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ \bar{y}_j \end{pmatrix} \quad \text{και} \quad b^T X^T y = \frac{1}{K} \sum_{j=1}^J Y_j^2$$



Οι προσαρμοσμένες τιμές είναι $\hat{y} = [\bar{y}_1, \bar{y}_1, \dots, \bar{y}_1, \bar{y}_2, \dots, \bar{y}_j]^T$

Μοντελοποίηση περιορισμών

Μοντέλο 2:

$$E(Y_{jk}) = \mu + \alpha_j$$

Το μ παριστάνει τη μέση επίδραση (αποτέλεσμα) για όλα τα επίπεδα. Το α_j είναι μία επιπρόσθετη επίδραση λόγω του επιπέδου j . Υπάρχουν $J + 1$ παράμετροι.

$$\beta = \begin{pmatrix} \mu \\ \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \alpha_j \end{pmatrix}, \quad X = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ 1 & 0 & 1 & & \\ \vdots & & & O & \\ \vdots & O & & & \\ 1 & & & & 1 \end{pmatrix} \quad \text{όπου τα } 1 \text{ και } 0 \text{ είναι διανύσματα}$$

μήκους K .

Μοντελοποίηση περιορισμών

$$\text{Συνεπώς} \quad X^T y = \begin{pmatrix} Y_{..} \\ Y_{1.} \\ \vdots \\ Y_{J.} \end{pmatrix} \quad \text{και} \quad X^T X = \begin{pmatrix} N & K & \dots & K \\ K & K & & \\ \vdots & & O & \\ \vdots & O & & \\ K & & & K \end{pmatrix}$$

Η πρώτη γραμμή του $(J+1) \times (J+1)$ πίνακα $X^T X$ είναι το άθροισμα των υπόλοιπων γραμμών, οπότε ο πίνακας $X^T X$ είναι μοναδιαίος και δεν υπάρχει μοναδική λύση για τις κανονικές εξισώσεις $X^T X b = X^T y$. Η γενική λύση μπορεί να γραφτεί ως :

$$b = \begin{pmatrix} \hat{\mu} \\ \hat{\alpha}_1 \\ \vdots \\ \hat{\alpha}_J \end{pmatrix} = \frac{1}{K} \begin{pmatrix} 0 \\ Y_{1.} \\ \vdots \\ Y_{J.} \end{pmatrix} - \lambda \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$$

Όπου το λ είναι μία αυθαίρετη σταθερά.

Μοντελοποίηση περιορισμών

Παραδοσιακά απαιτούμε να ισχύει ο περιορισμός του αθροίσματος στο μηδέν

$$\sum_{j=1}^J \alpha_j = 0, \text{ οπότε } \frac{1}{K} \sum_{j=1}^J Y_{j\cdot} - J\lambda = 0 \text{ και συνεπώς θα είναι } \lambda = \frac{1}{JK} \sum_{j=1}^J Y_{j\cdot} = \frac{Y_{\cdot\cdot}}{N}$$

Αυτά δίνουν τη λύση $\hat{\mu} = \frac{Y_{\cdot\cdot}}{N}$ και $\hat{\alpha}_j = \frac{Y_{j\cdot}}{K} - \frac{Y_{\cdot\cdot}}{N}$ για $j = 1, \dots, J$.

$$\text{Οπότε έχουμε } b^T X^T y = \frac{Y_{\cdot\cdot}^2}{N} + \sum_{j=1}^J Y_{j\cdot} \left(\frac{Y_{j\cdot}}{K} - \frac{Y_{\cdot\cdot}}{N} \right) = \frac{1}{K} \sum_{j=1}^J Y_{j\cdot}^2$$

Μοντελοποίηση περιορισμών

Μοντέλο 3:

$$E(Y_{jk}) = \mu + \alpha_j \quad \longrightarrow \quad \alpha_1 = 0 \text{ λέγεται γωνιακή παραμετροποίηση.}$$

