

## Παλινδρόμηση και Ανάλυση Διακύμανσης

$$H_0: \alpha_1 = \alpha_2 = \dots = \alpha_I$$

Για τον έλεγχο της  $H_0$ , η ΣΣΤ:  $F = \frac{MStr}{MSres} \sim F_{I-1, N-I}$  υπο την  $H_0$

και κ.π.  $F \geq F_{I-1, N-I, \alpha}$ .

Αν η  $H_0$  δεν μπορεί να απορριφθεί  $\rightarrow$  τελειώσαμε.

ή Αναλ. Διακυρ. κατ'είδος είναι παραίχοντα.

Αν η  $H_0$  απορριφθεί, αυτό σημαίνει ότι υπάρχουν επίπεδα  $\alpha_i$ , που παραίχονται, που ασκούν σημαντικότερη επίδραση στην  $Y$ .

Αν η  $H_0$ : απορριφθεί τότε  $\rightarrow$  πολλαπλ.

Συγκρίσεις  $\xrightarrow{\text{Κορυφαία}} E\Sigma\Delta$ .

$$E\Sigma\Delta = t_{N-I, \frac{\alpha}{2}} \sqrt{MSres \left( \frac{1}{J_i} + \frac{1}{J_{i'}} \right)}$$

Η  $H_0: \alpha_i = \alpha_{i'}$  (το  $i$  ή  $i'$  επίπεδο ισοεπίδρου στην  $Y$ )  
απορρ αν  $|\bar{Y}_i - \bar{Y}_{i'}| \geq E\Sigma\Delta$

Αν η  $H_0$  απορριφθεί καινούριο από τα  $i$  και  $i'$  είναι καλύτερο.

**Ποιο είναι καλύτερο?**

$\hookrightarrow$  Ανάλοχα με το πρόσημο της Διαφορας  $\bar{Y}_i - \bar{Y}_{i'}$ .

Αν  $\bar{Y}_i - \bar{Y}_{i'} > 0$  τότε το  $i$  ασκεί σημαντικότερη επίδραση από το  $i'$ .

Αν  $\bar{Y}_i - \bar{Y}_{i'} < 0$ , τότε το  $i'$  ασκεί σημαντικότερη επίδραση από το  $i$ .

ΠΑΡΑΔΕΙΓΜΑ

Μια εταιρία κατασκευάζει ενδίκτιμωι όργανα για τα αεροπλάνοι με την ιδιότητα να φωσφορίζουν για κάποιο χρονικό διάστημα μετά το σβήσιμο της λάμπας που τα φωτίζει. Η εταιρία για να πετύχει την ιδιότητα αυτή μπορεί να διαλέξει μεταξύ 3 διαφορετικών μεθόδων παραγωγής. Τα παρακάτω δεδομένα δίνουν τον χρόνο σε λεπτά που φωσφορίζουν τα όργανα για κάθε μέθοδο μετά το σβήσιμο της λάμπας. Να αναλυθούν τα δεδομένα και να εξαχθούν συμπεράσματα.

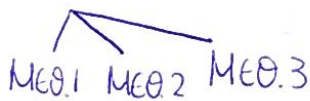
ΜΕΘΟΔΟΣ 1	52,9	62,1	57,4	50	59,3	61,2	60,8	53,1
ΜΕΘΟΔΟΣ 2	58,4	55	59,8	62,5	64,7	59,9	54,7	58,4
ΜΕΘΟΔΟΣ 3	71,3	66,6	63,4	64,7	75,8	65,6	72,9	67,3

ΛΥΣΗ

Χρόνος ← Εξαρτάται από την μέθοδο παραγωγής



Έστω  $Y$  ο χρόνος φωσφορίσματος, ο οποίος εξαρτάται από έναν παράγοντα (μέθοδος κατασκευής)



$$Y_{ij} = \mu + \alpha_i + \epsilon_{ij} \quad \begin{matrix} i=1,2,3 \\ j=1,2,\dots,8 \end{matrix}$$

