

## การเปรียบเทียบเชิงตัวแปรในการวิเคราะห์ ความแปรปรวนแบบทางเดียว

สมเกียรติ เกตุเอี่ยม\*

ในการวิเคราะห์ความแปรปรวน (analysis of variance) ของการทดลองปัจจัยเดียว (single factor experiment) และมีการแยกจำแนกทางเดียว (one way classification) นี้เป็นการทดสอบโดยใช้ตัวสถิติ F - test (overall F - test) โดยการตั้งสมมติฐานว่า ผลอันเกิดจากทรีทเมนต์ (Treatment) ทั้งหมดมีค่าไม่แตกต่างกัน ซึ่งก็คือค่าเฉลี่ยของประชากร โดยการตั้งสมมติฐานว่า

$$H_0: \mu_i = \mu_j ; \text{ ทุก } i \neq j$$
$$H_1: \mu_i \neq \mu_j ; \text{ ทุก } i \neq j$$

สมมติฐานข้างต้นอาจจะเป็นการทดสอบผลกระทบของแต่ละทรีทเมนต์ (treatment effect) โดยการตั้งสมมติฐานว่า

$$H_0: \beta_i = \beta_j ; \text{ ทุก } i$$
$$H_1: \beta_i \neq \beta_j ; \text{ ทุก } i$$

โดยเรานิยาม(define) ว่า  $\beta_i = \mu_i - \mu$  ในรูปแบบ (model) ของ  $Y_{ij} = \mu + \beta_j + \varepsilon_{ij}$

เมื่อ  $Y_{ij}$  คือ ค่าสังเกตที่หน่วยทดลองที่  $i$  ทรีทเมนต์ที่  $j$   
 $\beta_j$  คือ ผลกระทบของทรีทเมนต์ที่  $j$   
 $\varepsilon_{ij}$  คือ ความคาดเคลื่อน (error) ของหน่วยทดลองที่  $i$  ทรีทเมนต์  $j$

เมื่อทำการทดสอบว่าค่าเฉลี่ยของทรีทเมนต์ทั้ง  $r$  ทรีทเมนต์ (สมมติว่ามี  $r$  ทรีทเมนต์) แตกต่างกันอย่างมีนัยสำคัญทางสถิติหรือไม่ (โดยใช้ F-test) ถ้าผลการทดสอบปรากฏว่าความแตกต่างของค่าเฉลี่ยของทรีทเมนต์ไม่มีนัยสำคัญทางสถิติ หรือ ยอมรับสมมติฐานหลัก (accept  $H_0$ ) แสดงว่าค่าเฉลี่ยของทรีทเมนต์ทั้ง  $r$  ทรีทเมนต์ไม่แตกต่างกัน หรืออิทธิพลของทรีทเมนต์เป็นศูนย์ (ทรีทเมนต์แต่ละทรีทเมนต์มีอิทธิพลต่อหน่วยทดลองไม่แตกต่างกัน) ผู้ทดลองจะยุติการทดสอบเพียงแค่นี้แล้วสรุปผล แต่ถ้าผลการทดลองปรากฏว่า ความแตกต่างของค่าเฉลี่ย

ของ ทรีทเมนต์มีนัยสำคัญทางสถิติหรือปฏิเสธสมมติฐานหลัก (*reject  $H_0$* ) และว่ามีทรีทเมนต์อย่างน้อย 2 ทรีทเมนต์ที่มีค่าเฉลี่ยแตกต่างกัน แต่ไม่สามารถสรุปได้ว่าเป็นความแตกต่างของทรีทเมนต์ใด จึงต้องมีการทดสอบต่อไปเพื่อสรุปว่าค่าเฉลี่ยของทรีทเมนต์คู่ใดบ้างที่แตกต่างกันและค่าเฉลี่ยของทรีทเมนต์คู่ใดบ้างที่ไม่แตกต่างกัน การเปรียบเทียบดังกล่าวโดยทั่วไปจะมี 2 เทคนิค คือ

1. การเปรียบเทียบภายหลัง (Posterior tests หรือ post-hoc comparisons) เป็นการเปรียบเทียบค่าเฉลี่ยของทรีทเมนต์เป็นคู่ๆ ซึ่งเทคนิคนี้จะใช้หลังจากทดสอบสมมติฐาน แล้วปฏิเสธ  $H_0$  ซึ่งได้แก่เทคนิคของ Duncan, LSD, Tukey เป็นต้น

