

## บทที่ 6

### การวิเคราะห์ความแปรปรวนร่วม (Analysis of Covariance)

#### 8.1 การวิเคราะห์ความแปรปรวนร่วมสำหรับ CRD (One-way ANOVA)

ใน CRD ความคลาดเคลื่อนจากการทดลอง (experimental errors) อาจเกิดขึ้นได้มาก เนื่องจากความไม่เป็นเนื้อเดียวกัน (homogeneous) ของหน่วยทดลอง (experimental units) วิธีการยังหนึ่งซึ่งจะจัดหรือลดความคลาดเคลื่อนจากการทดลองโดยไม่ใช้วิธีการแยกกลุ่ม (Blocking) ของหน่วยทดลอง ก็โดยใช้วิธีการวิเคราะห์ความแปรปรวนร่วม (ANOCOV)

การแยกกลุ่ม (Blocking) ของหน่วยทดลองเป็นวิธีที่ดีสำหรับการลดความคลาดเคลื่อนจากการทดลอง ใน Blocking Designs เราแยกหน่วยทดลองออกเป็นกลุ่ม ๆ โดยที่หน่วยที่อยู่ในกลุ่มเดียวกันจะเหมือน ๆ กัน (homogeneous) แต่หน่วยที่อยู่ต่างกลุ่มกันจะต่างกัน ตัวอย่างเช่น ในการทดลองปฏิกริยาต่อน้ำหอม 4 ชนิดที่จะใช้ในสูตรชนิดหนึ่ง คนที่ถูกทดสอบอาจถูกแบ่งออกเป็นกลุ่ม ๆ ตามอายุ ดังนั้นความแตกต่างในเรื่องความชอบไม่ชอบ ซึ่งเนื่องมาจากการอาชญากรรมจะถูกขัดออกไปจาก experimental error

อย่างไรก็ดี บอยครั้งที่เราไม่สามารถจะแบ่งกลุ่มของหน่วยทดลองได้ ดังนั้นวิธีการวิเคราะห์ความแปรปรวนร่วมจะเป็นวิธีที่จะช่วยขัด experimental errors ให้ พิจารณาตัวอย่างที่เราต้องการศึกษาว่าภาพนิทรรศ์ 8 เรื่องจะช่วยส่งเสริมการท่องเที่ยวภายในประเทศได้ต่างกันหรือไม่ ก่อนให้ผู้ชุมชนเป็นหน่วยทดลองชุมภาพนิทรรศ์ ผู้ชุมชนจะต้องตอบคำถามเกี่ยวกับทัศนคติในด้านการท่องเที่ยวภายในประเทศก่อน หลังจากนั้นก็ถ่ายภาพนิทรรศ์ที่ยาว 5 นาที ให้ชุมชนจากชุมภาพนิทรรศ์แล้วผู้ชุมชนจะถูกถามความเห็นเกี่ยวกับภาพนิทรรศ์และความต้องการที่จะไปท่องเที่ยวและอื่น ๆ ทันที ในการทดลองอย่างนี้เราต้องการอย่างมากที่จะจัดกลุ่มผู้ชุมชนตามความคุ้นเคยและทัศนคติต่อการท่องเที่ยวในประเทศก่อนที่จะกำหนดเรื่องของภาพนิทรรศ์ให้ชุมชน แต่อย่างไรก็ดีในที่นี้การจัดกลุ่มของผู้ชุมชนก่อนเป็นไปไม่ได้ เพราะเราไม่รู้จักหน่วยทดลองมาก่อนที่จะนำหน่วยทดลองมาศึกษาทีละคน และเราจะไม่ได้ข้อมูลเกี่ยวกับทัศนคติเริ่มต้นของผู้ชุมชน จนกว่าจะได้กำหนดภาพนิทรรศ์ให้ชุมชน