Πηλικ.	SS	ΑΝΑΔΙΑ		F-πηλικό
		β.ε	MS	
Δοκιμή	584,41	2	292,205	F = 17,044
Υπόλοιπα	360,015	21	17,144	
Ολική	944,425	23		

Η  $H_0: \alpha_1 = \alpha_2 = \alpha_3$  απορρ δισυ το F οηλίου

$$F = 17,044 \geq F_{2,21,0,05} = 5,78 \text{ και } F = 17,044 \geq F_{2,21,0,01} = 4,32$$

Έτσι θα περάσουμε σε πολλαπλές συγκρίσεις.

$$ΕΣΔ = t_{21,0,025} \left( 17,144 \left( \frac{1}{8} + \frac{1}{8} \right) \right) = 4,306$$

$$\text{Αν κάνω πράξεις έχω ότι } \bar{Y}_{1.} - \bar{Y}_{2.} = -2,075$$

$$\bar{Y}_{1.} - \bar{Y}_{3.} = -11,35$$

$$\bar{Y}_{2.} - \bar{Y}_{3.} = -9,975$$

Επειδή  $|\bar{Y}_{1.} - \bar{Y}_{2.}| < ΕΣΔ \rightarrow$  Δεν μπορώ να απορρίψω την  $H_0: \alpha_1 = \alpha_2$

Αρα θα δέχτώ ότι ΜΕΘ 1  $\equiv$  ΜΕΘ 2.

Επειδή  $|\bar{Y}_{1.} - \bar{Y}_{3.}| > ΕΣΔ \rightarrow$  Απορρίπτω την  $H_0: \alpha_1 = \alpha_3$

$$\bar{Y}_{1.} - \bar{Y}_{3.} < 0 \Rightarrow \text{ΜΕΘ 1} < \text{ΜΕΘ 3}$$

Επειδή  $|\bar{Y}_{2.} - \bar{Y}_{3.}| > ΕΣΔ \rightarrow$  Απορρίπτω την  $H_0: \alpha_2 = \alpha_3$

$$\bar{Y}_{2.} - \bar{Y}_{3.} < 0 \Rightarrow \text{ΜΕΘ 2} < \text{ΜΕΘ 3}$$

Συμμετρικά ΜΕΘ 1  $\equiv$  ΜΕΘ 2 < ΜΕΘ 3

### ΜΕΘΟΔΟΣ ΓΡΑΜΜΙΚΩΝ ΑΝΤΙΘΕΣΕΩΝ ή ΜΕΘΟΔΟΣ ΤΟΥ Scheffe:

Ορισμός: Με τον όρο γραμμική αντίθεση εννοούμε γραμμικό συνδυασμό των επιπέδων  $\alpha_i, i=1, \dots, I$  της εfnής μορφής  $L = \sum_{i=1}^I c_i \alpha_i$  με  $\sum_{i=1}^I c_i = 0$ .

Μας ενδιαφέρει ο έλεγχος της  $H_0: L=0$

ΓΙΑΤΙ?

Γιατί μπορεί να διατυπωσώ πολλές άλλες μηδενικές υποθέσεις για τα  $\alpha_i, i=1, \dots, n$ .



$$\text{πχ} \triangleright H_0: L=0 \iff H_0: \alpha_i = \alpha_{i'}$$

$$\text{Αν } c_i = 1, c_{i'} = -1 \text{ και } c_k = 0 \text{ } k \neq i, i'$$

$$\triangleright H_0: L=0 \iff H_0: \alpha_k = \frac{1}{2} \alpha_i + \frac{1}{2} \alpha_{i'}$$

$$\text{Αν } c_k = 1, c_i = -\frac{1}{2}, c_{i'} = -\frac{1}{2} \text{ και } c_j = 0 \text{ } j \neq i, i', k.$$

Κατασκευή ΤΕΣΤ για έλεγχο της  $H_0: L=0$ .