2. การเปรียบเทียบแบบวางแผน (Planned comparisons หรือ Prior test) เป็นการเปรียบเทียบค่าเฉลี่ยของทรีทเมนต์ที่มีการกำหนดไว้ล่วงหน้าก่อนการทดลองและเทคนิคที่มีประสิทธิภาพได้แก่ เทคนิคแบบ orthogonal contrast ซึ่งในที่นี้เราจะกล่าวถึงเฉพาะ orthogonal contrast เท่านั้น

ถ้าให้  $T_j$  คือ ผลรวมทั้งหมดของทรีทเมนต์ที่  $j$

$\mu_j$  คือ ค่าเฉลี่ยของทรีทเมนต์ที่  $j$

และ  $n$  คือ ขนาดตัวอย่างในแต่ละทรีทเมนต์

สำหรับการทดสอบในการวิเคราะห์ความแปรปรวนทางเดียวในกรณีที่มี 2 ประชากรเราต้องสมมติฐานว่า

$$H_0: \mu_1 = \mu_2$$

$$H_1: \mu_1 \neq \mu_2$$

และสามารถเขียนในรูปผลรวมเชิงเส้น (linear combination) ได้ดังนี้

$$L = \mu_1 - \mu_2$$

ส่วนสมการการประมาณเขียนได้เป็น

$$\hat{L} = c_1 \bar{x}_1 + c_2 \bar{x}_2$$

และการทดสอบเราใช้ F-test ทดสอบสมมุติฐานโดยที่

$$\frac{(\hat{L} - L)^2}{MSE \sum_{j=1}^r \frac{c_j^2}{n}}$$

ในกรณีที่  $n_1 = n_2$  สามารถเขียนได้ใหม่ได้เป็น

$$\frac{\left( \sum_{j=1}^r c_j T_j \right)^2}{MSE \left( n \sum_{j=1}^r c_j^2 \right)}$$

เมื่อ  $c_j$  คือสัมประสิทธิ์ของ  $T_j$

MSE คือค่าเฉลี่ยกำลังสองของความคลาดเคลื่อน (mean square of error)

ถ้าให้

$$\frac{\left( \sum_{j=1}^r c_j T_{\cdot j} \right)^2}{n \sum_{j=1}^r c_j^2}$$

จะเห็นว่าสูตรของ  $D^2$  จะเป็นผลรวมเชิงเส้นของผลรวมกำลังสองของทรีทเมนต์ (sum square of treatment : SSTr) ซึ่งมี d.f. =  $r - 1$  โดย  $SSTr = D_1^2 + D_2^2 + D_3^2 + \dots + D_{r-1}^2$

นั้นคือถ้า  $L_1, L_2, L_3, \dots, L_{r-1}$  เป็น  $r - 1$  mutually orthogonal contrasts และทุกเทอมเท่ากับ 0 ดังนั้น  $D^2$  จะเกี่ยวข้องกับ  $L_1, L_2, L_3, \dots, L_{r-1}$  ตัวอย่างเช่น เราเมื่อทรีทเมนต์เท่ากับ 4 ทรีทเมนต์ เรายกทดสอบว่า

$$\begin{aligned} H_0 &: \mu_1 = \mu_2 && \text{หรือ } \mu_1 - \mu_2 = 0 \\ H_1 &: \mu_1 \neq \mu_2 \\ H'_0 &: \mu_3 = \mu_4 && \text{หรือ } \mu_3 - \mu_4 = 0 \\ H'_1 &: \mu_3 \neq \mu_4 \\ H''_0 &: \mu_1 + \mu_2 - \mu_3 - \mu_4 = 0 \\ H''_1 &: \mu_1 + \mu_2 - \mu_3 - \mu_4 \neq 0 \end{aligned}$$

