

# ΑΝΑΛΥΣΗ ΔΙΑΚΥΜΑΝΣΗΣ

Αναπλ. Καθ. Στέλιος Ζήμερας

Τμήμα Στατιστικής και Αναλογιστικών –  
Χρηματοοικονομικών Μαθηματικών

2020



# 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.  $\varepsilon_{ij}$  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  $H_B$

Παρατηρούμε ότι αφού ισχύει  $\sum_j^p \beta_j = 0$

τότε η  $H_B$  γράφεται ισοδύναμα

$$H_B : \beta_1 - \beta_p = 0, \beta_2 - \beta_p = 0, \dots, \beta_{p-1} - \beta_p = 0$$

Αν θέσουμε

$$\begin{aligned} S &= (Y - X\beta)'(Y - X\beta) = \sum_i^k \sum_j^p (Y_{ij} - \mu - a_i - \beta_j)^2 = \\ &= \sum_i^k (Y_{i1} - \mu - a_i - \beta_1)^2 + \sum_i^k (Y_{i2} - \mu - a_i - \beta_2)^2 + \dots + \\ &+ \sum_i^k (Y_{ip} - \mu - a_i - \beta_p)^2 \end{aligned}$$

# Μοντελοποίηση

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



$$\hat{a}_1 = Y_{1.} - Y_{..}, \hat{a}_2 = Y_{2.} - Y_{..}, \dots, \hat{a}_k = Y_{k.} - Y_{..}$$

$$\hat{\beta}_1 = Y_{.1} - Y_{..}, \hat{\beta}_2 = Y_{.2} - Y_{..}, \dots, \hat{\beta}_p = Y_{.p} - Y_{..}$$

# 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  $H_B : \beta_j = 0, j=1,2,\dots,p$  έχουμε να ελαχιστοποιήσουμε το άθροισμα

$$S_B = \sum_i^k \sum_j^p (Y_{ij} - \mu - a_i)^2 = \sum_j^p (Y_{1j} - \mu - a_1)^2 + \\ + \sum_j^p (Y_{2j} - \mu - a_2)^2 + \dots + \sum_j^p (Y_{kj} - \mu - a_k)^2$$

# Μοντελοποίηση

Άρα

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

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

Αφού  $\sum_i^k a_i = 0$

Επομένως η εκτιμήτρια ελαχίστων τετραγώνων της παραμέτρου  $\mu$  (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

$$\frac{\partial S_B}{\partial a_1} = -2 \sum_i^k (Y_{1j} - \mu - a_1) = 0$$

$$\frac{\partial S_B}{\partial a_2} = -2 \sum_i^k (Y_{2j} - \mu - a_2) = 0$$

.....

$$\frac{\partial S_B}{\partial a_k} = -2 \sum_i^k (Y_{kp} - \mu - a_k) = 0$$

# Μοντελοποίηση

- Το σύστημα γράφεται ισοδύναμα αν λάβουμε υπόψη

$$p(\mu + a_1) = \sum_j^p Y_{1j}$$

$$p(\mu + a_2) = \sum_j^p Y_{2j}$$

.....

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

# 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

$$(\tilde{\mu} + \tilde{a}_1) = \frac{1}{p} \sum_j^p Y_{1j} = Y_1.$$

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

.....

$$(\tilde{\mu} + \tilde{a}_k) = \frac{1}{p} \sum_j^p Y_{kj} = Y_k.$$

# Μοντελοποίηση

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



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

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

.....

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

# Μοντελοποίηση

Παρατηρούμε ότι ισχύει

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

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

.....

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

με βάση

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

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

.....

$$\tilde{\tilde{\beta}}_p = 0$$

# Μοντελοποίηση

- Η ελάχιστη τιμή του  $S_B$  θα είναι

$$\begin{aligned}\tilde{R}_1^2 &= \sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^p (Y_{ij} - \hat{\mu} - \hat{a}_i)^2 = \\ &= \sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^p [Y_{ij} - Y_{..} - Y_{i.} + Y_{..}]^2 = \sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^p [Y_{ij} - Y_{i.}]^2\end{aligned}$$

# Μοντελοποίηση

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

$$\tilde{R}_1^2 - R_0^2 = \sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^p (Y_{ij} - Y_{i.})^2 - \sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^p [Y_{ij} - Y_{i.} - Y_{.j} + Y_{..}]^2 \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \tilde{R}_1^2 - R_0^2 = k \sum_j^p \hat{\beta}_j^2 = k \sum_{j=1}^p [Y_{.j} - Y_{..}]^2$$

