

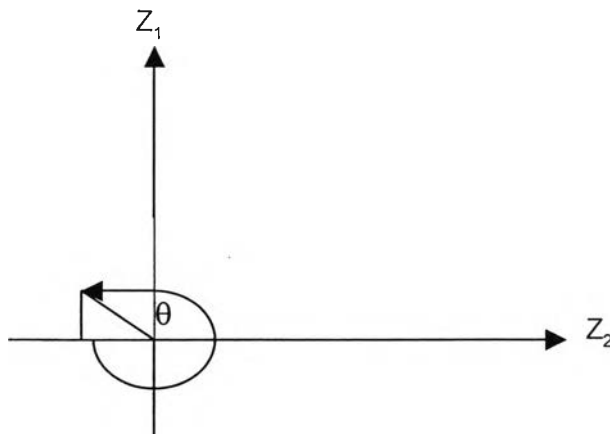
## บทที่ 3

### วิธีดำเนินการวิจัย

การวิจัยครั้งนี้ ต้องการศึกษเปรียบเทียบวิธีการประมาณองค์ประกอบความแปรปรวนสำหรับแผนการทดลองสุ่มสมบูรณ์(CRD) เมื่อข้อมูลเป็นแบบสมดุล(Balanced data) ด้วยวิธีพื้นฐานและวิธีการเฉลี่ยค่าองค์ประกอบความแปรปรวน ซึ่งได้มีการกล่าวถึงวิธีการประมาณค่าองค์ประกอบความแปรปรวนทั้ง 2 วิธีไว้แล้วในบทที่ 2 สำหรับบทนี้จะได้กล่าวถึงวิธีการดำเนินการวิจัยซึ่งประกอบด้วย 4 ส่วนด้วยกันคือ ส่วนแรกเป็นขั้นตอนการผลิตเลขสุ่มจากรูปแบบการแจกแจงประชากรแบบปกติ(Normal distribution) ส่วนที่ 2 เป็นขั้นตอนการคำนวณค่าองค์ประกอบความแปรปรวนทั้งวิธีพื้นฐาน และ วิธีการเฉลี่ยค่าองค์ประกอบความแปรปรวน ส่วนที่ 3 เป็นขั้นตอนการเปรียบเทียบตัวประมาณองค์ประกอบความแปรปรวน ด้วยค่าความคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ย(Mean Square Error : MSE) ของตัวประมาณ ส่วนสุดท้ายเป็นการสรุปขั้นตอนการดำเนินงานของโปรแกรม ซึ่งแต่ละส่วนมีรายละเอียดดังต่อไปนี้

#### 3.1 การผลิตเลขสุ่มจากรูปแบบการแจกแจงประชากรแบบปกติ

การจำลองข้อมูลเพื่อใช้ในการศึกษาในครั้งนี้ เป็นการผลิตเลขสุ่ม(Random number) จากการแจกแจงของประชากรแบบปกติ ซึ่งการผลิตเลขสุ่มที่มีการแจกแจงปกติจะใช้วิธีการของ Box Muller<sup>1</sup> เป็นการผลิตเลขสุ่มที่มีการแจกแจงปกติมาตรฐาน  $N(0,1)$  พร้อมกันทั้งสองค่าและแต่ละค่าเป็นอิสระซึ่งกันและกันโดยใช้ตัวก่อกำเนิด(Generator)  $Z_1$  และ  $Z_2$  ดังรูปต่อไปนี้



<sup>1</sup> Box, G.E.P., and M.E. Miller, "A note on the generation of random deviates," *The Annals of Mathematical Statistics*, 29 (1958) : 610 – 611.