## 6.2 ตัวแบบของการวิเคราะห์ความแปรปรวนร่วม

(Analysis of Covariance Model)

$$Y_{ij} = \mu + \alpha_i + \gamma(x_{ij} - \bar{x}) + E_{ij} \text{ หรือ } Y_{ij} = \mu + \gamma(x_{ij} - \bar{x}) + E_{ij}$$

$i = 1, \dots, t$  และ  $j = 1, \dots, n_i$

โดยที่  $\mu$  เป็น overall mean

$\alpha_i$  เป็น treatment effects โดยมีข้อจำกัดว่า  $\sum_{i=1}^t n_i \alpha_i = 0$

$\gamma$  เป็นสัมประสิทธิ์ของการถดถอย (regression coefficient) ซึ่งเท่ากันสำหรับทุก treatment

$x_{ij}$  เป็น concomitant variable ซึ่งถือว่าเป็นค่าคงที่ (constant) ไม่ใช่ตัวแปรเชิงต่อเนื่อง

$\bar{x}$  เป็น grand mean

$E_{ij}$  คือ random error แต่ละตัวมีการกระจายเป็น  $N(0, \sigma^2)$  และต่างกันอิสระต่อกัน

$\mu_i = \mu + \alpha_i$  เป็น mean ของ population ที่  $i$

### ข้อสังเกต

1) ANOCOV เป็นเรื่องเกี่ยวกับตัวแปร 2 ตัวเป็นอย่างน้อย และเราไม่สามารถควบคุมตัวแปรอิสระ (independent variable) ได้ เช่น ถ้า  $Y = f(x)$  เราควรใช้ ANOCOV ถ้าเราควบคุม  $x$  ไม่ได้

2) ตัวแบบของ ANOCOV มีเทอม  $\gamma(x_{ij} - \bar{x})$  ซึ่งแสดงความสัมพันธ์ของ  $X$  และ  $Y$  เมื่อในตัวแบบการถดถอย (Regression model) เพิ่มขึ้นมาจากตัวแบบของ ANOVA ดังนั้นอาจกล่าวโดยทั่วไปว่า ANOCOV เป็นการรวมเทคนิคทางสถิติ 2 อย่างเข้าด้วยกันคือ การวิเคราะห์การถดถอย (Regression analysis) และการวิเคราะห์ความแปรปรวน (Analysis of variance)

## 6.3 ข้อสมมุติในการวิเคราะห์ความแปรปรวนร่วม

ข้อสมมุติสำคัญที่ทำให้การวิเคราะห์ความแปรปรวนร่วมถูกต้องมีดังนี้

1)  $X$  เป็นค่าคงที่ เราสามารถถอด  $X$  ได้โดยไม่มีความผิดพลาด

2) Regression ของ  $Y$  on  $X$  หลังจากการที่เราแยกความแปรปรวนเนื่องจากวิธีการ (treatment) ออกแล้ว จะเป็น linear regression ที่ปราศจากอิทธิพลของวิธีการ (treatment effect)

3) Error ของการกระจายเป็น Normal และเป็นอิสระจากกันและกัน มีค่าเฉลี่ยเท่ากับศูนย์ และ variance เท่ากันหมด

## 8.4 การสร้าง ANOCOV table เพื่อทดสอบสมมติฐาน

เราต้องการทดสอบสมมติฐาน  $H_0: \alpha_i = 0, \forall i = 1, \dots, t$ ,  $H_1: \text{at least one } \alpha_i \neq 0$   
หรือทดสอบ  $H_0: \mu_1 = \dots = \mu_t$ ,  $H_1: \text{มี Mean อย่างน้อย 1 คู่ไม่เท่ากัน}$