ดังนั้นจะได้  $L_1 = \mu_1 - \mu_2$ ,  $L_2 = \mu_3 - \mu_4$  และ  $L_3 = \mu_1 + \mu_2 - \mu_3 - \mu_4$   
เป็น mutually orthogonal contrast ซึ่ง  $D^2$  คือ

$$\begin{aligned} D_1^2 &= \frac{(T_{\cdot 1} - T_{\cdot 2})^2}{2n} \\ &\quad (T_{\cdot 3} - T_{\cdot 4})^2 \\ D_3^2 &= \frac{(T_{\cdot 1} + T_{\cdot 2} - T_{\cdot 3} - T_{\cdot 4})^2}{4n} \end{aligned}$$

จากตัวอย่างข้างต้นเราสามารถตั้งสมมติฐานได้ออกแบบดังนี้

$$\begin{aligned}
 H_0 &: T_1 = T_2 \\
 H_1 &: T_1 \neq T_2 \\
 H'_0 &: T_3 = T_4 \\
 H'_1 &: T_3 \neq T_4 \\
 H''_0 &: T_1 + T_2 = T_3 + T_4 \\
 H''_1 &: T_1 + T_2 \neq T_3 + T_4
 \end{aligned}$$

การเปรียบเทียบระหว่างคู่ที่จะเรียกว่าเป็นการเปรียบเทียบแบบ contrast หมายความว่า การเปรียบเทียบแต่ละชุดเป็นอิสระต่อกัน กล่าวคือ จะไม่มีการเปรียบเทียบชุดใดชุดหนึ่งเข้าไปรวมอยู่ในการเปรียบเทียบชุดอื่น ตามตัวอย่างข้างต้นจะเป็นแบบ contrast 3 ชุด ซึ่งเป็นอิสระต่อกันและการเปรียบเทียบดังกล่าวมีลักษณะเป็นผลรวมเชิงเส้นของทรีทเมนต์และผลรวมของสัมประสิทธิ์เป็น 0

นิยามที่ 1 พึงก็ชันเชิงเส้นได ๆ เช่น  $L_i = c_{i1}\mu_1 + c_{i2}\mu_2 + c_{i3}\mu_3 + \dots + c_{ir}\mu_r$  จะเรียกว่าเป็น contrast ระหว่างค่าเฉลี่ย ( $\mu$ ) ถ้า  $c_{i1} + c_{i2} + c_{i3} + \dots + c_{ir} = 0$

นิยามที่ 2 contrast  $L_1$  และ  $L_2$  จะเป็น orthogonal contrasts ถ้า  $c_{11}c_{21} + c_{12}c_{22} + \dots + c_{1r}c_{2r} = 0$

ตัวอย่างเช่น การทดลองที่มี 4 ทรีทเมนต์ ( $d.f. = 3$ ) เราสามารถจัด contrast ได้ 3 ชุดคือ

ชุดที่ 1 :  $L_1 = \mu_1 - \mu_4$  เป็นการเปรียบเทียบค่าเฉลี่ยของทรีทเมนต์ที่ 1 และ 4

ชุดที่ 2 :  $L_2 = \mu_2 - \mu_3$  เป็นการเปรียบเทียบค่าเฉลี่ยของทรีทเมนต์ที่ 2 และ 3

ชุดที่ 3 :  $L_3 = \mu_1 - \mu_2 - \mu_3 + \mu_4$  เป็นการเปรียบเทียบค่าเฉลี่ยของทรีทเมนต์ที่ 1 และ 4 กับค่าเฉลี่ยของทรีทเมนต์ที่ 2 และ 3

แต่ละ contrast จะมีสัมประสิทธิ์ดังตารางต่อไปนี้

	$\mu_1$	$\mu_2$	$\mu_3$	$\mu_4$	ผลรวมของสัมประสิทธิ์
$L_1$	+1	0	0	-1	$(+1)+0+0+(-1) = 0$
$L_2$	0	+1	-1	0	$0+(+1)+(-1)+0 = 0$
$L_3$	+1	-1	-1	+1	$(+1)+(-1)+(-1)+(+1) = 0$

$L_1$  และ  $L_2$  เป็น orthogonal กัน เพราะว่า  $(+1)(0)+(0)(+1)+(0)(-1)+(-1)(0) = 0$

$L_1$  และ  $L_3$  เป็น orthogonal กัน เพราะว่า  $(+1)(+1)+(0)(-1)+(0)(-1)+(-1)(+1) = 0$