พิจารณาจากรูปจะได้ว่า

$$Z_1 = B \cos(\theta) \quad (3.1)$$

$$Z_2 = B \sin(\theta) \quad (3.2)$$

เนื่องจาก  $B^2 = Z_1^2 + Z_2^2$  มีการแจกแจงโคไซน์ด้วยระดับขั้นเสรี 2 และเทียบกับการแจกแจงแบบชี้กำลัง(Exponential) ค่าเฉลี่ยเท่ากับ 2 โดยใช้วิธีการแปลงผกผัน(Transformation) ซึ่งสามารถสร้างเลขสุ่มที่มีการแจกแจงแบบเลขชี้กำลัง(Exponential distribution) ได้ดังนี้

$$B = (-2 \ln r)^{1/2} \quad (3.3)$$

เมื่อ  $r$  เป็นเลขสุ่มที่มีการแจกแจงสม่ำเสมอ(Uniform distribution) ในช่วง(0,1)

จากการแจกแจงปกติที่สมมาตรจะได้ว่า  $\theta$  มีการแจกแจงสม่ำเสมอระหว่าง 0 ถึง  $2\pi$  และมี  $B$  ทำมุม  $\theta$  จากสมการ(3.1) ,(3.2) และ (3.3) สามารถสร้างเลขสุ่มที่มีการแจกแจงปกติมาตรฐาน จากเลขสุ่ม 2 ชุด  $r_1$  และ  $r_2$  กล่าวคือ

$$Z_1 = (-2 \ln r_1)^{1/2} \cos(2\pi r_1)$$

$$Z_2 = (-2 \ln r_2)^{1/2} \cos(2\pi r_2)$$

ซึ่ง  $r_1$  และ  $r_2$  เป็นตัวเลขสุ่มที่สร้างจากฟังก์ชัน Random.seed(.....) เมื่อได้เลขสุ่มที่มีการแจกแจงปกติมาตรฐานแล้ว นำมาทำการแปลงเลขสุ่มดังกล่าวโดยใช้ฟังก์ชัน

$$m_1 = \mu + \sigma Z_1$$

$$m_2 = \mu + \sigma Z_2$$

โดยจะได้ว่า  $m_1$  และ  $m_2$  มีการแจกแจงปกติด้วยค่าเฉลี่ยเท่ากับ  $\mu$  และความแปรปรวนเท่ากับ  $\sigma^2$

สำหรับโปรแกรม S-plus2000 ใช้ฟังก์ชันสำเร็จรูปคือฟังก์ชัน `rnorm(n,mean,sd)`

เมื่อ  $n$  คือ ขนาดตัวอย่างที่ต้องการ  
 $mean$  คือ ค่าเฉลี่ยประชากร( $\mu$ )  
 $sd$  คือ ค่าเบี่ยงเบนมาตรฐานของประชากร

กรณีมีจำนวนระดับของปัจจัยที่ใช้ในการทดลอง  $a$  ปัจจัย และมีจำนวนค่าสังเกตในแต่ละระดับของปัจจัย  $n$  ค่าสังเกต สามารถผลิตเลขสุ่ม  $y_{ij}$  ได้ตามตัวแบบ  $y_{ij} = \mu + \tau_i + \varepsilon_{ij}$  โดยที่  $i = 1, 2, \dots, a$  และ  $j = 1, 2, \dots, n$  เนื่องจากในการศึกษาครั้งนี้เป็นการศึกษาอิทธิพลเชิงสุ่ม(Random-effect) ดังนั้นการผลิต  $\tau_i \sim N(0, \sigma_\tau^2)$  ได้จากฟังก์ชันสำเร็จรูป `rnorm(a, 0, sqrt( $\sigma_\tau^2$ ))` และการผลิต  $\varepsilon_{ij} \sim N(0, \sigma_\varepsilon^2)$  สามารถทำได้ในทำนองเดียวกันในรูปฟังก์ชัน `rnorm(a*n, 0, sqrt( $\sigma_\varepsilon^2$ ))` โดยที่  $\mu, \sigma_\tau^2$  และ  $\sigma_\varepsilon^2$  เป็นค่าพารามิเตอร์ที่ได้กำหนดเป็นกรณีศึกษาไว้ในบทที่ 1