โครงสร้างของข้อมูล

| วิธีการที่ 1 |             | วิธีการที่ 2 |             | ...         |  | วิธีการที่ t |                        |
|--------------|-------------|--------------|-------------|-------------|--|--------------|------------------------|
| x            | y           | x            | y           |             |  | x            | y                      |
| $x_{11}$     | $y_{11}$    | $x_{21}$     | $y_{21}$    |             |  | $x_{t1}$     | $y_{t1}$               |
| $x_{12}$     | $y_{12}$    | $x_{22}$     | $y_{22}$    |             |  | $x_{t2}$     | $y_{t2}$               |
| .            | .           | .            | .           |             |  | .            | .                      |
| .            | .           | .            | .           |             |  | .            | .                      |
| $x_{1n_1}$   | $y_{1n_1}$  | $x_{2n_2}$   | $y_{2n_2}$  |             |  | $x_{tn_t}$   | $y_{tn_t}$             |
| Total        | $x_{..}$    | $y_{..}$     | $x_{..}$    | $y_{..}$    |  | $x_{..}$     | $y_{..}$               |
| Mean         | $\bar{x}_i$ | $\bar{y}_i$  | $\bar{x}_i$ | $\bar{y}_i$ |  | $\bar{x}_i$  | $\bar{y}_i$            |
| sample size  | $n_1$       |              | $n_2$       | *           |  | $n_t$        | $N = \sum_{i=1}^t n_i$ |

$$\text{โดยที่ } x_{..} = \sum_{j=1}^{n_i} x_{ij}, y_{..} = \sum_{j=1}^{n_i} y_{ij}$$

$$\bar{x}_{..} = \frac{x_{..}}{n_i}, \bar{y}_{..} = \frac{y_{..}}{n_i}$$

$$G_x = \sum_i \sum_j x_{ij} = \sum_i x_{..}, G_y = \sum_i \sum_j y_{ij} = \sum_i y_{..}$$

$$\bar{x} = G_x/N, \bar{y} = G_y/N$$

ในการสร้าง ANOCOV table คำนวณค่าต่าง ๆ ต่อไปนี้คือ

$$\text{สำหรับ } y; (CF)_y = \frac{G_y^2}{N}$$

$$SST_y = \sum_i \sum_j (y_{ij} - \bar{y})^2 = \sum_i \sum_j y_{ij}^2 - (CF)_y$$

$$SStr_y = \sum_i n_i (\bar{y}_i - \bar{y})^2 = \sum_i \frac{\bar{y}_i^2}{n_i} - (CF)_y$$

$$SSE_y = SST_y - SStr_y$$

สำหรับ  $x$ ;  $(CF)_x = \frac{G_x^2}{N}$

$$SST_x = \sum_i \sum_j (x_{ij} - \bar{x})^2 = \sum_i \sum_j x_{ij}^2 - (CF)_x$$

$$SStr_x = \sum_i n_i (\bar{x}_i - \bar{x})^2 = \sum_i \frac{\bar{x}_i^2}{n_i} - (CF)_x$$

$$SSE_x = SST_x - SStr_x$$

สำหรับ sum of products (SP); (ค่าอาจเป็นลบได้)

$$(CF)_{xy} = \frac{G_x G_y}{N}$$

$$SPT = \sum_i \sum_j (x_{ij} - \bar{x})(y_{ij} - \bar{y}) = \sum_i \sum_j x_{ij} y_{ij} - (CF)_{xy}$$

$$SPtr = \sum_i n_i (\bar{x}_i - \bar{x})(\bar{y}_i - \bar{y}) = \sum_i \frac{\bar{x}_i \bar{y}_i}{n_i} - (CF)_{xy}$$

$$SPE = SPT - SPtr$$

เนื่องจาก SST คือ ความแปรปรวนที่เนื่องมาจากการแตกต่างของวิธีการแล้ว ยังรวมเอาความแปรปรวนที่เนื่องมาจาก การถดถอย (อิทธิพลของ X) ด้วย ดังนั้นก่อนที่จะทำการทดสอบความแตกต่างของวิธีการ เราต้องนับอิทธิพลที่เนื่องมาจากการ X เสียก่อน

### พิจารณาการวิเคราะห์การถดถอย (หัวข้อ 5.3)

$$SSE = SST - SSR$$

$$\begin{aligned} &= \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2 - b_1 \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y}) \\ &= \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2 - \frac{[\sum (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})]^2}{\sum (x_i - \bar{x})^2} \\ &\because b_1 = \frac{\sum (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sum (x_i - \bar{x})^2} \end{aligned}$$

