

## บทที่ 2

### เอกสารงานวิจัยที่เกี่ยวข้อง

ในการวิจัยครั้งนี้ทำการศึกษาอำนาจของการทดสอบ ของการวิเคราะห์ความแปรปรวนแบบจำแนกทางเดียว เมื่อฝ่ายขึ้นข้อกำหนดเบื้องต้นเกี่ยวกับการเท่ากันของความแปรปรวนของความคลาดเคลื่อน ซึ่งในบทนี้จะกล่าวถึงวรรณกรรมต่างๆที่เกี่ยวข้องกับงานวิจัย รวมทั้งนำเสนอผลงานวิจัยที่เกี่ยวข้อง ดังรายละเอียดต่อไปนี้

#### 2.1 ทฤษฎีที่เกี่ยวข้อง

##### 2.1.1 การวิเคราะห์ความแปรปรวนแบบจำแนกทางเดียว

การวิเคราะห์ความแปรปรวนแบบจำแนกทางเดียว (One-Way Analysis of Variance) เป็นการจำแนกข้อมูลด้วยตัวแปรเดียว นั่นคือวิเคราะห์ความแตกต่างของข้อมูล โดยพิจารณาจากปัจจัยที่มีผลต่อข้อมูลเพียงปัจจัยเดียว หรือเป็นการวิเคราะห์ความแตกต่างของระดับต่างๆของปัจจัย โดยมีวัตถุประสงค์เพื่อทดสอบความแตกต่างระหว่างค่าเฉลี่ยของประชากรที่ได้รับปัจจัยที่ระดับต่างๆ โดยถือว่าหน่วยที่ได้รับปัจจัยระดับเดียวกันเป็นประชากรหนึ่งๆ และหน่วยที่ได้รับปัจจัยคนละระดับเป็นคนละประชากร (กัลยา วาณิชยบัญชา, 2545) ดังโครงสร้างข้อมูลในตารางที่ 2.1

ตารางที่ 2.1 โครงสร้างข้อมูลของแต่ละประชากร ในการวิเคราะห์ความแปรปรวนแบบจำแนกทางเดียว

ค่าสังเกต	ประชากรที่					
	1	2	...	i	...	t
1	$Y_{11}$	$Y_{21}$		$Y_{i1}$		$Y_{t1}$
2	$Y_{12}$	$Y_{22}$		$Y_{i2}$		$Y_{t2}$
.	.	.		.		.
.	.	.		.		.
.	.	.	...	.	...	.
j	$Y_{1j}$	$Y_{2j}$		$Y_{ij}$		$Y_{tj}$
.	.	.		.		.
.	.	.		.		.
.	$Y_{2n_1}$	$Y_{2n_2}$		$Y_{in_i}$		$Y_{tn_t}$
ขนาดตัวอย่าง	$n_1$	$n_2$	...	$n_i$	...	$n_t$
ค่าเฉลี่ยตัวอย่าง	$\bar{Y}_1$	$\bar{Y}_2$	...	$\bar{Y}_i$	...	$\bar{Y}_t$

จากตารางตัวอย่างขนาด  $n_j$  ในแต่ละประชากรถูกสุ่มมาโดยอิสระจาก  $t$  ประชากรที่มีค่าเฉลี่ย  $\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_t$  ตามลำดับ โดยค่าสังเกตที่  $j$  จากประชากรที่  $i$  หรือ  $Y_{ij}$  มีค่าเท่ากับค่าเฉลี่ยของประชากรกลุ่มที่  $i$  หรือ  $\mu_i$  บวกกับค่าเบี่ยงเบนไปจากค่าเฉลี่ย  $\mu_i$  ซึ่งเรียกว่า ความคลาดเคลื่อน (error) ซึ่งเขียนแทนด้วย  $\varepsilon_{ij}$  โดย  $\varepsilon_{ij}$  เป็นตัวแปรสุ่ม นั่นคือ