Wold: Στηρίζομαστε σε έναν εκτιμητή της ποσότητας που εμφανίζεται στην  $H_0$ , δηλαδή σε έναν εκτιμητή της  $L$ .

$$\text{Θεωρούμε } \hat{L} = \sum_{i=1}^I c_i \hat{\alpha}_i.$$

$$\hat{L} = \sum_{i=1}^I c_i \hat{\alpha}_i = \sum_{i=1}^I c_i (\bar{Y}_{i\cdot} - \bar{Y}_{\cdot\cdot}) = \sum_{i=1}^I c_i \bar{Y}_{i\cdot} - \bar{Y}_{\cdot\cdot} \sum c_i$$

$$\Rightarrow \hat{L} = \sum_{i=1}^I c_i \bar{Y}_{i\cdot}$$

$$\bullet E(\hat{L}) = \sum c_i E(\bar{Y}_{i\cdot})$$

$$\text{Επειδή } Y_{ij} \sim N(\mu + \alpha_i, \frac{\sigma^2}{J_i}) \quad i=1, \dots, I$$

$$\text{'Ετσι } E(\hat{L}) = \sum_{i=1}^I c_i (\mu + \alpha_i) = \mu \sum_{i=1}^I c_i + \sum_{i=1}^I c_i \alpha_i.$$

$$\Rightarrow E(\hat{L}) = \sum_{i=1}^I c_i \alpha_i = L$$

$$\bullet \text{Var}(\hat{L}) = \text{Var}\left(\sum_{i=1}^I c_i \bar{Y}_{i\cdot}\right) \stackrel{\text{ανεξ}}{=} \sum_{i=1}^I c_i^2 \text{Var}(\bar{Y}_{i\cdot})$$

$$= \sum_{i=1}^I c_i^2 \frac{\sigma^2}{J_i} = \sigma^2 \sum_{i=1}^I \frac{c_i^2}{J_i}$$

Το  $\hat{L}$  έχει κανονική ως γραμμικός συνδυασμός ανεξ. κανονικών  $(\bar{Y}_{i\cdot})$

$$\text{Άρα } \hat{L} \sim N\left(L, \sigma^2 \sum_{i=1}^I \frac{c_i^2}{J_i}\right)$$

$$\text{Υπό την } H_0: L=0, \hat{L} \sim N\left(0, \sigma^2 \sum_{i=1}^I \frac{c_i^2}{J_i}\right) \rightarrow \frac{\hat{L}^2}{\sigma^2 \sum_{i=1}^I \frac{c_i^2}{J_i}} \sim \chi^2_1$$

$$\text{Επίσης } \frac{SS_{\text{res}}}{\sigma^2} \sim \chi^2_{N-1}.$$

$$\text{Έστω } MSL = \frac{\hat{L}^2}{\sum_{i=1}^I \frac{c_i}{j_i}}$$

Προφανώς  $\frac{MSL}{\sigma^2} \sim \chi^2_1$

$$\text{Ορίζουμε } F_L = \frac{MSL}{MS_{res}} = \frac{\frac{\hat{L}^2}{\sum \frac{c_i}{j_i}}}{\frac{SS_{res}}{(N-1)}} = \frac{\frac{\hat{L}^2}{\sigma^2 \sum \frac{c_i}{j_i}}}{\frac{SS_{res}}{\sigma^2(N-1)}} \sim \frac{\chi^2_1}{\chi^2_{N-1}/(N-1)}$$

Άρα  $F_L = \frac{MSL}{MS_{res}} \sim F_{1, N-1}$  υπό  $H_0: L=0$

Μεγάλες τιμές του  $F_L$ , συνεφέρουν στην απόρριψη της  $H_0: L=0$

Άρα η κ.π έχει τη μορφή  $F_L \geq c$

Το κρίσιμο σημείο  $c$  υπολογίζεται:

$$\alpha = P(\text{Απόρρ } H_0 / H_0: \text{αληθής}) = P(F_L \geq c / F_1 \sim F_{1, N-1})$$

$$\Rightarrow \dots \Rightarrow c = F_{1, N-1, \alpha}$$

Συμμετρικώς: Για τον έλεγχο  $H_0: L=0$  η ΣΣΤ είναι  $F_L = \frac{MSL}{MS_{res}}$

με κατανομή  $F_{L, N-1}$  υπό  $H_0$  και κ.π  $F_L \geq F_{1, N-1, \alpha}$ .