นั่นคือ SSE คือ SST ที่นับส่วนของความแปรปรวนที่เนื่องมาจากการอิทธิพลของ X ออกแล้ว ถ้าเขียน SSE ในเงื่อนไข ANOCOV (โดยที่เราใช้  $x_i$  และ  $y_i$ แทน  $x_i, y_i$ ) จะได้

$$SSE = SST_y - \frac{(SPT)^2}{SST_x}$$

ดังนั้น ใน ANOCOV ความแปรปรวนทั้งหมดของ Y ที่นับส่วนของความแปรปรวน ที่เนื่องมาจากการอิทธิพลของ X แล้วคือ

$$SST(\text{adjusted}) = SST_y - \frac{(SPT)^2}{SST_x}, \quad d.f. = N - 2$$

โดยที่  $SST(\text{adj.})$  อ่านว่า adjusted total sum of squares for y

ทำงานของเดียวกัน

$$SSE(\text{adj.}) = SSE_{\text{y}} - \frac{(SPE)^2}{SSE_{\text{y}}} , \quad d.f. = N - t - 1$$

SSE(adj.) คือ adjusted error sum of squares for y

ถ้า SStr(adj.) = adjusted treatment sum of squares for y

ตั้งนั้น SStr(adj.) = SST(adj.) - SSE(adj.) , d.f. = t - 1

$$MStr(\text{adj.}) = \frac{SStr(\text{adj.})}{t - 1}$$

$$MSE(\text{adj.}) = \frac{SSE(\text{adj.})}{N - t - 1}$$

### ANOCOV

| S.V.       | d.f.  | SS และ SP         |                   |      | adj<br>d.f. | y adjusted for x |            |  |
|------------|-------|-------------------|-------------------|------|-------------|------------------|------------|--|
|            |       | x                 | y                 | xy   |             | adj. SS          | adj. MS    | f.   |
| Treatments | t - 1 | SStr <sub>x</sub> | SStr <sub>y</sub> | SPtr | t - 1       | SStr(adj.)       | MStr(adj.) | $\frac{MStr(\text{adj.})}{MSE(\text{adj.})}$ |
| Error      | N - t | SSE <sub>x</sub>  | SSE <sub>y</sub>  | SPE  | N - t - 1   | SSE(adj.)        | MSE(adj.)  |  |
| Total      | N - 1 | SST <sub>x</sub>  | SST <sub>y</sub>  | SPT  | N - 2       | SST(adj.)        |            |  |

ในการทดสอบ  $H_0 : \alpha_i = 0, \forall i = 1, \dots, t$

$H_1 :$  at least one  $\alpha_i \neq 0$

ถ้า  $H_0$  จริง  $f_c = \frac{MStr(\text{adj.})}{MSE(\text{adj.})}$  จะเป็นค่าของตัวสถิติ F ซึ่งมีการกระจาย

เป็น F - distribution ที่มี d.f. = (t - 1, N - t - 1)

ตัวอย่างที่ 6.1 ในการทดลองเพื่อเปรียบเทียบอิทธิพลของยา A ชนิดในการทำให้กล้ามเนื้อส่วนหนึ่งหดตัว หมู 4 กลุ่ม ถูกให้ยาอย่างสุ่ม หลังจากนั้น 12 วัน ผ่าหมู และชั่งน้ำหนักของกล้ามเนื้อของหมู ( $Y$ ) การหดตัวของกล้ามเนื้อควรจะถูกกัดด้วยน้ำหนักที่หายไปของกล้ามเนื้อส่วนนั้น แต่เราไม่สามารถจะได้น้ำหนักเริ่มต้นของกล้ามเนื้อส่วนนั้นถ้าเราไม่ผ่าหมู ดังนั้น เราจึงใช้น้ำหนักเริ่มต้นของหมู ( $X$ ) แทน เพราะเราเชื่อว่าน้ำหนักเริ่มต้นของหมูนั้นจะต้องเกี่ยวข้องกับน้ำหนักเริ่มต้นของกล้ามเนื้อส่วนนั้นด้วย

