

บทที่ 3

วิธีดำเนินการวิจัย

ในการวิจัยครั้งนี้เป็นการวิจัยเชิงทดลอง เพื่อเปรียบเทียบวิธีการประมาณค่าพารามิเตอร์ ในแผนแบบการทดลองจัตุรัสละตินที่มีอิทธิพลปัจจัยคงที่ กรณีเก็บข้อมูลระยะยาว ทำการประมาณค่าพารามิเตอร์ 2 วิธี คือ วิธีความควรจะเป็นสูงสุด และวิธีการประมาณแบบสองขั้น มีข้อกำหนด คือ ข้อมูลมีการแจกแจงแบบปกติหลายตัวแปร ที่ความคลาดเคลื่อนมีความสัมพันธ์กัน รูปแบบอัตราสัมพันธ์อันดับที่หนึ่ง ขนาดของแผนแบบการทดลองจะแบ่งเป็น 3 ขนาด คือ 3×3 4×4 และ 5×5 กำหนดค่าอัตราสัมพันธ์ทั้งทิศทางเดียวกันและทิศทางตรงกันข้าม กำหนดค่าสัมประสิทธิ์ความผันแปรเป็น 3 ระดับ คือ 10% 20% และ 30% ระยะเวลาการเก็บซ้ำ 3 4 6 และ 9 โดยจะทำการจำลองข้อมูลตามสถานการณ์ต่าง ๆ ที่กำหนด แล้วทำการประมาณค่าพารามิเตอร์จากข้อมูลที่ได้และทำการเปรียบเทียบว่าวิธีการประมาณค่าวิธีใดให้ค่าประมาณใกล้เคียงกับค่าจริงมากที่สุด โดยจะพิจารณาจากค่ารากที่สองของความผิดพลาดกำลังสองเฉลี่ย RMSE วิธีประมาณที่ให้ค่าน้อยกว่าแสดงว่าวิธีนั้นเหมาะสมกับการประมาณค่าพารามิเตอร์ โดยรายละเอียดในบทนี้จะกล่าวถึงวิธีการดำเนินการวิจัยตามลำดับขั้นตอนดังนี้

1. การกำหนดค่าพารามิเตอร์
2. การจำลองข้อมูลให้มีการแจกแจงแบบปกติหลายตัวแปร
3. การประมาณค่าพารามิเตอร์
4. การเปรียบเทียบวิธีประมาณค่าพารามิเตอร์
5. ขั้นตอนการทำงานของโปรแกรม

3.1 การกำหนดค่าพารามิเตอร์

เนื่องจากการวิจัยครั้งนี้เป็นการวิจัยโดยใช้การจำลองข้อมูลขึ้นมาช่วยในการวิจัยแทนการพิสูจน์ทางทฤษฎี ดังนั้นจึงต้องมีการกำหนดค่าพารามิเตอร์ที่เป็นไปได้ในทางปฏิบัติจริง โดยจะทำการกำหนดค่าพารามิเตอร์ต่าง ๆ ดังนี้

1. กำหนดขนาดของแผนแบบการทดลองจัตุรัสละตินเมื่ออิทธิพลปัจจัยเป็นแบบคงที่โดยกำหนด 3 ระดับ คือ 3×3 4×4 และ 5×5
2. กำหนดระยะเวลาการเก็บซ้ำเมื่ออิทธิพลเป็นแบบคงที่ เป็น 3 4 6 และ 9
3. กำหนดระดับความสัมพันธ์เป็น 18 ระดับ คือ 0.1 0.2 0.3 0.4 0.5 0.6 0.7 0.8 0.9 และ -0.1 -0.2 -0.3 -0.4 -0.5 -0.6 -0.7 -0.8 -0.9