$L_2$  และ  $L_3$  เป็น orthogonal กัน เพราะว่า  $(0)(+1) + (+1)(-1) + (-1)(-1) + (0)(+1) = 0$

จะเห็นว่า  $L_1, L_2, L_3$  ต่างก็ตั้งจากซึ่งกันและกัน (mutually orthogonal contrasts)

นิยามที่ 3 ถ้า  $L_i = c_{i1}\mu_1 + c_{i2}\mu_2 + c_{i3}\mu_3 + \dots + c_{ir}\mu_r$  และผลรวมกำลังสองของ  $L_i$  คือ

$$SSL_i = \frac{L_i^2}{n \sum_{j=1}^r c_{ij}^2}$$

จะเป็นส่วนประกอบหนึ่ง (a component) ของผลรวมกำลังสองของทรีทเมนต์ ( $SSTr$ ) โดยมี  $d.f. =$

#### ทฤษฎีของ orthogonal contrasts

ถ้า  $L_1, L_2, L_3, L_{r-1}$  เป็น mutually orthogonal contrasts ของ Treatment total ผลรวมกำลังสองของ  $L_i$  ( $i = 1, 2, 3, \dots, r-1$ ) ย่อมเท่ากับผลรวมกำลังสองของทรีทเมนต์ ( $SSTr$ ) นั้นคือ

$$\sum_{j=1}^r \frac{T_j^2}{n} - \frac{T..^2}{N} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{r-1} \left[ \frac{L_i^2}{\sum_{j=1}^r c_{ij}^2} \right]$$

#### การพิสูจน์

กำหนดให้

- $r$  คือจำนวนทรีทเมนต์ (จะได้จำนวน contrasts  $r-1$  ชุด)
- $n$  คือขนาดตัวอย่างในแต่ละทรีทเมนต์
- $T_{..}$  คือผลรวมทั้งหมดของทรีทเมนต์ที่  $j$ ;  $j = 1, 2, 3, \dots, r$
- $T..$  คือผลรวมทั้งหมด

จากตารางคำนวณใน one-way ANOVA

$$SSTr = \sum_{j=1}^r \frac{T_{..j}^2}{n} - \frac{T..^2}{N}$$

ให้ contrasts  $k$  คือ  $L_k = \sum_{j=1}^r c_{kj} T_{..j}$  โดยที่  $\sum_{j=1}^r c_{kj} = 0$

ให้ contrasts  $a$  คือ  $L_a = \sum_{j=1}^r c_{aj} T_{..j}$  โดยที่  $\sum_{j=1}^r c_{aj} = 0$

ถ้า  $L_k$  และ  $L_a$  จะเป็น mutually orthogonal contrasts หมายความว่า  $L_k$  ตัวแปร  $L_i$  ก็ต่อเมื่อ

$$\sum_{j=1}^r c_{kj} c_{aj} = 0$$

ตั้งนั้นถ้าให้  $L_i$  ( $i = 1, 2, 3, \dots, r-1$ ) เป็น contrasts ใด ๆ ของ  $r$  ทรีทเม้นต์ เราจะพิสูจน์ให้เห็นว่า

$$\sum_{j=1}^r \frac{T_j^2}{n} - \frac{T..^2}{N} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{r-1} \left[ \frac{L_i^2}{\sum_{j=1}^r c_{ij}^2} \right]$$

หรือ  $SSTr = \text{ผลรวมของ } SSL_i$  เมื่อ  $L_i$  คือ contrast

ขั้นตอนการพิสูจน์

ให้  $Z_r = \sum_{j=1}^r T_j = \text{ผลรวมของ Treatment total} = T.$  โดยการแปลง (transformation)

$L_i \rightarrow W_k$  และ  $L_i \rightarrow W_1$

โดยให้  $W_k = \frac{L_k}{\sqrt{\sum_{j=1}^r c_{kj}^2}} = \sum_{j=1}^r b_{kj} T_j$  เมื่อ  $b_{kj} = \frac{c_{kj}}{\sqrt{\sum_{j=1}^r c_{kj}^2}}$

และ  $W_1 = \frac{L_1}{\sqrt{\sum_{j=1}^r c_{1j}^2}} = \sum_{j=1}^r b_{1j} T_j$  เมื่อ  $b_{1j} = \frac{c_{1j}}{\sqrt{\sum_{j=1}^r c_{1j}^2}}$