ตารางแสดงค่าของ  $x = \text{น้ำหนักเริ่มต้นของหมู}$  และ  
 $y = \text{น้ำหนักของกล้ามเนื้อส่วนที่สนใจหลังได้รับยาแล้ว}$

| ยา A  |             | ยา B         |      | ยา C |     | ยา D |      |      |
|-------|-------------|--------------|------|------|-----|------|------|------|
| x     | y           | x            | y    | x    | y   | x    | y    |      |
| 198   | .34         | 233          | .41  | 204  | .57 | 186  | .81  |      |
| 175   | .43         | 250          | .87  | 234  | .80 | 286  | 1.01 |      |
| 199   | .41         | 289          | .91  | 211  | .69 | 245  | .97  |      |
| 224   | .48         | 255          | .87  | 214  | .84 | 215  | .87  |      |
| Total | $x_1 = 796$ | $y_1 = 1.66$ | 1027 | 3.06 | 863 | 2.9  | 932  | 3.66 |

$$G_x = 796 + 1027 + 863 + 932 = 3618$$

$$G_y = 1.66 + 3.06 + 2.9 + 3.66 = 11.28$$

$$N = 16$$

$$\text{Model : } y_{ij} = \mu + \alpha_i + \gamma(x_{ij} - \bar{x}) + E_{ij}, i = 1, \dots, 4 \text{ และ } j = 1, \dots, 4$$

$$\text{ต้องการทดสอบ } H_0 : \alpha_i = 0, \forall i = 1, \dots, 4$$

คำนวณค่าต่าง ๆ ดังนี้

$$\text{สำหรับ } y ; (CF)_y = \frac{(11.28)^2}{16} = 7.9524$$

$$SST_y = \{ (.34)^2 + (.43)^2 + \dots + (.87)^2 \} - (CF)_y = .7772$$

$$SSr_y = \frac{(1.66^2 + 3.06^2 + 2.9^2 + 3.66^2)}{4} - (CF)_y = .5288$$

$$SSE_y = .7772 - .5288 = .2484$$

$$\text{สำหรับ } x ; (CF)_x = \frac{(3618)^2}{16} = 818120.25$$

$$SST_x = (198^2 + 175^2 + \dots + 215^2) - (CF)_x = 16151.75$$

$$SStr_x = \frac{(796^2 + \dots + 932^2)}{4} - (CF)_x = 7314.25$$

$$SSE_x = 16151.75 - 7314.25 = 8837.5$$

สำหรับ Sum of products:

$$(CF)_{xy} = \frac{(3618)(11.28)}{16} = 2550.69$$

$$SPT = \{ (198)(.34) + \dots + (215)(.87) \} - (CF)_{xy} = 71.91$$

$$SPtr = \frac{(796)(1.66) + (1027)(3.06) + (863)(2.9) + (932)(3.66)}{4} - (CF)_{xy}$$

$$= 43.76$$

$$SPE = 71.91 - 43.76 = 28.15$$

$$SST(\text{adj.}) = SST_x - \frac{(SPT)^2}{SST_x} = .7772 - \frac{(71.91)^2}{16151.75} = .4570$$

$$SSE(\text{adj.}) = SSE_x - \frac{(SPE)^2}{SSE_x} = .2484 - \frac{(28.15)^2}{8837.5} = .1587$$