$$Y_{ij} = \mu_i + \varepsilon_{ij}$$

หรือ 
$$Y_{ij} = \mu + (\mu_i - \mu) + \varepsilon_{ij}$$

เมื่อ 
$$\mu = \frac{\sum_{i=1}^t \mu_i}{t}$$
 คือ ค่าเฉลี่ยรวม

$$\mu_i - \mu = \tau_i$$
 คือ ผลกระทบของสิ่งทดลองที่  $i$

ดังนั้นตัวแบบเชิงเส้นทางสถิติ (Linear Statistical Model) มีรูปแบบดังนี้

$$Y_{ij} = \mu + \tau_i + \varepsilon_{ij} \quad , \quad i = 1, 2, \dots, t$$

$$j = 1, 2, \dots, n_j$$

โดยที่  $Y_{ij}$  คือ ค่าสังเกตที่ได้จากสิ่งทดลองที่  $i$  ซ้ำที่  $j$

$\mu$  คือ ค่าเฉลี่ยรวม

$\tau_i$  คือ อิทธิพลของสิ่งทดลอง (treatment effect) ที่  $i$  โดยที่

$$\tau_i = \mu_i - \mu$$

$\varepsilon_{ij}$  คือ ความคลาดเคลื่อนของการทดลอง (experimental error) จากสิ่ง

ทดลองที่  $i$  ซ้ำที่  $j$  โดย  $\varepsilon_{ij} \sim \text{NID}(0, \sigma^2)$

$t$  คือ จำนวนของสิ่งทดลองหรือจำนวนกลุ่มประชากร

$n_j$  คือ จำนวนซ้ำหรือขนาดตัวอย่างของกลุ่มที่  $i$

ตัวแบบการวิเคราะห์ความแปรปรวนแบบจำแนกทางเดียวมีข้อสมมติ (assumption) ของตัวแปรสุ่ม  $\varepsilon_{ij}$  ว่าในแต่ละสิ่งทดลอง  $\varepsilon_{ij}$  มีการแจกแจงแบบปกติและเป็นอิสระกัน (normally and independently distributed) โดยมีค่าเฉลี่ยเท่ากับ 0 และความแปรปรวนเท่ากับ  $\sigma^2$  ซึ่งมีค่าเท่ากันแต่ไม่ทราบค่า เขียนย่อได้เป็น  $\varepsilon_{ij} \sim \text{NID}(0, \sigma^2)$  นอกจากข้อสมมติเกี่ยวกับตัวแปรสุ่ม  $\varepsilon_{ij}$  แล้วยังถือว่า  $\tau_i$  ในตัวแบบเป็นผลกระทบชนิดคงที่ (fixed effects) ซึ่งหมายความว่า ประชากรที่  $1, 2, \dots, t$  ได้ถูกกำหนดไว้แล้ว ดังนั้นผลของการทดสอบสมมติฐานจึงครอบคลุมเฉพาะประชากรต่างๆที่ได้กำหนดไว้แต่แรกเท่านั้น มิได้ขยายความไปถึงประชากรอื่นๆที่ไม่ได้ทำการ

ทดลอง จากการที่  $\tau_i$  เป็นผลกระทบชนิดคงที่ ทำให้  $\sum_{i=1}^t \tau_i = \sum_{i=1}^t (\mu_i - \mu) = 0$  และเรียกตัวแบบข้างต้นว่า ตัวแบบผลกระทบชนิดคงที่ (fixed effects model) (จักรวาลย์ เรื่องประพันธ์, 2543)

จากตัวแบบผลกระทบชนิดคงที่และข้อสมมติเกี่ยวกับตัวแปรสุ่ม  $\epsilon_{ij}$  จะได้ว่าในแต่ละสิ่งทดลอง  $Y_{ij}$  เป็นตัวแปรสุ่มที่มีการแจกแจงแบบปกติและเป็นอิสระกันที่มี

$$\begin{aligned}
 \text{ค่าเฉลี่ย} &= E[Y_{ij}] \\
 &= E[\mu_i + \epsilon_{ij}] \\
 &= \mu_i \\
 &= \mu + \tau_i \\
 \text{ความแปรปรวน} &= \text{var}[Y_{ij}] \\
 &= \text{var}[\mu + \tau_i + \epsilon_{ij}] \\
 &= \text{var}[\epsilon_{ij}] \\
 &= \sigma^2 \text{ ซึ่งไม่ทราบค่าและมีค่าเท่ากันทุกประชากร}
 \end{aligned}$$

นั่นคือความแปรปรวน  $Y_{ij}$  และความแปรปรวน  $\epsilon_{ij}$  มีค่าเท่ากัน และสามารถเขียนได้ว่า  $Y_{ij} \sim \text{NID}(\mu_i, \sigma^2)$  หรือ  $Y_{ij} \sim \text{NID}(\mu + \tau_i, \sigma^2)$  โดยสมมติฐานในการทดสอบค่าเฉลี่ยของ  $t$  ประชากร หรือสิ่งทดลอง คือ

$$H_0 : \mu_1 = \mu_2 = \dots = \mu_t \quad \text{เทียบกับ}$$

$$H_1 : \text{มีค่าเฉลี่ยอย่างน้อย 2 กลุ่มที่แตกต่างกัน}$$

โดยที่  $\mu_i$  แทนค่าเฉลี่ยของประชากรกลุ่มที่  $i$  ;  $i = 1, 2, \dots, t$

ซึ่งมีความหมายเช่นเดียวกับ สมมติฐาน

$$H_0 : \tau_1 = \tau_2 = \dots = \tau_t = 0 \quad \text{เทียบกับ}$$

$$H_1 : \tau_i \text{ อย่างน้อยหนึ่งค่าไม่เท่ากับศูนย์}$$

สำหรับวิธีการทดสอบสมมติฐานในการวิเคราะห์ความแปรปรวนซึ่งเป็นวิธีการทดสอบความแตกต่างระหว่างค่าเฉลี่ยของประชากร จะใช้สถิติทดสอบเอฟ สำหรับวิธีการในการวิเคราะห์จะแบ่งความผันแปร (Variation หรือ Sum of Squares) ทั้งหมดของข้อมูลออกเป็นส่วนๆ ตามแหล่งความผันแปรที่แตกต่างกัน จากนั้นจะหาค่าประมาณของ  $\sigma^2$  จากแหล่งความผันแปรต่างๆ ในการดำเนินการทดสอบ เราจะนำค่าประมาณของ  $\sigma^2$  มาเปรียบเทียบกัน สำหรับการแจกแจงเอฟ (F – distribution) ได้มีการเสนอโดย Sir R.A. Fisher

$$\text{โดยมี สูตร} \quad Z = \frac{1}{2} \ln \frac{S_1^2}{S_2^2}$$

ซึ่งค่าลอการิทึม (logarithm) ทำให้ยุ่งยากในการคำนวณ W. Snedecor จึงปรับปรุงใหม่

$$\text{โดยใช้สูตร} \quad F = \frac{S_1^2}{S_2^2}$$

และค่า  $S_1^2$  และ  $S_2^2$  คือค่าความแปรปรวนของแหล่งความผันแปรระหว่างกลุ่ม และแหล่งความผันแปรภายในกลุ่ม ตามลำดับ ดังนั้น Snedecor ได้ตั้งชื่อการแจกแจงใหม่นี้ว่า การแจกแจงเอฟ เพื่อเป็นเกียรติแก่ R. A. Fisher