Ανάλυση Υπολοίπων: Εννοούμε αξιολόγηση των υπολοίπων για τον

έλεγχο της ισχύος των υποθέσεων για τα σφάλματα.

$$e_{ij} = Y_{ij} - \hat{Y}_{ij} = Y_{ij} - (\hat{\mu} + \hat{\alpha}_i) = Y_{ij} - (\bar{Y}_{..} + \bar{Y}_{i.} - \bar{Y}_{..})$$

$$\Rightarrow e_{ij} = Y_{ij} - \bar{Y}_{i.} \quad \begin{array}{l} i=1, \dots, I \\ j=1, \dots, J_i \end{array}$$

Ισοδυναμική Ανάλυση Διακύμανσης κατά 1 παράγοντα και γραμμ. πολυπρόσθισης (όχι τόσο σημαντική)

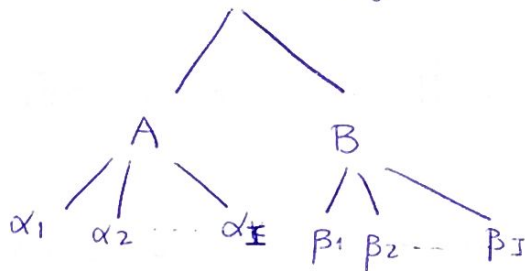
$$\underline{y} = X\underline{\beta} + \underline{\varepsilon}$$

Αν θεωρήσω:  $\underline{y} = \begin{pmatrix} y_{11} \\ y_{12} \\ \vdots \\ y_{1j_1} \\ y_{21} \\ \vdots \\ y_{Ij_I} \end{pmatrix}_{N \times 1}$  ορίσω  $X = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 1 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 1 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \dots & 1 \\ 0 & 0 & \dots & 1 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 1 \end{pmatrix}_{N \times I}$

$$\underline{\beta} = \begin{pmatrix} \mu + \alpha_1 \\ \mu + \alpha_2 \\ \vdots \\ \mu + \alpha_I \end{pmatrix}_{N \times 1} \quad \underline{\varepsilon} = \begin{pmatrix} \varepsilon_{11} \\ \varepsilon_{1j_1} \\ \vdots \\ \varepsilon_{I1} \\ \vdots \\ \varepsilon_{Ij_I} \end{pmatrix}_{N \times 1}$$

Μοντέλο Ανάλυσης Διακύμανσης κατά δύο παράγοντες

$Y \leftarrow$  Εξαρτάται από δύο παράγοντες  
 ↑  
 ποσοτική



$\underline{\pi} \quad Y \leftarrow \frac{\text{Επίπεδο κόρφωσης πατέρα}}{\text{Επίπεδο κόρφωσης μητέρας}}$

- $\underline{\pi}$ :
- Υποχρ ( $\alpha_1$ )
  - Λυμείο ( $\alpha_2$ )
  - Πανεπ ( $\alpha_3$ )
  - Μεταπ ( $\alpha_4$ )

- $\underline{\mu}$ :
- ( $\beta_1$ )
  - ( $\beta_2$ )
  - ( $\beta_3$ )
  - ( $\beta_4$ )

Μορφή Δεδομένων

	Παράγοντας Α		Παράγοντας Β		
	$\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_J$				
$\alpha_1$	$y_{11}$	$y_{12}$	$\dots$	$y_{1j}$	$y_{1\cdot} \dots \bar{y}_{1\cdot}$
$\alpha_2$	$y_{21}$	$y_{22}$	$\dots$	$y_{2j}$	$y_{2\cdot} \dots \bar{y}_{2\cdot}$
$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$
$\alpha_I$	$y_{I1}$	$y_{I2}$	$\dots$	$y_{Ij}$	$y_{I\cdot} \dots \bar{y}_{I\cdot}$
	$y_{\cdot 1}$	$y_{\cdot 2}$	$\dots$	$y_{\cdot j}$	$y_{\cdot\cdot}$
	$\bar{y}_{\cdot 1}$	$\bar{y}_{\cdot 2}$	$\dots$	$\bar{y}_{\cdot j}$	$\bar{y}_{\cdot\cdot}$