4. กำหนดสัมประสิทธิ์สหสัมพันธ์ระหว่างระยะเวลาเป็น 3 ระดับ คือ 10% 20% และ 30% จะได้ว่าค่าส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานในการจำลองเป็น 5 10 และ 15
5. กำหนดพารามิเตอร์อิทธิพลจากปัจจัยทดลอง โดยพิจารณาให้เป็นไปตามเงื่อนไข $\sum_{i=1}^p \tau_i = 0$ และกำหนดความแตกต่างระหว่างระดับปัจจัยโดยใช้ฟังก์ชัน ϕ_τ เป็นตัวกำหนด โดยปกติค่าของฟังก์ชัน ϕ จะอยู่ระหว่าง $[0, 3]$ และถ้าระดับปัจจัยแตกต่างกันมาก ๆ ค่าพารามิเตอร์ ϕ จะมีความมากกว่า 3 ได้

$$\phi_\tau = \frac{\sqrt{n \cdot \sum_{i=1}^p \tau_i^2 / p}}{\sigma}$$

n^* คือ จำนวนหน่วยทดลองที่ได้รับอิทธิพลปัจจัยทดลองระดับที่ i

เพื่อความสะดวกในการจำลองข้อมูลเรากำหนดให้ $\phi_\tau = 1.50$ คือ ความแตกต่างของระดับปัจจัยอยู่ระดับกลางและกำหนดพารามิเตอร์ τ_i ตามฟังก์ชันต่อไปนี้

กรณีที่ 1 เมื่อจำนวนระดับปัจจัยทดลอง (p) เป็นเลขคู่

$$\tau_i = \begin{cases} -\tau^* & \text{ถ้า } i \text{ เป็นเลขคู่} \\ \tau^* & \text{ถ้า } i \text{ เป็นเลขคี่} \end{cases}$$

กรณีที่ 2 เมื่อจำนวนระดับปัจจัยทดลอง (p) เป็นเลขคี่

$$\tau_i = \begin{cases} -\tau^* & \text{ถ้า } i \text{ เป็นเลขคู่} \\ \tau^* & \text{ถ้า } i \text{ เป็นเลขคี่} \\ 0 & \text{เมื่อ } i \text{ เท่ากับ } p \end{cases}$$

6. กำหนดพารามิเตอร์อิทธิพลปัจจัยบล็อกแรก โดยพิจารณาให้เป็นไปตามเงื่อนไข $\sum_{j=1}^p \alpha_j = 0$ กำหนดความแตกต่างระหว่างระดับบล็อกโดยใช้ฟังก์ชัน ϕ_α เป็นตัวกำหนด

$$\phi_\alpha = \frac{\sqrt{n \cdot \sum_{j=1}^p \alpha_j^2 / p}}{\sigma}$$

n^* คือ จำนวนหน่วยทดลองที่ได้รับอิทธิพลบล็อกแรกระดับที่ j

เพื่อความสะดวกในการจำลองข้อมูลเรากำหนดให้ $\phi_\alpha = 2.50$ คือ ให้ความแตกต่างของระดับปัจจัยแบ่งบล็อกแรกอยู่ในระดับสูงและกำหนดพารามิเตอร์ α_j ตามฟังก์ชันต่อไปนี้

กรณีที่ 1 เมื่อจำนวนระดับบล็อกแรก (p) เท่ากับ 3

$$\alpha_j = \begin{cases} \alpha^* & \text{ถ้า } j \text{ เป็นเลขคู่} \\ -\alpha^* & \text{ถ้า } j \text{ เป็นเลขคี่} \\ 0 & \text{ถ้า } j \text{ เท่ากับ } p \end{cases}$$

กรณีที2 เมื่อจำนวนระดับบล็อกแรก (p) เท่ากับ 4 หรือ 5

$$\alpha_j = \begin{cases} -\alpha' & \text{ถ้า } j \text{ เป็นเลขคู่ และ } j \leq 2 \\ -2\alpha' & \text{ถ้า } j \text{ เป็นเลขคี่ และ } j \leq 2 \\ \alpha' & \text{ถ้า } j \text{ เป็นเลขคู่ และ } j > 2 \\ 2\alpha' & \text{ถ้า } j \text{ เป็นเลขคี่ และ } j > 2 \\ 0 & \text{กรณีที่ } j = 5 \end{cases}$$