# Μοντελοποίηση

- Η στατιστική συνάρτηση  $F$  για τον έλεγχο της  $H_B$  θα είναι

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



# Μοντελοποίηση

Πηγή μεταβλητότητας	Άθροισμα τετραγώνων	Βαθμοί ελευθερίας	Μέσο άθροισμα τετραγώνων	F
Απόκλιση από την $H_A$ (μεταξύ δειγμάτων)	$R_1^2 - R_0^2$	k-1	$\frac{\rho \sum_{i=1}^k [Y_{i.} - Y_{..}]^2}{(k-1)}$	$F_A = \frac{\rho \sum_{i=1}^k [Y_{i.} - Y_{..}]^2 / (k-1)}{R_0^2 / ((k-1)(\rho-1))}$
Απόκλιση από την $H_B$ (μεταξύ δειγμάτων)	$\tilde{R}_1^2 - R_0^2$	p-1	$\frac{k \sum_{j=1}^p [Y_{.j} - Y_{..}]^2}{(p-1)}$	$F_B = \frac{k \sum_{j=1}^p [Y_{.j} - Y_{..}]^2 / (p-1)}{R_0^2 / ((k-1)(\rho-1))}$
Κατάλοιπα (εντός δειγμάτων)	$R_0^2$	(k-1)(p-1)	$\frac{R_0^2}{(k-1)(p-1)}$	
Σύνολο	$\sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^p (Y_{ij} - Y_{..})^2$	n-1		

# Απλοποιήσεις

- Το ολικό άθροισμα τετραγώνων υπολογίζεται από

$$\sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^p (Y_{ij} - Y_{..})^2 = \sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^p Y_{ij}^2 - \frac{1}{n} \left( \sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^p Y_{ij} \right)^2$$

- Στην περίπτωση  $H_A$  έχουμε

$$\begin{aligned} R_1^2 - R_0^2 &= \rho \sum_i^k \hat{a}_i^2 = \rho \sum_{i=1}^k [Y_{i.} - Y_{..}]^2 = \rho \left[ \sum_i^k Y_{i.}^2 - \frac{1}{k} \left( \sum_i^k Y_{i.} \right)^2 \right] = \\ &= \rho \sum_i^k Y_{i.}^2 - \rho \frac{1}{k} k^2 Y_{..}^2 = \rho \sum_i^k Y_{i.}^2 - \rho k Y_{..}^2 = \rho \sum_i^k Y_{i.}^2 - \frac{1}{n} \left( \sum_i^k \sum_j^p Y_{ij} \right)^2 \end{aligned}$$

$$R_1^2 - R_0^2 = \rho \sum_i^k Y_{i.}^2 - \frac{1}{n} \left( \sum_i^k \sum_j^p Y_{ij} \right)^2$$

# Απλοποιήσεις

- Το ολικό άθροισμα τετραγώνων υπολογίζεται από

$$\sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^p (Y_{ij} - Y_{..})^2 = \sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^p Y_{ij}^2 - \frac{1}{n} \left( \sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^p Y_{ij} \right)^2$$

- Στην περίπτωση  $H_B$  έχουμε

$$\tilde{R}_1^2 - R_0^2 = k \sum_j \hat{\beta}_j^2 = k \sum_j [Y_{.j} - Y_{..}]^2 = k \left[ \sum_j Y_{.j}^2 - \frac{1}{p} \left( \sum_j Y_{.j} \right)^2 \right] =$$

$$= k \sum_j Y_{.j}^2 - k \frac{1}{p} p^2 Y_{..}^2 = k \sum_j Y_{.j}^2 - kp Y_{..}^2 = k \sum_j Y_{.j}^2 - \frac{1}{n} \left( \sum_i \sum_j Y_{ij} \right)^2$$

$$\tilde{R}_1^2 - R_0^2 = k \sum_j Y_{.j}^2 - \frac{1}{n} \left( \sum_i \sum_j Y_{ij} \right)^2$$