### 2.1.2 ความคลาดเคลื่อนของการทดสอบสมมติฐานเชิงสถิติ

จากการทดสอบสมมติฐานจะมีการตัดสินใจอยู่ 2 ทาง คือ จะยอมรับสมมติฐานหลัก หรือ จะปฏิเสธสมมติฐานหลัก ถ้าทางหนึ่งเกิดขึ้นแล้วอีกทางหนึ่งจะไม่เกิดขึ้น กล่าวคือ การตัดสินใจจะเกิดได้อย่างเดียวไม่สามารถตัดสินใจพร้อมๆกันทั้งสองทางได้ ซึ่งจะเป็นทางใดนั้นกระทำได้โดยการทดสอบ (test) สำหรับการทดสอบสมมติฐานเชิงสถิติ การที่จะยอมรับสมมติฐานหลัก หมายความว่า ค่าสถิติที่คำนวณได้จากตัวอย่างสนับสนุนให้ยอมรับสมมติฐานหลัก คือทำให้โอกาสหรือความน่าจะเป็นที่สมมติฐานหลักจะเป็นจริงได้สูงพอเท่านั้น แต่มิได้หมายความว่า การยอมรับสมมติฐานหลักจะถูกต้องตามหลักการวิทยาศาสตร์เสมอไปทุกครั้ง ในทำนองเดียวกันการปฏิเสธสมมติฐานหลัก ก็มีได้หมายความว่า สมมติฐานหลักไม่เป็นจริงเสมอไป ดังนั้นในทางสถิติการยอมรับหรือปฏิเสธสมมติฐานหลักจึงต้องมีความคลาดเคลื่อนที่จะตัดสินใจผิดอยู่บ้าง แต่เราก็พยายามที่จะทำให้ความคลาดเคลื่อนในการตัดสินใจผิดอยู่ในระดับที่ไม่สูงเกินไปนัก สำหรับความคลาดเคลื่อนจากการตัดสินใจในการทดสอบสมมติฐาน แบ่งออกเป็น 2 ประเภท คือ

**2.1.2.1 ความคลาดเคลื่อนประเภทที่ 1 (Type I Error :  $\alpha$ )** เป็นความคลาดเคลื่อนที่เกิดขึ้นจากกรณีสมมติฐานหลักที่ตั้งไว้เป็นสมมติฐานที่ถูกต้อง ซึ่งควรยอมรับว่าถูกต้อง แต่หลักฐานที่ได้จากการทดสอบสมมติฐานโดยอาศัยข้อมูลที่สังเกตได้จากตัวอย่างทำให้ปฏิเสธหรือไม่ยอมรับสมมติฐานหลักที่ตั้งไว้ (ไปยอมรับสมมติฐานรองแทน) และถ้าให้โอกาสที่เกิดความคลาดเคลื่อนประเภทที่ 1 มีค่าเท่ากับ  $\alpha$  สามารถเขียนอยู่ในรูปฟังก์ชันความน่าจะเป็นได้ดังนี้

$$\alpha = P(\text{ปฏิเสธ } H_0 / H_0 \text{ เป็นจริง})$$

**2.1.2.2 ความคลาดเคลื่อนประเภทที่ 2 (Type II Error :  $\beta$ )** เป็นความคลาดเคลื่อนที่เกิดขึ้นจากกรณีสมมติฐานหลักที่ตั้งไว้แท้จริงแล้วเป็นสมมติฐานที่ผิดซึ่งควรปฏิเสธ แต่หลักฐานที่ได้จากข้อมูลที่สังเกตได้จากตัวอย่างทำให้ยอมรับสมมติฐานหลักที่ตั้งไว้ (ปฏิเสธสมมติ

ฐานรอง) และถ้าให้โอกาสที่เกิดความคลาดเคลื่อนประเภทที่ 2 มีค่าเท่ากับ  $\beta$  สามารถเขียนอยู่ในรูปฟังก์ชันความน่าจะเป็นได้ดังนี้