7. กำหนดพารามิเตอร์อิทธิพลปัจจัยบล็อกสอง โดยพิจารณาให้เป็นไปตามเงื่อนไข

$\sum_{k=1}^p \beta_k = 0$ กำหนดความแตกต่างระหว่างระดับบล็อกโดยใช้ฟังก์ชัน ϕ_β เป็นตัวกำหนด

$$\phi_\beta = \frac{\sqrt{n^* \sum_{k=1}^p \beta_k^2 / p}}{\sigma}$$

n^* คือ จำนวนหน่วยทดลองที่ได้รับอิทธิพลบล็อกสองระดับที่ k

เพื่อความสะดวกในการจำลองข้อมูลเรากำหนดให้ $\phi_\beta = 2.50$ คือ ให้ความแตกต่างของระดับปัจจัยแบ่งบล็อกที่สองอยู่ในระดับสูงและกำหนดพารามิเตอร์ β_k ตามฟังก์ชันต่อไปนี้

กรณีที เมื่อจำนวนระดับบล็อกที่สอง (p) เท่ากับ 3

$$\beta_k = \begin{cases} -\beta' & \text{ถ้า } k \text{ เป็นเลขคู่} \\ \beta' & \text{ถ้า } k \text{ เป็นเลขคี่} \\ 0 & \text{ถ้า } k \text{ เท่ากับ } p \end{cases}$$

กรณีที1 เมื่อจำนวนระดับบล็อกที่สอง (p) เท่ากับ 4 หรือ 5

$$\beta_k = \begin{cases} -\beta' & \text{ถ้า } k \text{ เป็นเลขคู่และ } k \leq 2 \\ -2\beta' & \text{ถ้า } k \text{ เป็นเลขคี่และ } k \leq 2 \\ \beta' & \text{ถ้า } k \text{ เป็นเลขคู่และ } k > 2 \\ 2\beta' & \text{ถ้า } k \text{ เป็นเลขคี่และ } k > 2 \\ 0 & \text{ถ้า } k = 5 \end{cases}$$

8. กำหนดพารามิเตอร์อิทธิพลปัจจัยระยะเวลาเก็บซ้ำ โดยพิจารณาให้เป็นไปตามเงื่อนไข

$\sum_{\ell=1}^b \gamma_\ell = 0$ กำหนดความแตกต่างระหว่างระดับระยะเวลาโดยใช้ฟังก์ชัน ϕ_γ เป็น

ตัวกำหนด

$$\phi_\gamma = \frac{\sqrt{n^* \sum_{\ell=1}^b \gamma_\ell^2 / b}}{\sigma}$$

n^* คือ จำนวนหน่วยทดลองที่ได้รับอิทธิพลระยะเวลาที่ ℓ

เพื่อความสะดวกในการจำลองข้อมูลเรากำหนดให้ $\phi_\gamma = 2.50$ คือ ให้ความแตกต่างของระดับปัจจัยผลกระทบจากระยะเวลาอยู่ในระดับสูงและกำหนดพารามิเตอร์ γ_ℓ ตามฟังก์ชันต่อไปนี้

กรณีที่ 1 เมื่อจำนวนระยะเวลา (b) เป็นเลขคู่

$$\gamma_\ell = \begin{cases} -\gamma & \text{ถ้า } \ell \text{ เป็นเลขคู่} \\ \gamma & \text{ถ้า } \ell \text{ เป็นเลขคี่} \end{cases}$$

กรณีที่ 2 เมื่อจำนวนระยะเวลา (b) เป็นเลขคี่

$$\gamma_\ell = \begin{cases} -\gamma & \text{ถ้า } \ell \text{ เป็นเลขคู่} \\ \gamma & \text{ถ้า } \ell \text{ เป็นเลขคี่} \\ 0 & \text{ถ้า } \ell \text{ เท่ากับ } b \end{cases}$$