### 3.2 การคำนวณค่าองค์ประกอบความแปรปรวน

หลังจากขั้นตอนการผลิตเลขสุ่ม  $y_{ij}$  ขึ้นต่อมาเป็นการนำเอาเลขสุ่มที่ได้มาคำนวณค่าประมาณองค์ประกอบความแปรปรวนทั้ง 2 กลุ่มคือ วิธีพื้นฐานและวิธีการเฉลี่ยค่าองค์ประกอบความแปรปรวน ซึ่งมีวิธีการคำนวณดังต่อไปนี้

#### 3.2.1 วิธีพื้นฐาน

ตัวประมาณด้วยวิธีพื้นฐานมีทั้งสิ้น 4 วิธีดังต่อไปนี้

##### 3.2.1.1 ตัวประมาณแบบความควรจะเป็นสูงสุด(Maximum likelihood : ML )

$$\text{เงื่อนไข } \frac{a-1}{a} \text{MSTr} \geq \text{MSE} \quad \hat{\sigma}_{\text{ML}}^2 = \frac{1}{n} \left( \frac{a-1}{a} \text{MSTr} - \text{MSE} \right) \quad , \quad \hat{\sigma}_{\text{eML}}^2 = \text{MSE}$$

$$\frac{a-1}{a} \text{MSTr} < \text{MSE} \quad \hat{\sigma}_{\text{ML}}^2 = 0 \quad , \quad \hat{\sigma}_{\text{eML}}^2 = \frac{\text{SST}}{an}$$

##### 3.2.1.2 ตัวประมาณแบบกำลังสองไม่แปรเปลี่ยน (Invariance quadratic estimator : IQE )

$$\text{เงื่อนไข } \text{MSTr} \geq \frac{a(n-1)}{a(n-1)+2} \text{MSE} \quad \hat{\sigma}_{\text{IQE}}^2 = \frac{a-1}{(a+1)n} \left( \text{MSTr} - \frac{a(n-1)}{a(n-1)+2} \text{MSE} \right)$$

$$\hat{\sigma}_{\text{eIQE}}^2 = \frac{\text{SSE}}{a(n-1)+2}$$

$$\text{MSTr} < \frac{a(n-1)}{a(n-1)+2} \text{MSE} \quad \hat{\sigma}_{\text{IQE}}^2 = 0 \quad , \quad \hat{\sigma}_{\text{eIQE}}^2 = \frac{\text{SSE}}{a(n-1)+2}$$

##### 3.2.1.3 ตัวประมาณแบบความควรจะเป็นสูงสุดแบบมีข้อจำกัด(Restricted maximum likelihood : REML )

$$\text{เงื่อนไข } \text{MSTr} \geq \text{MSE} \quad \hat{\sigma}_{\text{REML}}^2 = \frac{1}{n} (\text{MSTr} - \text{MSE}) \quad , \quad \hat{\sigma}_{\text{eREML}}^2 = \text{MSE}$$

$$\text{MSTr} < \text{MSE} \quad \hat{\sigma}_{\text{REML}}^2 = 0 \quad , \quad \hat{\sigma}_{\text{eREML}}^2 = \frac{\text{SST}}{an-1}$$

### 3.2.2 วิธีการเฉลี่ยค่าองค์ประกอบความแปรปรวน

การเฉลี่ยค่าองค์ประกอบความแปรปรวนที่ใช้ในการศึกษาในครั้งนี้มีทั้งสิ้น 4 วิธีด้วยกันโดย 3 วิธีแรกเป็นการหาค่า  $a_i$  และ  $b_i$  ที่เหมาะสมเพื่อนำมาใช้หาค่าถ่วงน้ำหนักของตัวประมาณวิธีพื้นฐานได้ต่อไป และสำหรับวิธีสุดท้ายคือวิธีค่าสัมบูรณ์ต่ำสุด(Least absolute value method) ซึ่งนำเอาเทคนิคสมการเชิงเส้นมาใช้แก้สมการหาค่าถ่วงน้ำหนักที่เหมาะสมดังที่ได้กล่าวไว้แล้วในบทที่ 2