$$\beta = P(\text{ปฏิเสธ } H_1 / H_1 \text{ เป็นจริง})$$

ทั้งนี้ความคลาดเคลื่อนทั้ง 2 แบบ แม้จะมีโอกาสเกิดขึ้นแต่ไม่มีโอกาสที่จะเกิดขึ้นพร้อมๆ กันได้ กล่าวคือ กรณีที่ตัดสินใจปฏิเสธสมมติฐานหลักเท่านั้นที่จะมีโอกาสเกิดความคลาดเคลื่อนประเภทที่ 1 และกรณีที่ตัดสินใจยอมรับสมมติฐานหลักเท่านั้นที่เสี่ยงต่อการเกิดความคลาดเคลื่อนประเภทที่ 2 อย่างไรก็ตามความคลาดเคลื่อนทั้งสองประเภท เมื่อเกิดขึ้นแล้วมีผลเสียต่องานทัดเทียมกันและเราพยายามให้เกิดความคลาดเคลื่อนน้อยที่สุดเท่าที่จะเป็นไปได้ ซึ่งเราสามารถควบคุมความคลาดเคลื่อนประเภทที่ 2 ( $\beta$ ) ได้ โดยเลือกตัวแบบทดสอบที่ทำให้เกิดความคลาดเคลื่อนต่ำสุด เพราะฉะนั้นหน้าที่ของผู้ใช้จึงเหลือเพียงการควบคุมมิให้เกิดความคลาดเคลื่อนประเภทที่ 1 ( $\alpha$ ) มีค่าสูงเกินไป แต่ไม่ควรควบคุมให้ค่า  $\alpha$  ต่ำมากนัก เพราะมีผลทำให้  $\beta$  มีค่าสูงขึ้นตาม ทั้งนี้เนื่องจากค่า  $\alpha$  และ  $\beta$  มีความสัมพันธ์ในลักษณะที่เป็นสัดส่วนผกผัน (inverse relationship) (อโนทัย ตรีวานิช, 2539) เมื่อพิจารณาความคลาดเคลื่อนประเภทที่ 1 ก็อาจจะเกิดขึ้นเนื่องจากข้อมูลที่นำมาวิเคราะห์ ไม่เป็นไปตามข้อกำหนดเบื้องต้นหรือข้อสมมติ (assumption) ซึ่งจะทำให้เกิดความคลาดเคลื่อนบางค่ามีค่าสูงมากๆ หรือต่ำมากๆ จนค่าความน่าจะเป็นของความคลาดเคลื่อนประเภทที่ 1 เกินกว่าระดับนัยสำคัญ ( $\alpha$ ) ที่กำหนดไว้

### 2.1.3 การจำลองการทดลองโดยอาศัยเทคนิคมอนติคาร์โล

การศึกษาเกี่ยวกับการควบคุมความคลาดเคลื่อนประเภทที่ 1 นั้น ได้ทำการศึกษาโดยการทำการทดลอง โดยใช้เทคนิคการจำลองที่เรียกว่า เทคนิคมอนติคาร์โล (Monte Carlo Technique) ซึ่งเป็นเทคนิคที่ใช้แก้ปัญหาในการคำนวณทางคณิตศาสตร์และเป็นเทคนิคที่นิยมใช้กันอย่างแพร่หลายในปัจจุบัน โดยจะใช้ตัวเลขสุ่ม (random number) มาช่วยในการหาคำตอบของปัญหาที่ต้องการศึกษา ซึ่งจะทำได้ผลสรุปจากสภาพการณ์ที่สร้างขึ้นในการทดลอง โดยสามารถกำหนดขนาดตัวอย่าง ลักษณะการแจกแจงของความคลาดเคลื่อน ค่าเฉลี่ยและความแปรปรวนได้ตามความต้องการของผู้ศึกษา ซึ่งขั้นตอนของเทคนิคมอนติคาร์โล นิยมดำเนินการเป็นขั้นตอนดังนี้ (สุพรรณิ อึ้งปัญสัตวงศ์, 2541)

**2.1.3.1 การสร้างตัวเลขสุ่ม** เนื่องจากการใช้ตัวเลขสุ่มเป็นสิ่งที่สำคัญมากในเทคนิคมอนติคาร์โล ทั้งนี้เพราะ หลักการของเทคนิคมอนติคาร์โลนั้นจะใช้ตัวเลขสุ่มมาช่วยในการหาคำตอบให้กับปัญหาลักษณะของตัวเลขสุ่มจะมีการแจกแจงแบบยูนิฟอร์มในช่วง 0 ถึง 1 (Uniform(0,1))

$$\pi = 3.14159$$

$$e = 2.71828$$

$$x = \text{ค่าของข้อมูลจากกลุ่มตัวอย่าง}$$

ค่า  $\mu$  และ  $\sigma$  เป็นพารามิเตอร์ ที่บอกถึงลักษณะของประชากรว่า ประชากรนั้นมีค่าเฉลี่ยอยู่ที่ใด และมีการกระจายมากน้อยเพียงใด ซึ่งลักษณะและคุณสมบัติของการแจกแจงแบบปกติ มีดังนี้

- ลักษณะของเส้นโค้งเป็นรูประฆังคว่ำ (Bell Shaped)
- เส้นแบ่งครึ่งโค้งจะอยู่ที่ค่าเฉลี่ยของข้อมูล และเส้นนี้ทำให้เส้นโค้งที่อยู่สองข้างมีลักษณะสมมาตร (Symmetry)
- จุดที่เป็นค่าเฉลี่ย มัชฌิม และฐานนิยม เป็นจุดเดียวกันหรือมีค่าเท่ากัน
- มีความโค้ง (kurtosis) ของเส้นโค้งเท่ากับ 3 ซึ่งเรียกว่า เมโซเคอร์ติค (Mesokurtic) และจุดเปลี่ยนโค้งทั้งสองข้างจะอยู่ ณ ระยะ 1 เท่าของส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐาน
- ค่าความเบ้ (Skewness) เท่ากับศูนย์
- ปลายทั้งสองข้างของเส้นโค้งจะค่อย ๆ ลดต่ำลง แต่ไม่จรดกับฐานของเส้นโค้งหรือแกนนอน
- ถ้าลากเส้นตั้งฉากจากแกน  $x$  (ซึ่งเป็นแกนนอน) ไปยังเส้นโค้ง โดยที่เส้นตั้งฉากห่างจากจุดเฉลี่ย ( $\mu$ ) ทั้งด้านซ้ายและด้านขวาด้วยระยะหนึ่งเท่า, สองเท่า และสามเท่าของค่าเบี่ยงเบนมาตรฐาน ( $\sigma$ ) พื้นที่ที่ปิดกั้นเส้นตั้งฉากกับเส้นโค้งจะเท่ากับ 68% 95% และ 99.7% ของพื้นที่ทั้งหมดตามลำดับ
- พารามิเตอร์  $\mu$  และ  $\sigma$  จะเป็นตัวกำหนดตำแหน่งที่ตั้งของเส้นโค้งและความโค้งหรือแบบของเส้นโค้งตามลำดับ