9. กำหนดพารามิเตอร์อิทธิพลผลกระทบร่วมระหว่างระดับปัจจัยทดลองกับระยะเวลา โดยพิจารณาให้เป็นไปตามเงื่อนไข $\sum_{i=0}^p \sum_{\ell=1}^b (\tau\gamma)_{i\ell} = 0$ กำหนดความแตกต่างระหว่างระดับปัจจัย โดยใช้ฟังก์ชัน $\phi_{(\tau\gamma)}$ เป็นตัวกำหนด

$$\phi_{(\tau\gamma)} = \frac{\sqrt{n \cdot \sum_{i=1}^p \sum_{\ell=1}^b (\tau\gamma)_{i\ell}^2 / pb}}{\sigma}$$

n^* จำนวนหน่วยทดลองที่ได้รับอิทธิพลร่วมระหว่างวิธีการทดลองระดับที่ i ระยะเวลา ℓ

เพื่อความสะดวกในการจำลองข้อมูลเรากำหนดให้ $\phi_{(\tau\gamma)} = 1.50$ คือ ให้ความแตกต่างของอิทธิพลผลกระทบร่วมอยู่ในระดับกลางและกำหนดพารามิเตอร์ $(\tau\gamma)_{i\ell}$ ตามฟังก์ชันต่อไปนี้

กรณีที่ 1 จำนวนระดับปัจจัยทดลอง (p) เป็นเลขคู่ และจำนวนระยะเวลา (b) เป็นเลขคู่

$$(\tau\gamma)_{i\ell} = \begin{cases} -(\tau\gamma)^* & \text{ถ้า } ((i < p \text{ Div } 2) \text{ และ } (\ell < b \text{ Div } 2)) \text{ หรือ } ((i > p \text{ Div } 2) \text{ และ } (\ell > b \text{ Div } 2)) \\ (\tau\gamma)^* & \text{ถ้า } ((i > p \text{ Div } 2) \text{ และ } (\ell > b \text{ Div } 2)) \text{ หรือ } ((i < p \text{ Div } 2) \text{ และ } (\ell < b \text{ Div } 2)) \end{cases}$$

กรณีที่ 2 จำนวนระดับปัจจัยทดลอง (p) เป็นเลขคู่ และจำนวนระยะเวลา (b) เป็นเลขคี่

$$(\tau\gamma)_{i\ell} = \begin{cases} -(\tau\gamma)^* & \text{ถ้า } ((i < p \text{ Div } 2) \text{ และ } (\ell < b \text{ Div } 2) \text{ หรือ } (i > p \text{ Div } 2) \text{ และ } (\ell > b \text{ Div } 2)) \\ & \text{และ } (\ell \neq b) \\ 0 & \text{ถ้า } (\ell = b) \\ (\tau\gamma)^* & \text{ถ้า } ((i > p \text{ Div } 2) \text{ และ } (\ell > b \text{ Div } 2) \text{ หรือ } (i < p \text{ Div } 2) \text{ และ } (\ell < b \text{ Div } 2)) \\ & \text{และ } (\ell \neq b) \end{cases}$$

กรณีที่3 จำนวนระดับปัจจัยทดลอง (p) เป็นเลขคี่ และจำนวนระยะเวลา (b) เป็นเลขคู่

$$(\tau\gamma)_{i\ell} = \begin{cases} -(\tau\gamma)^* & \text{ถ้า } ((i < p \text{ Div } 2) \text{ และ } (\ell < b \text{ Div } 2) \text{ หรือ } (i > p \text{ Div } 2) \text{ และ } (\ell > b \text{ Div } 2)) \\ & \text{และ } (i \neq p) \\ 0 & \text{ถ้า } (i = p) \\ (\tau\gamma)^* & \text{ถ้า } ((i > p \text{ Div } 2) \text{ และ } (\ell > b \text{ Div } 2) \text{ หรือ } (i < p \text{ Div } 2) \text{ และ } (\ell < b \text{ Div } 2)) \\ & \text{หรือ } (i \neq p) \end{cases}$$