การเฉลี่ยค่าองค์ประกอบความแปรปรวนนั้นจะดีหรือไม่นอกจากขึ้นอยู่กับ วิธีการเฉลี่ยค่าองค์ประกอบความแปรปรวนแล้วยังขึ้นอยู่กับตัวประมาณองค์ประกอบความแปรปรวนที่นำมาใช้ในการเฉลี่ยค่าองค์ประกอบด้วย โดยในการศึกษานี้ได้เลือกตัวประมาณที่นำมาเฉลี่ยค่าองค์ประกอบความแปรปรวน แบ่งเป็น 2 กลุ่มโดยมีสูตรการคำนวณจำแนกตามและวิธีการเฉลี่ยค่าองค์ประกอบความแปรปรวนดังนี้

#### 3.2.2.1 กลุ่ม 1 (เฉลี่ยวิธี ML, IQE และ REML)

1) วิธีการถ่วงน้ำหนักที่เท่ากัน : EQ1

$$\hat{\sigma}_{\tau EQ1}^2 = \frac{1}{3}\hat{\sigma}_{\tau ML}^2 + \frac{1}{3}\hat{\sigma}_{\tau IQE}^2 + \frac{1}{3}\hat{\sigma}_{\tau REML}^2$$

$$\hat{\sigma}_{e EQ1}^2 = \frac{1}{3}\hat{\sigma}_{e ML}^2 + \frac{1}{3}\hat{\sigma}_{e IQE}^2 + \frac{1}{3}\hat{\sigma}_{e REML}^2$$

2) วิธีการถ่วงน้ำหนักโดยอาศัยค่าประมาณความแปรปรวนของ  $\bar{y}_{..} : \nu_{y1}$

$$S_{\nu_{y1}} = \frac{an}{n\hat{\sigma}_{\tau ML}^2 + \hat{\sigma}_{e ML}^2} + \frac{an}{n\hat{\sigma}_{\tau IQE}^2 + \hat{\sigma}_{e IQE}^2} + \frac{an}{n\hat{\sigma}_{\tau REML}^2 + \hat{\sigma}_{e REML}^2}$$

$$\hat{\sigma}_{\tau \nu_{y1}}^2 = \frac{1}{S_{\nu_{y1}}} \left[ \frac{an}{n\hat{\sigma}_{\tau ML}^2 + \hat{\sigma}_{e ML}^2} \hat{\sigma}_{\tau ML}^2 + \frac{an}{n\hat{\sigma}_{\tau IQE}^2 + \hat{\sigma}_{e IQE}^2} \hat{\sigma}_{\tau IQE}^2 + \frac{an}{n\hat{\sigma}_{\tau REML}^2 + \hat{\sigma}_{e REML}^2} \hat{\sigma}_{\tau REML}^2 \right]$$

$$\hat{\sigma}_{e \nu_{y1}}^2 = \frac{1}{S_{\nu_{y1}}} \left[ \frac{an}{n\hat{\sigma}_{\tau ML}^2 + \hat{\sigma}_{e ML}^2} \hat{\sigma}_{e ML}^2 + \frac{an}{n\hat{\sigma}_{\tau IQE}^2 + \hat{\sigma}_{e IQE}^2} \hat{\sigma}_{e IQE}^2 + \frac{an}{n\hat{\sigma}_{\tau REML}^2 + \hat{\sigma}_{e REML}^2} \hat{\sigma}_{e REML}^2 \right]$$

- 3) วิธีการถ่วงน้ำหนักโดยอาศัยการประมาณค่าความแปรปรวน ของตัวประมาณองค์ประกอบความแปรปรวน (ประกอบด้วย  $\sigma_{\tau}^2$  และ  $\sigma_{\epsilon}^2$ ) : Vt1 และ Ve1 ตามลำดับ

$$S_{Ve1} = \frac{a(n-1)+2}{2\hat{\sigma}_{eML}^4} + \frac{a(n-1)+2}{2\hat{\sigma}_{eIQE}^2} + \frac{a(n-1)+2}{2\hat{\sigma}_{eREML}^4}$$