$Y_{ij}$ : παρατήρηση που έχει συλλεχθεί στο  $i$ -επίπεδο του A και στο  $j$ -επίπεδο του B.

$$Y_{i.} = \sum_{j=1}^J Y_{ij}$$

$$\bar{Y}_{i.} = \frac{1}{J} \sum_{j=1}^J Y_{ij} = \frac{1}{J} Y_{i.}$$

$$Y_{.j} = \sum_{i=1}^I Y_{ij}$$

$$\bar{Y}_{.j} = \frac{1}{I} \sum_{i=1}^I Y_{ij} = \frac{1}{I} Y_{.j}$$

$$Y_{..} = \sum_{i=1}^I \sum_{j=1}^J Y_{ij} = \sum_{i=1}^I Y_{i.} = \sum_{j=1}^J Y_{.j}$$

$$\bar{Y}_{..} = \frac{1}{IJ} Y_{..} = \frac{1}{IJ} \sum_{i=1}^I \sum_{j=1}^J Y_{ij} = \frac{1}{I} \sum_{i=1}^I \bar{Y}_{i.} = \frac{1}{J} \sum_{j=1}^J \bar{Y}_{.j}$$

Έτσι καταλήγω στο μοντέλο αναλ. διακ. κατά δυο παράγοντες

$$Y_{ij} = \mu + \alpha_i + \beta_j + \epsilon_{ij}$$

$\mu$ : Κοινή επίδραση των A ή B στην Y  
 $\alpha_i$ : ατομική επίδραση των επιπέδων του A  
 $\beta_j$ : ατομική επίδραση των επιπέδων του B  
 $\epsilon_{ij}$ : σφάλματα  
 $i = 1, \dots, I$   
 $j = 1, \dots, J$   
 $Y_{ij}$ : η  $ij$  παρατήρηση της Y.

ΥΠΟΘΕΣΕΙΣ ΓΙΑ ΤΑ ΣΦΑΙΜΜΑΤΑ ΤΟΥ ΜΟΝΤΕΛΟΥ

①  $E(\epsilon_{ij}) = 0$

②  $Var(\epsilon_{ij}) = \sigma^2$

③  $\epsilon_{ij}$ : ασυσχετίσια

④  $\epsilon_{ij} \sim N(0, \sigma^2)$   $i=1, \dots, I$   
 $j=1, \dots, J$

Συνοπτικά

$\epsilon_{ij} \sim N(0, \sigma^2)$   
και είναι ασυσχ.  
(ανεξαρτητά)

Συνεπώς για τα Y

①  $E(Y_{ij}) = \mu + \alpha_i + \beta_j$

②  $Var(Y_{ij}) = \sigma^2$

③  $Y_{ij}$  ασυσχ.

④  $Y_{ij} \sim N(\mu + \alpha_i + \beta_j, \sigma^2)$

$i=1, \dots, I$   
 $j=1, \dots, J$

$Y_{ij} \sim N(\mu + \alpha_i + \beta_j, \sigma^2)$   
ασυσχετίσια

## ΕΕΤ των παραμέτρων $\alpha_i, \beta_j, \mu$ :

$$\begin{aligned} \text{Ελαχιστοποιώντας το } S &= \sum_i \sum_j \epsilon_{ij}^2 \\ &= \sum_i \sum_j (\gamma_{ij} - \mu - \alpha_i - \beta_j)^2 \end{aligned}$$

$$\frac{\partial S}{\partial \mu} = 0 \quad \frac{\partial S}{\partial \alpha_i} = 0 \quad \frac{\partial S}{\partial \beta_j} = 0$$