กรณีที่4 จำนวนระดับปัจจัยทดลอง (p) เป็นเลขคี่ และจำนวนระยะเวลา (b) เป็นเลขคี่

$$(\tau\gamma)_{i\ell} = \begin{cases} -(\tau\gamma)^* & \text{ถ้า } ((i < p \text{ Div } 2) \text{ และ } (\ell < b \text{ Div } 2) \text{ หรือ } (i > p \text{ Div } 2) \text{ และ } (\ell > b \text{ Div } 2)) \\ & \text{และ } (i \neq p) \text{ หรือ } (\ell \neq b) \\ 0 & \text{ถ้า } (i = p) \text{ หรือ } (\ell = b) \\ (\tau\gamma)^* & \text{ถ้า } (((i > p \text{ Div } 2) \text{ และ } (\ell > b \text{ Div } 2)) \text{ หรือ } ((i < p \text{ Div } 2) \text{ และ } (\ell < b \text{ Div } 2))) \\ & \text{และ } ((i \neq p) \text{ หรือ } (\ell \neq b)) \end{cases}$$

10. ทำการจัดหน่วยทดลองให้ได้รับวิธีการทดลองและบล็อกโดยแบ่งเป็นกรณีตามจำนวนระดับปัจจัยที่นำมาศึกษาและในการวัดซ้ำแต่ละระยะเวลา จัดหน่วยทดลองเหมือนเดิม

กรณี 3X3 จัดสุ่มละติน เมื่อ A B และ C เป็นวิธีการทดลอง

บล็อกสอง	บล็อกแรก		
	ระดับที่1	ระดับที่2	ระดับที่3
ระดับที่1	A	C	B
ระดับที่2	B	A	C
ระดับที่3	C	B	A

Div หมายถึง การหารที่ต้องการผลลัพธ์เป็นจำนวนเต็มถ้ามีเศษจะทำการปัดทิ้ง เช่น 11 Div 2 มีค่าเท่ากับ 5

กรณี 4X4 จัดสรรละติน เมื่อ A B C และ D เป็นวิธีการทดลอง

บล็อกสอง	บล็อกแรก			
	ระดับที่1	ระดับที่2	ระดับที่3	ระดับที่4
ระดับที่1	A	D	C	B
ระดับที่2	B	A	D	C
ระดับที่3	C	B	A	D
ระดับที่4	D	C	B	A

กรณี 5X5 จัดสรรละติน เมื่อ A B C D และ E เป็นวิธีการทดลอง

บล็อกสอง	บล็อกแรก				
	ระดับที่1	ระดับที่2	ระดับที่3	ระดับที่4	ระดับที่5
ระดับที่1	A	E	D	C	B
ระดับที่2	B	A	E	D	C
ระดับที่3	C	B	A	E	D
ระดับที่4	D	C	B	A	E
ระดับที่5	E	D	C	B	A

เมื่อเราแทนค่าพารามิเตอร์ ϕ ในฟังก์ชันและทำการกำหนดขนาดของแผนการทดลอง ระยะเวลากการเก็บซ้ำ และกำหนดความแปรปรวนของการจำลอง จะทำให้เราทราบค่าพารามิเตอร์ $\tau_i, \alpha_j, \beta_k, \gamma_e$ และ $(\tau\gamma)_{ie}$ แล้วนำไปแทนค่าใน สมการที่ 2.1.1 จะทำให้เราได้พารามิเตอร์ μ_{-h} เพื่อใช้ในการจำลองในขั้นตอนต่อไป

3.2 การจำลองข้อมูลที่มีการแจกแจงแบบปกติหลายตัวแปร

วิธีการจำลอง (Simulation Method) เป็นเทคนิคที่ถูกนำมาใช้แก้ปัญหาในหลายสาขา เช่น สาขาคณิตศาสตร์ สาขาฟิสิกส์ สาขาเคมี เป็นต้น โดยเทคนิคการจำลองจะใช้ตัวเลขสุ่ม (Random Number) เป็นพื้นฐาน โดยจะใช้เมื่อกรณีที่ไม่สามารถใช้การพิสูจน์ทางทฤษฎีได้ สำหรับการแก้ปัญหาทางคณิตศาสตร์นั้นนิยมใช้เทคนิคมอนติคาร์โล (Monte Carlo Simulation) และตัวเลขสุ่มที่ได้จากการจำลองเป็นเลขสุ่มที่มีการแจกแจง และเลขสุ่มแต่ละตัวที่ได้เป็นอิสระกัน