จะได้  $W_k$  และ  $W_1$  ต่างก็เป็น mutually orthogonal contrasts เพราะ

$$\sum_{j=1}^r b_{kj} = 0, \quad \sum_{j=1}^r b_{1j} = 0 \quad \text{และ} \quad \sum_{j=1}^r b_{kj} b_{1j} = 0$$

ให้  $W = \frac{Z_r}{\sqrt{r}} = \frac{T..}{\sqrt{r}}$

พิจารณาเมทริกซ์  $\underline{W} = \underline{BT}$  จะได้ว่า

$$\begin{bmatrix} W_1 \\ W_2 \\ W_3 \\ \vdots \\ W_{r-1} \\ W_r \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1r} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2r} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{r-1,1} & b_{r-1,2} & \cdots & b_{r-1,r} \\ \frac{1}{\sqrt{r}} & \frac{1}{\sqrt{r}} & \cdots & \frac{1}{\sqrt{r}} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} T_{..1} \\ T_{..2} \\ T_{..3} \\ \vdots \\ T_{..r-1} \\ T_{..r} \end{bmatrix}$$

จะได้  $B$  เป็น orthogonal matrix เมื่อ  $\underline{B}^{-1} = \underline{B}'$  หรือ  $\underline{B}'\underline{B} = I = \underline{B}\underline{B}'$  จากข้างต้น

จะได้  $b_{kj} = \frac{c_{kj}}{\sqrt{\sum_{j=1}^r c_{kj}^2}}$

ยกกำลังสองได้  $b_{kj}^2 = \frac{c_{kj}^2}{\sum_{j=1}^r c_{kj}^2}$

หาผลรวม

$$\sum_{j=1}^r b_{kj}^2 = \sum_{j=1}^r \frac{c_{kj}^2}{\sum_{j=1}^r c_{kj}^2} = \frac{\sum_{j=1}^r c_{kj}^2}{\sum_{j=1}^r c_{kj}^2} = 1$$

เช่นเดียวกัน  $b_{aj}$  จะได้ว่า  $b_{aj}^2 = \frac{c_{aj}^2}{\sum_{j=1}^r c_{aj}^2}$  และ  $\sum_{j=1}^r b_{aj}^2 = 1$  และ

$$\sum_{j=1}^r b_{kj} b_{aj} = \frac{\sum_{j=1}^r c_{kj} c_{aj}}{\sqrt{(\sum_{j=1}^r c_{kj}^2)(\sum_{j=1}^r c_{aj}^2)}} = 0$$

ดังนั้นจะได้

$$\underline{B}\underline{B}' = \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1r} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2r} \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ b_{r-1,1} & b_{r-1,2} & \cdots & b_{r-1,r} \\ \frac{1}{\sqrt{r}} & \frac{1}{\sqrt{r}} & \cdots & \frac{1}{\sqrt{r}} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_{11} & b_{21} & \cdots & b_{r-1,1} & \frac{1}{\sqrt{r}} \\ b_{12} & b_{22} & \cdots & b_{r-1,2} & \frac{1}{\sqrt{r}} \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots & \vdots \\ b_{1,r-1} & b_{2,r-1} & \cdots & b_{r-1,r-1} & \frac{1}{\sqrt{r}} \\ b_{1,r} & b_{2,r} & \cdots & b_{r-1,r} & \frac{1}{\sqrt{r}} \end{bmatrix}$$

นั่นคือ

$$\underline{B}\underline{B}' = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 1 \end{bmatrix} = I$$

$\therefore \underline{B}\underline{B}' = \underline{B}'\underline{B} = I$  และ  $\underline{B}\underline{B}'\underline{B}\underline{B}' = I$  จะได้  $B$  เป็น orthogonal matrix