ซึ่งการผลิตตัวแปรสุ่มที่มีการแจกแจงแบบปกติที่นิยมใช้มี 3 วิธี (ศิริจันทร์ ทองประเสริฐ, 2540) คือ

(1) วิธีการของ Box และ Muller ซึ่งใช้สร้างค่าตัวแปรสุ่มที่มีการแจกแจงแบบปกติมาตรฐานพร้อม ๆ กัน 2 ค่า เป็นอิสระกัน โดยใช้ตัวผลิต (generator)  $Z_1$  และ  $Z_2$

$$Z_1 = \left( \sqrt{-2 \ln R_1} \right) \cos(2\pi R_2)$$

$$Z_2 = \left( \sqrt{-2 \ln R_1} \right) \sin(2\pi R_2)$$

$R_1$  และ  $R_2$  เป็นตัวเลขสุ่ม เมื่อได้ตัวแปรสุ่มที่มีการแจกแจงแบบปกติมาตรฐานแล้ว ทำการแปลงตัวแปรสุ่มดังกล่าวโดยอาศัยฟังก์ชัน

$$Z'_1 = \mu + \sigma Z_1$$

และ

$$Z'_2 = \mu + \sigma Z_2$$

ซึ่งจะได้ว่า  $Z'_1$  และ  $Z'_2$  มีการแจกแจงเป็นแบบปกติที่มีค่าเฉลี่ย  $E(x) = \mu$  และความแปรปรวน

$$V(x) = \sigma^2 \text{ นั่นคือ } Z'_i \sim N(\mu, \sigma^2); i=1,2$$

(2) วิธีการของ Marsaglia-Bray ซึ่งสร้างตัวแปรสุ่มที่มีการแจกแจงแบบปกติพร้อม ๆ กัน 2 ค่า โดยดัดแปลงจากวิธีการของ Box และ Muller โดยใช้สูตร

$$Z'_1 = \mu + \left( \frac{V_1}{S} \sqrt{-2 \ln S} \right) \sigma$$

$$Z'_2 = \mu + \left( \frac{V_2}{S} \sqrt{-2 \ln S} \right) \sigma$$

เมื่อ

$$V_1 = -1 + 2R_1$$

$$V_2 = -1 + 2R_2$$

$$S = V_1^2 + V_2^2$$

ถ้า  $S > 1$  ให้หาตัวเลขสุ่มใหม่ เพื่อหาค่า  $V_1$  และ  $V_2$  ใหม่จนกว่าจะได้  $S < 1$

(3) ทฤษฎีเข้าสู่ศูนย์กลาง (Central Limit Theorem) สร้างตัวแปรที่มีการแจกแจงแบบปกติ โดยใช้สูตร

$$Z' = \mu + \left( \sum_{i=1}^{12} R_i - 6 \right) \sigma$$

ในกรณีที่  $\left( \sum_{i=1}^{12} R_i - 6 \right)$  มีค่าเกินกว่า 2 ให้ปรับค่าเป็น

$$Z' = \mu + R\sigma$$

เมื่อ

$$R = (((C_1 N^2 + C_2) N^2 + C_3) N^2 + C_4) N^2 + C_5) N$$

โดย

$$N = \left( \sum_{i=1}^{12} R_i - 6 \right) / 4$$

และค่าคงที่

$$C_1 = 0.029899776$$

$$C_2 = 0.008355968$$

$$C_3 = 0.076542912$$

$$C_4 = 0.252408784$$

$$C_5 = 3.949846138$$

สำหรับการวิจัยครั้งนี้ได้มีการผลิตตัวแปรสุ่มที่มีการแจกแจงแบบปกติ โดยใช้วิธีทฤษฎีเข้าสู่ศูนย์กลาง (Central Limit Theorem) เนื่องจากต้องการผลิตตัวแปรที่มีการแจกแจงแบบปกติมาตรฐานครั้งละ 1 ค่า

**2.1.3.3 การทดลองกระทำ** โดยใช้กระบวนการของการสุ่ม (random process) มากระทำในลักษณะซ้ำๆกัน ซึ่งในการวิจัยครั้งนี้ในแต่ละแผนแบบการจำลองได้กระทำซ้ำ 1,000 รอบ เพื่อหาคำตอบของปัญหาที่ต้องการศึกษา และจากการศึกษา 1,000 รอบ จะได้จำนวนครั้งของการปฏิเสธสมมติฐาน เพื่อที่จะนำจำนวนครั้งของการปฏิเสธสมมติฐาน ไปคำนวณหาค่าอำนาจของการทดสอบ