ในการวิจัยนี้ได้มีข้อตกลงเบื้องต้นว่าข้อมูลที่ได้มีการแจกแจงแบบปกติหลายตัวแปร ในการจำลองข้อมูลตามขั้นตอนดังนี้

1. ผลคูณเลขสุ่มให้มีการแจกแจงแบบปกติที่ค่าเฉลี่ย 0 และความแปรปรวน 1 ซึ่งเลขสุ่มที่ได้แต่ละตัวจะเป็นอิสระกัน

2. ทำการสร้างตัวเลขสุ่มให้มีการแจกแจงแบบปกติหลายตัวแปรที่ค่าเฉลี่ย เวกเตอร์ $\underline{\mu}$ และเมทริกซ์ความแปรปรวนร่วม Σ_h มีขั้นตอนดังนี้

2.1 ทำการแยกเมทริกซ์ความแปรปรวนร่วมด้วยวิธี Cholesky Decomposition ซึ่งจะได้ว่า $\Sigma_h = CC'$ ซึ่งจะได้ว่า

$$C = \sigma_\epsilon \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ \rho & 1 & 0 & \dots & 0 \\ \rho^2 & \rho & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \rho^{b-1} & \rho^{b-2} & \rho^{b-3} & \dots & 1 \end{bmatrix}$$

2.2 สร้างข้อมูลที่มีการแจกแจงแบบปกติที่ค่าเฉลี่ย 0 และความแปรปรวน 1 จากข้อ 2 จำนวน b ตัวให้แทนด้วย Z_1, Z_2, \dots, Z_b จากนั้นให้

$$y_{h(1)} = Z_1 C_{11}$$

$$y_{h(2)} = Z_1 C_{21} + Z_2 C_{22}$$

$$y_{h(3)} = Z_1 C_{31} + Z_2 C_{32} + Z_3 C_{33}$$

⋮

$$y_{h(b)} = Z_1 C_{b1} + Z_2 C_{b2} + Z_3 C_{b3} + \dots + Z_b C_{bb}$$

2.3 จะได้ว่า $y_{\sim h} \sim N_b(0, \Sigma_h)$ เมื่อต้องการข้อมูลที่มีการแจกแจงแบบปกติหลายตัวแปรที่ค่าเฉลี่ยเวกเตอร์ $\underline{\mu}$ ทำได้โดยนำเวกเตอร์ $\underline{\mu}$ ไปบวกกับตัวแปรสุ่ม $y_{\sim h}$ ให้ $y_{\sim h}^* = \underline{\mu} + y_{\sim h}$ จะได้ว่า $y_{\sim h}^* \sim N_b(\underline{\mu}, \Sigma_h)$ เมื่อต้องการสร้างข้อมูลอีกก็สามารถทำซ้ำ จากข้อ 3 ได้ โดยจะได้ข้อมูลที่มีการแจกแจงแบบปกติหลายตัวแปรที่แต่ละชุดเป็นอิสระกัน

3.3 การประมาณค่าพารามิเตอร์

เมื่อเรากำหนดค่าพารามิเตอร์และทำการจำลองข้อมูลแล้ว ขั้นตอนต่อไปคือ การประมาณค่าพารามิเตอร์ซึ่งในการวิจัยได้เสนอวิธีการประมาณค่าพารามิเตอร์ 2 วิธี โดยมีรายละเอียดวิธีการประมาณค่าดังนี้

3.3.1 วิธีการประมาณแบบสองขั้น

โดยขั้นแรกทำการประมาณค่าพารามิเตอร์ ด้วยวิธีกำลังสองต่ำสุดแบบสามัญ จะได้ว่า

$$\hat{\beta}_{\text{-OLS}} = (X'X)^{-1} X'Y$$

จากนั้นประมาณค่าความคลาดเคลื่อนที่เกิดขึ้น จะได้ว่า $\hat{\epsilon}_{\text{-h}} = y_{\text{-h}} - X_{\text{-h}} \hat{\beta}_{\text{-OLS}}$ เพื่อที่จะนำไป