$$S_{Vt1} = \frac{n^2}{2 \left[ \frac{(\hat{\sigma}_{eML}^2 + n\hat{\sigma}_{\tau ML}^2)^2}{a+1} + \frac{\hat{\sigma}_{eML}^4}{a(n-1)+2} \right]} + \frac{n^2(a+1)^2}{2(a-1)^2 \left[ \frac{(\hat{\sigma}_{eIQE}^2 + \frac{n(a+1)}{a-1}\hat{\sigma}_{\tau IQE}^2)^2}{a+1} + \frac{\hat{\sigma}_{eIQE}^4}{a(n-1)+2} \right]} + \frac{n^2}{2 \left[ \frac{(\hat{\sigma}_{eREML}^2 + n\hat{\sigma}_{\tau REML}^2)^2}{a+1} + \frac{\hat{\sigma}_{eREML}^4}{a(n-1)+2} \right]}$$

$$\hat{\sigma}_{Ve1}^2 = \frac{1}{S_{Ve1}} \left[ \frac{a(n-1)+2}{2\hat{\sigma}_{eML}^4} \hat{\sigma}_{eML}^2 + \frac{a(n-1)+2}{2\hat{\sigma}_{eIQE}^4} \hat{\sigma}_{eIQE}^2 + \frac{a(n-1)+2}{2\hat{\sigma}_{eREML}^4} \hat{\sigma}_{eREML}^2 \right]$$

$$\hat{\sigma}_{\tau Vt1}^2 = \frac{1}{S_{Vt1}} \left[ \frac{n^2\hat{\sigma}_{\tau ML}^2}{2 \left[ \frac{(\hat{\sigma}_{eML}^2 + n\hat{\sigma}_{\tau ML}^2)^2}{a+1} + \frac{\hat{\sigma}_{eML}^4}{a(n-1)+2} \right]} + \frac{n^2\hat{\sigma}_{\tau REML}^2}{2 \left[ \frac{(\hat{\sigma}_{eREML}^2 + n\hat{\sigma}_{\tau REML}^2)^2}{a+1} + \frac{\hat{\sigma}_{eREML}^4}{a(n-1)+2} \right]} + \frac{n^2(a+1)^2\hat{\sigma}_{\tau IQE}^2}{2(a-1)^2 \left[ \frac{(\hat{\sigma}_{eIQE}^2 + n(a+1)\hat{\sigma}_{\tau IQE}^2/(a-1))^2}{a+1} + \frac{\hat{\sigma}_{eIQE}^4}{a(n-1)+2} \right]} \right]$$

- 4) วิธีค่าสัมบูรณ์ต่ำสุด (Least absolute value method) : LA1

ค่าถ่วงน้ำหนักด้วยวิธีนี้อาศัยเทคนิคสมการเชิงเส้น เพื่อหาค่าคงที่ที่ใช้เฉพาะกรณีจำนวนระดับของปัจจัยที่ใช้ในการทดลอง = a และจำนวนค่าสังเกตในแต่ละระดับของปัจจัย = n โดยสามารถสรุปค่าถ่วงน้ำหนัก ซึ่งเป็นค่าคงที่สำหรับตัวประมาณองค์ประกอบความแปรปรวน ด้วยวิธีพื้นฐานทั้ง 3 ตัวคือ ML, IQE และ REML ได้ดังตารางที่ 3.1 จากนั้นหาค่าผลบวกของผลคูณระหว่างค่าถ่วงน้ำหนักที่ได้กับค่าประมาณด้วยวิธีพื้นฐานทั้ง 3 เพื่อให้ได้ตัวประมาณด้วยวิธีการเฉลี่ยค่าองค์ประกอบความแปรปรวนจากวิธีค่าสัมบูรณ์ต่ำสุด