$$\therefore SStr(\text{adj.}) = .4570 - .1587 = .2982$$

### ANOCOV

| S.V.       | d.f. | SS และ SP       |                 |       | adj<br>d.f. | y adjusted for x |           |                |
|------------|------|-----------------|-----------------|-------|-------------|------------------|-----------|----------------|
|            |      | SS <sub>x</sub> | SS <sub>y</sub> | SP    |             | SS (adj.)        | MS.(adj.) | f <sub>c</sub> |
| Treatments | 3    | 7314.25         | .5288           | 46.76 | 3           | .2982            | .0994     | 6.89           |
| Error      | 12   | 8837.5          | .2484           | 28.15 | 11          | .1587            | .0144     | X              |
| Total      | 15   | 16151.75        | .7772           | 71.91 | 14          | .4570            | X         | X              |

$$1) H_0 : \alpha_1 = \alpha_2 = \alpha_3 = \alpha_4 = 0$$

$$2) H_1 : \alpha_i \text{ อย่างน้อย } 1 \text{ ตัว } \neq 0$$

$$3) \alpha = .05$$

$$4) CR : F > f_{(3, 11), .05} = 3.59$$

$$5) f_c = \frac{\text{MStr (adj.)}}{\text{MSE (adj.)}} = \frac{.0994}{.0144} = 6.89$$

6) ∵  $f_c = 6.89 > 3.59$  เราปฏิเสธ  $H_0$  ที่  $\alpha = .05$  (ในที่นี้เราสามารถปฏิเสธ  $H_0$  ที่  $\alpha = .01$  ด้วย เพราะ  $f_c > f_{(3, 11), .01} = 6.22$ ) นั่นคือ  $\alpha$  ไม่เท่ากับศูนย์ทุกด้าน หรือสรุปได้ว่า population means ไม่เท่ากันหมด

### หมายเหตุ

ถ้าใช้ ANOVA,  $MSE = \frac{.2484}{12} = .0207$

แต่ถ้าใช้ ANOCOV,  $MSE (\text{adj.}) = \frac{.1587}{11} = .0144$  จะเห็นว่า การใช้ ANOCOV

ทำให้ Mean square error ลดลง

## แบบฝึกหัด

- 6.1 ในการทดสอบเพื่อเปรียบเทียบอิทธิพลของปริมาณปุ๋ย 3 ระดับ ต่อผลผลิต (Y) ของพืชชนิดหนึ่ง ได้จดบันทึกจำนวนต้นพืชในแปลงหนึ่งๆ (X) ไว้ด้วย จงวิเคราะห์ข้อมูลต่อไปนี้

| ปุ๋ย       |    |            |    |            |    |
|------------|----|------------|----|------------|----|
| ระดับที่ 1 |    | ระดับที่ 2 |    | ระดับที่ 3 |    |
| x          | y  | x          | y  | x          | y  |
| 65         | 30 | 34         | 46 | 26         | 52 |
| 61         | 27 | 31         | 52 | 23         | 59 |
| 47         | 43 | 30         | 48 | 48         | 46 |
| 52         | 27 | 35         | 45 | 32         | 45 |
| 49         | 51 | 49         | 51 | 25         | 44 |

- 6.2 ในการทดสอบเพื่อศึกษาความแตกต่างของอาหาร 4 ชนิดต่อน้ำหนักที่เพิ่มขึ้น น้ำหนักเริ่มต้น (X) และน้ำหนักที่เพิ่มขึ้นเมื่อหมดระยะเวลาของการทดสอบ (Y) เป็นดังนี้ จงวิเคราะห์ข้อมูลนี้

| อาหาร |      |    |      |    |      |    |      |   |   |
|-------|------|----|------|----|------|----|------|---|---|
| A     |      | B  |      | C  |      | D  |      |   |   |
| x     | y    | x  | y    | x  | y    | x  | y    | x | y |
| 38    | 9.52 | 39 | 8.51 | 48 | 9.11 | 48 | 9.75 |   |   |
| 35    | 8.21 | 38 | 9.95 | 37 | 8.5  | 28 | 8.66 |   |   |
| 41    | 9.32 | 46 | 8.43 | 42 | 8.9  | 33 | 7.63 |   |   |
| 48    | 4.56 | 40 | 8.86 | 42 | 9.51 | 50 | 9.37 |   |   |