## 2.2 ผลงานวิจัยที่เกี่ยวข้อง

การวิเคราะห์ความแปรปรวนเมื่อมีการฝ่าฝืนข้อกำหนดเบื้องต้น มีผู้ศึกษาผลกระทบต่างๆ ดังนี้

**Norton (1946 อ้างถึงใน Lindquist, 1953)** ได้กล่าวว่า

- การแจกแจงเอฟ เมื่อประชากรแต่ละกลุ่มมีการแจกแจงแบบสมมาตร จะไม่มีผลกระทบเกี่ยวกับการขาดข้อตกลง นั่นก็แสดงว่าจะไม่มีผลกระทบเมื่อประชากรมีความโค้งผิดปกติ
- การแจกแจงเอฟมีความแกร่งต่อการฝ่าฝืนข้อตกลงที่ว่าความแปรปรวนแต่ละกลุ่มต้องเท่ากัน เมื่อขนาดตัวอย่างของแต่ละกลุ่มมีขนาดเท่ากัน แต่ถ้าขนาดตัวอย่างแต่ละกลุ่มไม่เท่ากันจะส่งผลกระทบต่อระดับนัยสำคัญ

**Guildford (1965)** ได้ทำการศึกษาเกี่ยวกับข้อตกลงเบื้องต้นของ ANOVA พบว่า ค่า F ที่ได้ค่อนข้างจะไม่แตกต่างกันนักเมื่อการแจกแจงของประชากรไม่เป็นไปตามข้อกำหนด แต่จากการศึกษาเกี่ยวกับการไม่เท่ากันของความแปรปรวน พบว่ามีผลกระทบต่อค่าสถิติทดสอบ F ดังนั้นในกรณีค่าความแปรปรวนแตกต่างกันนั้น ควรคำนึงถึงค่าระดับนัยสำคัญ คือ ถ้าการทดสอบมีระดับนัยสำคัญที่ 0.05 ผลดังกล่าวอาจแสดงความมีนัยสำคัญที่แท้จริงอยู่ระหว่าง 0.04-0.07 และถ้าการทดสอบมีระดับนัยสำคัญที่ 0.01 ความมีนัยสำคัญที่แท้จริงอาจอยู่ระหว่าง 0.005-0.02 ความมีนัยสำคัญที่ได้จากข้อมูลที่มีลักษณะเช่นนี้มักต่ำกว่าระดับที่แท้จริง (อาจมีบ้างที่สูงกว่า)

**Glass, J. C. (1970)** ได้ให้ข้อสังเกตที่ผู้วิจัยจะนำไปพิจารณาออกแบบการวิจัยและการวิเคราะห์ข้อมูล ได้ดังนี้

- กรณีที่มีการฝ่าฝืนข้อตกลงเบื้องต้นของการเท่ากันของความแปรปรวน ถ้าผู้วิจัยกำหนดขนาดตัวอย่างให้มีจำนวนเท่ากันทุกกลุ่ม แล้วระดับของการยอมรับหรือปฏิเสธสมมติฐาน เกือบจะไม่แตกต่างกันกับการไม่ฝ่าฝืนข้อกำหนดเบื้องต้น



- กรณีที่ขนาดของตัวอย่างมีจำนวนไม่เท่ากัน และความแปรปรวนของประชากรแต่ละกลุ่มไม่เท่ากัน ถ้าขนาดตัวอย่างมีขนาดเล็กแต่ความแปรปรวนของประชากรมีขนาดใหญ่ด้วย โอกาสที่ผู้วิจัยจะสรุปผิดพลาด ทำให้เกิดความคลาดเคลื่อนประเภทที่ 1 จะมีมากกว่าระดับนัยสำคัญที่ผู้วิจัยกำหนด

- กรณีที่ขนาดของตัวอย่างมีจำนวนไม่เท่ากัน และความแปรปรวนของประชากรแต่ละกลุ่มไม่เท่ากัน ถ้าขนาดตัวอย่างมีขนาดใหญ่และความแปรปรวนของประชากรก็มีขนาดใหญ่ด้วย โอกาสที่ผู้วิจัยจะสรุปผิดพลาดทำให้เกิดความคลาดเคลื่อน ประเภทที่ 1 จะมีน้อยกว่าระดับนัยสำคัญที่ผู้วิจัยกำหนด

- กรณีที่มีการฝ่าฝืนข้อตกลงของการแจกแจงแบบปกติ พบว่าการฝ่าฝืนข้อตกลงดังกล่าวส่งผลกระทบต่อการศึกษาที่ผู้วิจัยจะสรุปผิดพลาดมีโอกาสน้อยมาก กล่าวคือจะคลาดเคลื่อนไม่เกินระดับความคลาดเคลื่อนที่กำหนด

- การฝ่าฝืนข้อตกลงการเป็นอิสระของความคลาดเคลื่อน มีผลต่อความผิดพลาดในการสรุปผลการวิจัยอย่างยิ่ง ควรเลือกใช้สถิติที่ใช้ทดสอบสมมติฐานที่เหมาะสมแบบอื่น ไม่เหมาะที่จะใช้การวิเคราะห์ความแปรปรวนตามแบบแผนที่กำหนดไว้