จาก  $\underline{W} = \underline{B}\underline{T}$  จะได้ว่า  $\underline{T} = \underline{B}'\underline{W}$  แสดงว่าเมื่อกำหนดค่าเฉพาะของ  $T_i$  เราจะได้ว่า

$$T_j = \sum_{i=1}^{r-1} b_{ij} w_i + \frac{w_r}{\sqrt{r}}$$

จาก  $T_j = \sum_{i=1}^{r-1} b_{ij} w_i + \frac{w_r}{\sqrt{r}}$  ยกกำลังสองได้

$$T_j^2 = \left[ \sum_{i=1}^{r-1} b_{ij} w_i \right]^2 + \frac{2w_r}{\sqrt{r}} \sum_{j=1}^{r-1} b_{ij} w_i + \frac{w_r^2}{r}$$

$$\sum_{j=1}^{r-1} b_{ji}^2 w_i^2 + 2 \sum_{\substack{i=1 \\ j \neq 1}}^{r-1} b_{ji} w_i + \frac{2w_r}{\sqrt{r}} \sum_{j=1}^{r-1} b_{ji} w_i + \frac{w_r^2}{r}$$

หาผลรวมกำลังสองได้

$$\sum_{j=1}^r T_j^2 = \sum_{j=1}^r \left[ \sum_{i=1}^{r-1} b_{ji}^2 w_i^2 \right] + 2 \sum_{j=1}^r \sum_{\substack{i=1 \\ j \neq 1}}^{r-1} b_{ji} w_i + \frac{2w_r}{\sqrt{r}} \sum_{j=1}^r \sum_{i=1}^{r-1} b_{ji} w_i + \sum_{i=1}^r \frac{w_r^2}{r}$$

เนื่องจากเป็นการหารูมชนิด FINITE เราสามารถเป็น  $\sum_j$  และ  $\sum_i$  สลับที่กันได้

$$\sum_{j=1}^r T_j^2 = \sum_{j=1}^{r-1} w_i^2 \sum_{j=1}^r b_{ji}^2 + 2 \sum_{i=1}^{r-1} w_i \sum_{j=1}^r b_{ji} + \frac{2w_r}{\sqrt{r}} \sum_{j=1}^{r-1} w_i \sum_{j=1}^r b_{ji} + w_r^2$$

แต่  $\sum_{j=1}^r b_{ji}^2 = 1$  และ  $\sum_{j=1}^r b_{ji} = 0$  และ  $w_r = \frac{T..}{r}$

$$\sum_{j=1}^r T_j^2 = \sum_{j=1}^{r-1} w_i^2 + \frac{T..^2}{r}$$

$$\sum_{j=1}^{r-1} \left[ \frac{L_i^2}{\sum_{j=1}^r c_{ij}^2} \right] + \frac{T..^2}{r}$$

เอา  $n$  หารตลอดจะได้ว่า

$$\frac{1}{n} \sum_{j=1}^r T_j^2 = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^{r-1} \left| \frac{L_i^2}{\sum_{j=1}^r c_{ij}^2} \right| + \frac{T_m^2}{m}$$

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^r T_i^2 - \frac{T_m^2}{m} = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^{r-1} \left| \frac{L_i^2}{\sum_{j=1}^r c_{ij}^2} \right|$$

$$\frac{1}{n} \sum_{j=1}^r T_j^2 - \frac{T_m^2}{N} = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^{r-1} \left| \frac{L_i^2}{\sum_{j=1}^r c_{ij}^2} \right|$$

นั่นคือ  $SSTr = \text{ผลรวมของกำลังสองของ CONTRASTS ทั้งหมดซึ่งมีจำนวน } r-1 \text{ ชุด}$

### บรรณานุกรม

- จรัญ จันทลักษณ. สติติ : วิธีวิเคราะห์และวางแผนวิจัย. พิมพ์ครั้งที่ 5. กรุงเทพฯ : บริษัท สำนักพิมพ์ไทยวัฒนาพาณิช จำกัด, 2527.
- ปราเมศ ชุติมา. การออกแบบการทดลอง ทางวิศวกรรม. กรุงเทพฯ : สำนักพิมพ์แห่งจุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย, 2545.
- สุพล ดุรงค์วัฒนา. การวิเคราะห์เชิงสติติ : การวิเคราะห์ความประป่วน. กรุงเทพฯ : ภาควิชาสติติ คณะพาณิชยศาสตร์และการบัญชี จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย, 2536.
- Cochran, W.G., and Cox, G.M.. Experimental Designs. New York : John Wiley and Sons, 1976.
- Federer, W.T.. Experimental Designs. New York : Macmillan, 1985.