ตารางที่ 3.1 แสดงค่าถ่วงน้ำหนักด้วยวิธีค่าสัมบูรณ์ต่ำสุดของตัวประมาณกลุ่ม 1 (เฉลี่ยวิธี ML, IQE และ REML) สำหรับประมาณ  $\sigma^2_{\epsilon_{LA1}}$  และ  $\sigma^2_{\epsilon_{LA2}}$  จำแนกตามกรณีจำนวนระดับของปัจจัยที่ใช้ในการทดลอง(a) และจำนวนค่าสังเกตในแต่ละระดับของปัจจัย(n)

a	n	น้ำหนักสำหรับประมาณ $\sigma^2_{\epsilon_{LA1}}$			น้ำหนักสำหรับประมาณ $\sigma^2_{\epsilon_{LA2}}$		
		$W_{ML}$	$W_{IQE}$	$W_{REML}$	$V_{ML}$	$V_{IQE}$	$V_{REML}$
2	2	0.104898	0.541977	0.353125	0.263346	0.362685	0.373969
4	2	0.089655	0.624971	0.285374	0.321891	0.427089	0.25102
6	2	0.095624	0.649147	0.255229	0.364117	0.436659	0.199224
8	2	0.115606	0.633244	0.25115	0.396915	0.437003	0.166082
10	2	0.117554	0.630573	0.251873	0.42813	0.429055	0.142815
12	2	0.125	0.611227	0.263773	0.455013	0.412278	0.132709
2	4	0.084633	0.507384	0.407983	0.287054	0.431461	0.281485
4	4	0.046002	0.597087	0.356911	0.395698	0.441013	0.163289
6	4	0.039537	0.610883	0.34958	0.471455	0.409751	0.118794
8	4	0.0371228	0.617198	0.345679	0.502752	0.394407	0.102841
10	4	0.039631	0.601436	0.358933	0.52316	0.395285	0.081555
12	4	0.038365	0.591716	0.369919	0.549244	0.385431	0.065325
2	6	0.0670452	0.500473	0.4324815	0.296875	0.440307	0.262818
4	6	0.025551	0.586972	0.387477	0.447873	0.4164185	0.135708
6	6	0.014992	0.596497	0.388511	0.516574	0.38767	0.095756
8	6	0.014139	0.58947	0.396391	0.541238	0.395691	0.063071
10	6	0.010395	0.591845	0.39776	0.548219	0.398043	0.053738
12	6	0.008114	0.578551	0.413335	0.551029	0.412037	0.036934

### 3.2.2.2 กลุ่ม 2 (เฉลี่ยวิธี ML และ IQE)

- 1) วิธีการถ่วงน้ำหนักที่เท่ากัน : EQ2

$$\hat{\sigma}_{\tau EQ2}^2 = \frac{1}{2}\hat{\sigma}_{\tau ML}^2 + \frac{1}{2}\hat{\sigma}_{\tau IQE}^2$$

$$\hat{\sigma}_{e EQ2}^2 = \frac{1}{2}\hat{\sigma}_{e ML}^2 + \frac{1}{2}\hat{\sigma}_{e IQE}^2$$

2) วิธีการถ่วงน้ำหนักโดยอาศัยค่าประมาณความแปรปรวนของ  $\bar{y}_{\dots}$  :  $V_{Y2}$

$$S_{V_{Y2}} = \frac{an}{n\hat{\sigma}_{\tau ML}^2 + \hat{\sigma}_{e ML}^2} + \frac{an}{n\hat{\sigma}_{\tau IQE}^2 + \hat{\sigma}_{e IQE}^2}$$

$$\hat{\sigma}_{\tau V_{Y2}}^2 = \frac{1}{S_{V_{Y2}}} \left[ \frac{an}{n\hat{\sigma}_{\tau ML}^2 + \hat{\sigma}_{e ML}^2} \hat{\sigma}_{\tau ML}^2 + \frac{an}{n\hat{\sigma}_{\tau IQE}^2 + \hat{\sigma}_{e IQE}^2} \hat{\sigma}_{\tau IQE}^2 \right]$$

$$\hat{\sigma}_{e V_{Y2}}^2 = \frac{1}{S_{V_{Y2}}} \left[ \frac{an}{n\hat{\sigma}_{\tau ML}^2 + \hat{\sigma}_{e ML}^2} \hat{\sigma}_{e ML}^2 + \frac{an}{n\hat{\sigma}_{\tau IQE}^2 + \hat{\sigma}_{e IQE}^2} \hat{\sigma}_{e IQE}^2 \right]$$