**Myers, J. L. (1972)** ได้กล่าวถึงการฝ่าฝืนข้อกำหนดไว้ว่า จะทำให้ค่าความน่าจะเป็นที่แท้จริงของพื้นที่วิกฤต ( $\xi$ ) ไม่เท่ากับค่าระดับนัยสำคัญของการทดสอบที่เราตั้ง ( $\alpha$ ) โดยที่ค่าที่แท้จริงของพื้นที่วิกฤตอาจมากกว่าหรือน้อยกว่าค่า  $\alpha$  ซึ่งก็ขึ้นอยู่กับรูปแบบของการถูกรบกวน

- กรณีที่ข้อมูลไม่เป็นปกติ ไม่มีผลกระทบต่อความคลาดเคลื่อนประเภทที่ 1 หรือประเภทที่ 2 ในอัตราส่วนที่มาก ถ้าเพิ่มค่าองศาอิสระ (degree of freedom) ของค่าความคลาดเคลื่อน ซึ่งเพิ่มโดยการเพิ่มจำนวนขนาดตัวอย่าง

- ถ้าความแปรปรวนของข้อมูลแต่ละกลุ่มแตกต่างกัน จะส่งผลกระทบต่อการศึกษาที่ความแปรปรวน ซึ่งการฝ่าฝืนข้อกำหนดข้อนี้มีความไวมากกว่าการฝ่าฝืนการเป็นปกติ สำหรับการป้องกันการเกิดปัญหาการเกิดความคลาดเคลื่อนประเภทที่ 1 ทำโดยการให้จำนวนขนาดตัวอย่างของแต่ละกลุ่มเท่ากัน ถ้าในแต่ละกลุ่มของการทดลองมีขนาดตัวอย่างไม่เท่ากัน หรือถ้าความแปรปรวนของความคลาดเคลื่อนของบางกลุ่มมีค่าต่างจากพวกมาก จะทำให้ค่าความน่าจะเป็นที่แท้จริงของพื้นที่วิกฤต ( $\xi$ ) ไม่เท่ากับค่าที่เราตั้ง ( $\alpha$ ) สำหรับกรณีที่เกิดการฝ่าฝืนข้อกำหนดเบื้องต้นทั้งสองข้อพร้อมกันคือความแปรปรวนแต่ละกลุ่มไม่เท่ากันและข้อมูลไม่เป็นปกติไม่ได้ส่งผลกระทบต่อความคลาดเคลื่อนประเภทที่ 1 มากกว่าการฝ่าฝืนข้อกำหนดเบื้องต้นของการเท่ากันของความแปรปรวนของความคลาดเคลื่อนเพียงข้อเดียว

- ถ้าข้อมูลไม่เป็นไปตามข้อกำหนดเกี่ยวกับการเป็นอิสระ จะมีผลกระทบต่อความแปรปรวนของอัตราส่วนของ mean squares กรณีที่ mean squares มีความสัมพันธ์ทางบวกจะส่งผลกระทบต่อความคลาดเคลื่อน ประเภทที่ 1 มากขึ้น และถ้ามีความสัมพันธ์ทางลบจะเกิดผลกระทบลดลง

**Miller, R. G. (1986)** ได้กล่าวถึงข้อควรระวังในการวิเคราะห์ความแปรปรวน เพื่อให้ผลไม่เอนเอียง ในกรณีกำหนดปัจจัย ไว้ดังนี้

- การขาดข้อกำหนดที่ว่า การแจกแจงเป็นปกติ มีผลกระทบต่อระดับนัยสำคัญของการทดสอบเอฟเพียงเล็กน้อย โดยส่งผลกระทบน้อยกว่ากรณีกลุ่มตัวอย่าง 2 กลุ่ม ในการทดลองเมื่อเราเพิ่มขนาดตัวอย่างของแต่ละกลุ่มให้ใหญ่ จะประมาณ central limit theorem โดยจะทำให้ค่าเฉลี่ยแต่ละกลุ่มประมาณเข้าสู่ปกติ

- เมื่อความแปรปรวนแต่ละกลุ่มแตกต่างกันแล้ว sum of squares ของการทดสอบจะให้น้ำหนักไม่เท่ากัน แล้วทำให้การแจกแจงไม่เป็น  $\chi^2$  เมื่อขนาดตัวอย่างแต่ละกลุ่มไม่เท่ากันจะส่งผลกระทบยิ่งขึ้น ถ้าความแปรปรวนที่ใหญ่ที่สุดอยู่ในกลุ่มที่มีขนาดตัวอย่างต่ำสุดเป็นเรื่องที่น่ากังวลมาก เนื่องจากว่าระดับนัยสำคัญจะผิดไป ถ้าจะลดผลกระทบให้น้อยที่สุด ถ้าเป็นไปได้ให้ทำการทดลองที่ขนาดตัวอย่างแต่ละกลุ่มเท่ากัน