Προκύπτουν οι κανονικές εξισώσεις

$$\begin{aligned} &: \boxed{I J \mu + J \sum_{i=1}^I \alpha_i + I \sum_{j=1}^J \beta_j = Y_{..}} \\ &\boxed{J \mu + J \alpha_i + \sum_{j=1}^J \beta_j = Y_{i.} \quad i=1, \dots, I} \\ &\boxed{I \mu + \sum_{i=1}^I \alpha_i + J \beta_j = Y_{.j} \quad j=1, \dots, J} \end{aligned}$$

Υποθέτω ότι οι πλευρικές συνθήκες που οδηγούν σε εκτιμήτη για την  $\mu$  το  $\bar{Y}_{..}$  τις εξής:

$$\sum_{i=1}^I \alpha_i = 0 \quad \text{και} \quad \sum_{j=1}^J \beta_j = 0$$

Υπό τις 2 παραπάνω πλευρικές συνθήκες, οι ΕΕΤ

$$\text{είναι } \hat{\mu} = \bar{Y}_{..}, \quad \hat{\alpha}_i = \bar{Y}_{i.} - \bar{Y}_{..} \quad i=1, \dots, I$$

$$\text{και } \hat{\beta}_j = \bar{Y}_{.j} - \bar{Y}_{..} \quad j=1, \dots, J$$

### ΙΔΙΟΤΗΤΕΣ

① Αν οι υποθέσεις για τα σφάλματα ικανοποιούνται, τότε

$$E(\hat{\mu}) = \mu, \quad E(\hat{\alpha}_i) = \alpha_i, \quad E(\hat{\beta}_j) = \beta_j \quad \begin{matrix} i=1, \dots, I \\ j=1, \dots, J \end{matrix}$$

Αποδ

Θδο  $E(\hat{\alpha}_i) = \alpha_i \quad i=1, \dots, I$  (ομοίως για τα άλλα)

$$E(\hat{\alpha}_i) = E(\bar{Y}_{i.} - \bar{Y}_{..}) = E(\bar{Y}_{i.}) - E(\bar{Y}_{..})$$

$$\begin{aligned} E(\bar{Y}_{i.}) &= \frac{1}{J} E\left(\sum_{j=1}^J \gamma_{ij}\right) = \frac{1}{J} \sum_{j=1}^J E(\gamma_{ij}) = \frac{1}{J} \sum_{j=1}^J E(\mu + \alpha_i + \beta_j + \epsilon_{ij}) = \frac{1}{J} I(\mu + \alpha_i + \beta_j) \\ &= \frac{1}{J} (J\mu + J\alpha_i + \sum_{j=1}^J \beta_j) = \mu + \alpha_i \quad \text{①} \end{aligned}$$

$$E(\epsilon_{ij}) = 0$$



$$\begin{aligned}
E(\bar{y}_{..}) &= E\left(\frac{1}{IJ} \sum_i \sum_j y_{ij}\right) \\
&= \frac{1}{IJ} \sum_i \sum_j E(\mu + \alpha_i + \beta_j + \varepsilon_{ij}) = \frac{1}{IJ} \sum_i \sum_j (\mu + \alpha_i + \beta_j) \\
&= \frac{1}{IJ} \left( \sum_i \sum_j \mu + \sum_j (\sum_i \alpha_i) + \sum_i (\sum_j \beta_j) \right) \\
&= \frac{1}{IJ} \sum_i \sum_j \mu = \frac{1}{IJ} IJ \mu \Rightarrow E(\bar{y}_{..}) = \mu \quad \textcircled{2}
\end{aligned}$$

Ans  $\textcircled{1}$  η  $\textcircled{2}$

$$\begin{aligned}
E(\hat{\alpha}_i) &= E(\bar{y}_{i.}) - E(\bar{y}_{..}) \\
&= \mu + \alpha_i - \mu = \alpha_i \quad \forall i = 1, \dots, I.
\end{aligned}$$