3) วิธีการถ่วงน้ำหนักโดยอาศัยค่าประมาณความแปรปรวน ของตัวประมาณองค์ประกอบความแปรปรวน (ประกอบด้วย  $\sigma_{\tau}^2$  และ  $\sigma_e^2$ ) :  $V_{\tau 2}$  และ  $V_{e 2}$  ตามลำดับ

$$S_{V_{e 2}} = \frac{a(n-1)+2}{2\hat{\sigma}_{e ML}^4} + \frac{a(n-1)+2}{2\hat{\sigma}_{e IQE}^4}$$

$$S_{V_{\tau 2}} = \frac{n^2}{2 \left[ \frac{(\hat{\sigma}_{e ML}^2 + n\hat{\sigma}_{\tau ML}^2)^2}{a+1} + \frac{\hat{\sigma}_{e ML}^4}{a(n-1)+2} \right]} + \frac{n^2(a+1)^2}{2(a-1)^2 \left[ \frac{(\hat{\sigma}_{e IQE}^2 + \frac{n(a+1)}{a-1}\hat{\sigma}_{\tau IQE}^2)^2}{a+1} + \frac{\hat{\sigma}_{e IQE}^4}{a(n-1)+2} \right]}$$

$$\hat{\sigma}_{e V_{e 2}}^2 = \frac{1}{S_{V_{e 2}}} \left[ \frac{a(n-1)+2}{2\hat{\sigma}_{e ML}^4} \hat{\sigma}_{e ML}^2 + \frac{a(n-1)+2}{2\hat{\sigma}_{e IQE}^4} \hat{\sigma}_{e IQE}^2 \right]$$

$$\hat{\sigma}_{\tau V_{\tau 2}}^2 = \frac{1}{S_{V_{\tau 2}}} \left[ \frac{n^2\hat{\sigma}_{\tau ML}^2}{2 \left[ \frac{(\hat{\sigma}_{e ML}^2 + n\hat{\sigma}_{\tau ML}^2)^2}{a+1} + \frac{\hat{\sigma}_{e ML}^4}{a(n-1)+2} \right]} + \frac{n^2(a+1)^2\hat{\sigma}_{\tau IQE}^2}{2(a-1)^2 \left[ \frac{(\hat{\sigma}_{e IQE}^2 + n(a+1)\hat{\sigma}_{\tau IQE}^2/(a-1))^2}{a+1} + \frac{\hat{\sigma}_{e IQE}^4}{a(n-1)+2} \right]} \right]$$

4) วิธีค่าสัมบูรณ์ต่ำสุด(Least absolute value method) : LA2

วิธีค่าสัมบูรณ์ต่ำสุดกรณีเฉลี่ยตัวประมาณองค์ประกอบความแปรปรวน ด้วยวิธีพื้นฐานทั้ง 2 ตัวคือ ML และ IQE ทำได้ในทำนองเดียวกันกับวิธีค่าสัมบูรณ์ต่ำสุดกรณีกลุ่ม 1 โดยสามารถสรุปค่าถ่วงน้ำหนักซึ่งเป็นค่าคงที่ได้ดังตารางที่ 3.2 จากนั้นหาผลบวกของผลคูณระหว่างค่าถ่วงน้ำหนักที่ได้กับค่าประมาณด้วยวิธีพื้นฐานทั้ง 2 ดังกล่าว