**Krutchkoff, R. G. (1988)** ได้ทำการศึกษากรณีความแปรปรวนแต่ละกลุ่มไม่เท่ากันของการทดสอบเอฟ ได้พบว่า เมื่อขนาดกลุ่มเล็ก (3) และจำนวนซ้ำหรือขนาดตัวอย่างแต่ละกลุ่มใหญ่ (20) ยังพบว่าไม่มีผลกระทบ ถ้าจำนวนกลุ่มในการทดสอบมีจำนวนมากและขนาดตัวอย่างแต่ละกลุ่มมีขนาดเล็ก จะทำให้พลังในการทดสอบต่ำกว่าการทดสอบเอฟที่ความแปรปรวนของแต่ละกลุ่มเท่ากัน แต่แนะนำว่ากรณีความแปรปรวนแต่ละกลุ่มไม่เท่ากันยังสามารถใช้การทดสอบเอฟได้ เมื่อจำนวนกลุ่มมากกว่า 10 กลุ่ม ค่าสังเกตไม่น้อยกว่า 3 และกรณีที่เกิดปัญหา ความแปรปรวนแต่ละกลุ่มไม่เท่ากัน ถ้าเราให้ขนาดตัวอย่างของแต่ละกลุ่มเท่ากันก็จะลดปัญหาได้ เช่น ถ้าให้  $\alpha = 0.05$  ค่าระดับนัยสำคัญที่แท้จริงที่ได้ก็จะใกล้เคียง 0.05 ซึ่งยอมรับได้

เมื่อพบว่าข้อมูลที่ได้จากการศึกษาไม่เป็นไปตามข้อกำหนดเบื้องต้นเกี่ยวกับความเป็นเอกภาพของความแปรปรวน โดยปกติทั่วไปจะปฏิบัติอย่างใดอย่างหนึ่ง ดังนี้

- ยังคงใช้สถิติเอฟ ทดสอบข้อมูล
- ทำการแปลง (transform) ข้อมูล
- ใช้การทดสอบนอนพารามेटริก เช่น Kruskal-Wallis Test

อย่างไรก็ตามก็ไม่สามารถยืนยันได้ว่า การตัดสินใจใดผิดหรือเหมาะสมที่สุด

**Montgomery, D. C. (1997)** ได้กล่าวถึงการฝ่าฝืนข้อกำหนดและผลกระทบ ดังนี้

- การฝ่าฝืนข้อกำหนดเกี่ยวกับการแจกแจงแบบปกติ ในกรณีกำหนดปัจจัย (fixed effect) จะไม่น่ากังวลนัก หรือกล่าวได้ว่าการวิเคราะห์ความแปรปรวนมีความแกร่งต่อข้อกำหนดความเป็นปกติ

- การฝ่าฝืนข้อกำหนดเกี่ยวกับการเท่ากันของความแปรปรวน เป็นปัญหาที่ที่ค่อนข้างน่าหนักใจในกรณีขนาดตัวอย่างแต่ละกลุ่มไม่เท่ากัน ในกรณีที่ขนาดตัวอย่างแต่ละกลุ่มเท่ากันจะมีผลกระทบเพียงเล็กน้อยต่อการทดสอบเอฟ

- การฝ่าฝืนข้อกำหนดเกี่ยวกับการเป็นอิสระ อาจเกิดขึ้นได้จากการเก็บข้อมูลที่ยุ่งยาก ซึ่งเราสามารถป้องกันปัญหาของข้อมูล โดยทำการทดลองแบบสุ่ม ซึ่งก็จะทำให้ข้อมูลที่เก็บมาได้เป็นอิสระ

จินตนา ศรีสันตนิย (2541) ได้ทำการศึกษาผลกระทบต่อการฝ่าฝืนข้อกำหนดเบื้องต้นเกี่ยวกับการเป็นเอกภาพของความแปรปรวนและการแจกแจงแบบปกติ ในการควบคุมความคลาดเคลื่อนประเภทที่ 1 ในการวิเคราะห์ความแปรปรวนแบบจำแนกทางเดียว จากการวิจัยพบว่า

- เมื่อข้อมูลมีการแจกแจงแบบปกติความแปรปรวนเท่ากัน จำนวนกลุ่มตัวอย่างและจำนวนซ้ำ ไม่มีผลต่ออัตราส่วนความคลาดเคลื่อนประเภทที่ 1 โดยส่วนใหญ่สามารถควบคุมความคลาดเคลื่อนประเภทที่ 1 ได้

- เมื่อข้อมูลมีการแจกแจงแบบปกติ ความแปรปรวนไม่เท่ากัน และจำนวนซ้ำไม่เท่ากัน ส่วนใหญ่อัตราส่วนความคลาดเคลื่อนประเภทที่ 1 จะมากกว่าอัตราส่วนความคลาดเคลื่อนที่ระบุ แต่มากกว่าเพียงเล็กน้อยเท่านั้น ดังนั้นกรณีนี้ยังคงเหมาะสมที่จะใช้ได้

- เมื่อข้อมูลมีการแจกแจงแบบปกติ ความแปรปรวนไม่เท่ากัน และจำนวนซ้ำเท่ากัน ส่วนใหญ่อัตราส่วนความคลาดเคลื่อนประเภทที่ 1 จะมากกว่าความคลาดเคลื่อนที่ระบุ

- เมื่อข้อมูลมีการแจกแจงแบบเบ้ ความแปรปรวนเท่ากัน เมื่อจำนวนกลุ่มตัวอย่าง 3 และ 4 ที่จำนวนซ้ำเท่ากันและไม่เท่ากัน ยังคงสามารถควบคุมความคลาดเคลื่อนประเภทที่ 1 ได้ แต่เมื่อจำนวนกลุ่มตัวอย่างมากกว่า 4 กลุ่มขึ้นไป อัตราส่วนความคลาดเคลื่อนประเภทที่ 1 จะต่างกับที่ระบุไว้มาก และยิ่งเบ้มาก อัตราส่วนความคลาดเคลื่อนยิ่งต่างจากที่ระบุไว้มากขึ้น