# Απλοποιήσεις

ΠΙΝΑΚΑΣ ΥΠΟΛΟΓΙΣΜΟΥ ΑΝΟΝΑ ΜΕ 2 ΠΑΡΑΓΟΝΤΕΣ

A	B	B <sub>1</sub>	B <sub>2</sub>	.....	B <sub>p</sub>	Άθροισμα γραμμών	Μέσοι γραμμών	Τετρ. γραμμών	Άθροισμα Τετραγ. γραμμών
A <sub>1</sub>		Y <sub>11</sub>	Y <sub>12</sub>	.....	Y <sub>1p</sub>	$\sum_j^p Y_{1j}$	Y <sub>1.</sub>	Y <sub>1.</sub> <sup>2</sup>	$\sum_j Y_{1j}^2$
A <sub>2</sub>		Y <sub>21</sub>	Y <sub>22</sub>	.....	Y <sub>2p</sub>	$\sum_j^p Y_{2j}$	Y <sub>2.</sub>	Y <sub>2.</sub> <sup>2</sup>	$\sum_j Y_{2j}^2$
⋮		⋮	⋮	.....	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮
A <sub>κ</sub>		Y <sub>κ1</sub>	Y <sub>κ2</sub>	.....	Y <sub>κp</sub>	$\sum_j^p Y_{kj}$	Y <sub>κ.</sub>	Y <sub>κ.</sub> <sup>2</sup>	$\sum_j Y_{kj}^2$
Άθροισμα Στηλών		$\sum_i^k Y_{i1}$	$\sum_i^k Y_{i2}$	.....	$\sum_i^k Y_{ip}$	$\sum_i^k \sum_j^p Y_{ij}$	$\sum_i Y_{i.}$	$\sum_i Y_{i.}^2$	↓
Μέσοι Στηλών		Y <sub>.1</sub>	Y <sub>.2</sub>	.....	Y <sub>.p</sub>	$\sum_j^p Y_{.j}$	Y <sub>..</sub>		
Τετρ. Στηλών		Y <sub>.1</sub> <sup>2</sup>	Y <sub>.2</sub> <sup>2</sup>	.....	Y <sub>.p</sub> <sup>2</sup>	$\sum_j^p Y_{.j}^2$			
Άθροισμα Τετραγ. Στηλών		$\sum_i^k Y_{i1}^2$	$\sum_i^k Y_{i2}^2$	.....	$\sum_i^k Y_{ip}^2$				$\sum_i^k \sum_j^p Y_{ij}^2$

# Παράδειγμα

ΠΙΝΑΚΑΣ ΥΠΟΛΟΓΙΣΜΟΥ ΑΝΟΝΑ ΜΕ 2 ΠΑΡΑΓΟΝΤΕΣ

Είδος τροφής ομάδα	B <sub>1</sub>	B <sub>2</sub>	B <sub>3</sub>	Άθροισμα γραμμών	Μέσοι γραμμών	Τετρ. γραμμών	Άθροισμα Τετραγ. γραμμών
A <sub>1</sub>	7	14	8.5	29.5	9.83	96.62	317.25
A <sub>2</sub>	16	15	16.5	48	16	256	768.5
A <sub>3</sub>	10.5	15	9.5	35	11.67	136.18	425.5
A <sub>4</sub>	13.5	21	13.5	48	16	256	805.5
Άθροισμα Στηλών	47	65.5	48	160.5	53.5	744.81	
Μέσοι Στηλών	11.75	16.36	12	40.11	13.38		
Τετρ. Στηλών	138.06	267.64	144	549.71			
Άθροισμα Τετραγ. Στηλών	597.5	1102.25	617				2316.75

# Παράδειγμα

$$\sum_{i=1}^4 \sum_{j=1}^3 (Y_{ij} - Y_{..})^2 = \sum_{i=1}^4 \sum_{j=1}^3 Y_{ij}^2 - \frac{1}{n} \left( \sum_{i=1}^4 \sum_{j=1}^3 Y_{ij} \right)^2 = 2316.75 - \frac{1}{12} (160.5)^2 = 170.06$$

$$R_1^2 - R_0^2 = \rho \sum_i^k Y_{i.}^2 - \frac{1}{n} \left( \sum_i^k \sum_j^p Y_{ij} \right)^2 = 3 \sum_i^4 Y_{i.}^2 - \frac{1}{12} \left( \sum_i^4 \sum_j^3 Y_{ij} \right)^2 = \dots = 87.76$$

$$\tilde{R}_1^2 - R_0^2 = k \sum_j^p Y_{.j}^2 - \frac{1}{n} \left( \sum_i^k \sum_j^p Y_{ij} \right)^2 = 4 \sum_j^3 Y_{.j}^2 - \frac{1}{12} \left( \sum_i^4 \sum_j^3 Y_{ij} \right)^2 = \dots = 30.13$$

# Παράδειγμα

Πηγή μεταβλητότητας	Άθροισμα τετραγώνων	Βαθμοί ελευθερίας	Μέσο άθροισμα τετραγώνων	F
Απόκλιση από την $H_A$ (μεταξύ δειγμάτων)	87.76	3	29.25	$F_A=5.82$
Απόκλιση από την $H_B$ (μεταξύ δειγμάτων)	52.16	2	26.08	$F_B=5.19$
Κατάλοιπα (εντός δειγμάτων)	30.13	6	5.022	
Σύνολο	170.06	11		

$F_A=5.82 > 4.76$  άρα απορρίπτουμε την  $H_A$

$F_B=5.19 > 5.14$  άρα απορρίπτουμε την  $H_B$