ตารางที่ 3.2 แสดงค่าถ่วงน้ำหนักด้วยวิธีค่าสัมบูรณ์ต่ำสุดของตัวประมาณกลุ่ม 2 (เฉลี่ยวิธี ML และ IQE) สำหรับประมาณ  $\sigma_r^2$  และ  $\sigma_e^2$  จำแนกตามจำนวนระดับของปัจจัยที่ใช้ในการทดลอง(a) และจำนวนค่าสังเกตในแต่ละระดับของปัจจัย(n)

a	n	น้ำหนักสำหรับประมาณ $\sigma_{rLA2}^2$		น้ำหนักสำหรับประมาณ $\sigma_{eLA2}^2$	
		$W_{ML}$	$W_{IQE}$	$V_{ML}$	$V_{IQE}$
2	2	0.424208	0.575792	0.704866	0.295134
4	2	0.378701	0.621299	0.59462	0.40538
6	2	0.375814	0.624186	0.546012	0.453988
8	2	0.382523	0.617477	0.518095	0.481905
10	2	0.375276	0.624724	0.488964	0.511036
12	2	0.384167	0.615833	0.477034	0.522966
2	4	0.483755	0.516245	0.58704	0.41296
4	4	0.416664	0.583336	0.485173	0.514827
6	4	0.390094	0.609906	0.433485	0.566515
8	4	0.370912	0.629088	0.411334	0.588666
10	4	0.374721	0.625279	0.378069	0.621931
12	4	0.359219	0.640781	0.382698	0.617302
2	6	0.530725	0.469275	0.544344	0.455656
4	6	0.452206	0.547794	0.444500	0.555500
6	6	0.421819	0.578181	0.396099	0.603901
8	6	0.406695	0.593305	0.374441	0.625559
10	6	0.394117	0.605883	0.356263	0.643737
12	6	0.378691	0.621309	0.344594	0.655406



### 3.3 การเปรียบเทียบตัวประมาณองค์ประกอบความแปรปรวน

เนื่องจากการวิจัยในครั้งนี้ให้ความสนใจกับตัวประมาณซึ่งแบ่งเป็น 2 กรณี คือกรณีการพารามิเตอร์  $\sigma_r^2$  และการประมาณองค์ประกอบความแปรปรวน ซึ่งเป็นผลรวมของตัวประมาณ  $\sigma_r^2$  และ  $\sigma_e^2$  โดยมีเกณฑ์การเปรียบเทียบแต่ละกรณีดังนี้

#### 3.3.1 กรณีการประมาณพารามิเตอร์ $\sigma_r^2$

$$\text{MSE}(\hat{\sigma}_r^2) = \frac{1}{10,000} \sum_{s=1}^{10,000} (\hat{\sigma}_{rs}^2 - \sigma_r^2)^2$$

เมื่อ  $s$  คือ รอบที่ทำการจำลองข้อมูลซ้ำซึ่งมีทั้งสิ้น 10,000 รอบ  
 $i$  คือ วิธีที่ใช้ในการประมาณพารามิเตอร์  $\sigma_r^2$  (ทั้งวิธีพื้นฐานและวิธีการเฉลี่ยค่าองค์ประกอบความแปรปรวน)

#### 3.3.2 กรณีการประมาณองค์ประกอบความแปรปรวน

$$\text{MSE}(\hat{\sigma}_r^2 + \hat{\sigma}_e^2) = \frac{1}{10,000} \sum_{s=1}^{10,000} [(\hat{\sigma}_{rs}^2 - \sigma_r^2)^2 + (\hat{\sigma}_{rs}^2 + \sigma_e^2)^2]$$

เมื่อ  $s$  คือ รอบที่ทำการจำลองข้อมูลซ้ำซึ่งมีทั้งสิ้น 10,000 รอบ  
 $i$  คือ วิธีที่ใช้ในการประมาณองค์ประกอบความแปรปรวน (ทั้งวิธีพื้นฐาน และวิธีการเฉลี่ยค่าองค์ประกอบความแปรปรวน)

สำหรับการวิจัยในครั้งนี้กำหนดจำนวนจำนวนรอบการจำลองข้อมูลซ้ำ 10,000 รอบโดยใช้หลักการพิจารณาโดยมีรายละเอียดดังที่จะได้กล่าวเอาไว้ในภาคผนวก ก

## ขั้นตอนการทำงานของโปรแกรม