Για αυτή την έκδοση έχουμε J παραμέτρους.

$$\beta = \begin{pmatrix} \mu \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_j \end{pmatrix} \quad \text{και} \quad X = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 1 & 1 & & \\ \vdots & \cdot & \cdot & 0 \\ \vdots & 0 & \cdot & \cdot \\ 1 & & & 1 \end{pmatrix} \quad \longrightarrow \quad X^T y = \begin{pmatrix} Y_{..} \\ Y_2 \\ \vdots \\ Y_j \end{pmatrix} \quad \text{και} \quad X^T X = \begin{pmatrix} N & K & \dots & K \\ K & K & \dots & 0 \\ \vdots & \dots & \dots & \vdots \\ K & 0 & \dots & K \end{pmatrix}$$

Ο $J \times J$ πίνακας $X^T X$ δεν είναι μοναδιαίος, συνεπώς υπάρχει μία μοναδική

$$\text{λύση : } b = \frac{1}{K} \begin{pmatrix} Y_1 \\ Y_2 - Y_1 \\ \vdots \\ Y_j - Y_1 \end{pmatrix} \quad \longrightarrow \quad b^T X^T y = \frac{1}{K} \left[Y_{..} Y_1 + \sum_{j=2}^J Y_j (Y_j - Y_1) \right] = \frac{1}{K} \sum_{j=1}^J Y_j^2$$

Παράδειγμα

Πίνακας 15 : Βάρη αποξηραμένων φυτών, σε συνθήκες ελέγχου και δύο θεραπειών

| | | | | | | | | | | |
|------------|------|------|------|------|------|------|------|------|------|------|
| Έλεγχος | 4.17 | 5.58 | 5.18 | 6.11 | 4.50 | 4.61 | 5.17 | 4.53 | 5.33 | 5.14 |
| Θεραπεία Α | 4.81 | 4.17 | 4.41 | 3.59 | 5.87 | 3.83 | 6.03 | 4.89 | 4.32 | 4.69 |
| Θεραπεία Β | 6.31 | 5.12 | 5.54 | 5.50 | 5.37 | 5.29 | 4.92 | 6.15 | 5.80 | 5.26 |

Εδώ έχουμε $N=30$, $J=3$, $K=10$

$$\frac{Y^2}{N} = 772.0599 \quad (\text{εδώ } N = 30) \quad \text{και} \quad \frac{1}{K} \sum_{j=1}^J Y_j^2 = 775.8262 \quad (\text{εδώ } K=10, J=3)$$

$$\sum_{j=1}^J \sum_{k=1}^K Y_{jk}^2 = 786.3138$$



| Πηγή Μεταβλητότητας | Βαθμοί Ελευθερίας | Άθροισμα Τετραγώνων | Μέσο Άθροισμα | f |
|------------------------|----------------------|------------------------|---------------|------|
| Μέσος | 1 | 772.0599 | | |
| Μεταξύ Θεραπειών | 2 | 3.7663 | 1.883 | 4.85 |
| Κατάλοιπα | 27 | 10.4921 | 0.389 | |
| Σύνολο | 30 | 786.3138 | | |

Παράδειγμα

Εφ' όσον η τιμή $f=4.85$ είναι σημαντική στο επίπεδο 5% συγκρινόμενη με την τιμή $F_{2, 27} = 3, 3541$ της κατανομής, βγάζουμε το συμπέρασμα ότι οι μέσοι των ομάδων διαφέρουν.

Για να ερευνήσουμε περαιτέρω το αποτέλεσμα αυτό, είναι βολικό να χρησιμοποιήσουμε τη πρώτη μορφή του μοντέλου $E(Y_{jk}) = \mu_j$. Οι

εκτιμηθέντες μέσοι είναι :

$$b = \begin{pmatrix} \hat{\mu}_1 \\ \hat{\mu}_2 \\ \hat{\mu}_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 5.032 \\ 4.661 \\ 5.526 \end{pmatrix}$$