ประมาณค่าพารามิเตอร์อัตราหดสัมพันธ์

$$\hat{\rho}_{\text{two}} = \frac{\sum_{h=1}^N \sum_{\ell=2}^b \hat{\epsilon}_{h(\ell)} \hat{\epsilon}_{h(\ell-1)}}{\sum_{h=1}^N \sum_{\ell=2}^b \hat{\epsilon}_{h(\ell-1)}^2}$$

นำค่าพารามิเตอร์ $\hat{\rho}$ แทนค่าในเมทริกซ์ความแปรปรวนร่วม V_h จะได้ว่า

$$\hat{V}_h = \begin{bmatrix} 1 & \hat{\rho} & \hat{\rho}^2 & \dots & \hat{\rho}^{b-1} \\ \hat{\rho} & (1+\hat{\rho}^2) & \hat{\rho}(1+\hat{\rho}^2) & \dots & \hat{\rho}^{b-2}(1+\hat{\rho}^2) \\ \hat{\rho}^2 & \hat{\rho}(1+\hat{\rho}^2) & (1+\hat{\rho}^2+\hat{\rho}^4) & \dots & \hat{\rho}^{b-3}(1+\hat{\rho}^2+\hat{\rho}^4) \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \hat{\rho}^{b-1} & \hat{\rho}^{b-2}(1+\hat{\rho}^2) & \hat{\rho}^{b-3}(1+\hat{\rho}^2+\hat{\rho}^4) & \dots & (1+\hat{\rho}^2+\hat{\rho}^4+\dots+\hat{\rho}^{2(b-1)}) \end{bmatrix}_{b \times b}$$

หาอินเวอร์สของเมทริกซ์ \hat{V}_h แทนด้วย \hat{V}_h^{-1} แล้วนำไปแทนค่าในเมทริกซ์ V^{-1} จะได้ว่า

$$\hat{V}^{-1} = \begin{bmatrix} \hat{V}_1^{-1} & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \hat{V}_2^{-1} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \hat{V}_3^{-1} & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & \hat{V}_N^{-1} \end{bmatrix}$$

ทำการประมาณค่าพารามิเตอร์ $\hat{\beta}_{\text{-two}}$ จะได้ว่า $\hat{\beta}_{\text{-two}} = (X'\hat{V}^{-1}X)^{-1} X'\hat{V}^{-1}Y$ จากนั้นทำการประมาณค่า $\hat{\sigma}_{\text{two}}^2$ โดยประมาณได้จาก

$$\hat{\sigma}_{\text{two}}^2 = \frac{(y - X\hat{\beta}_{\text{-two}})' \hat{V}^{-1} (y - X\hat{\beta}_{\text{-two}})}{M - r}$$

3.3.2. วิธีความควรจะเป็นสูงสุด

ทำการประมาณค่าพารามิเตอร์ $\hat{\rho}_{\text{MLE}}$ และ $\hat{\sigma}_\epsilon^2$ ซึ่งจะทำการวนซ้ำตามขั้นตอนดังนี้

2.1 กำหนดพารามิเตอร์เริ่มต้น $\hat{\rho}$, $\hat{\sigma}_\epsilon^2$ และ $\hat{\beta}$ กำหนดพารามิเตอร์เริ่มต้นเพื่อประมาณค่าด้วยวิธีความควรจะเป็นสูงสุด โดยนำค่าพารามิเตอร์ที่ได้จากวิธีการประมาณแบบสองชั้น มาเป็นตัวเริ่มต้นในการประมาณ

2.2 นำพารามิเตอร์ $\hat{\rho}$ ไปแทนค่าในเมทริกซ์ V_h ให้แทนด้วย \hat{V}_h หาอินเวอร์สจากนั้นนำไปแทนในเมทริกซ์ \hat{V}^{-1} เหมือนวิธีการประมาณค่าแบบสองชั้น

2.3 นำค่าพารามิเตอร์ $\hat{\rho}$ ไปแทนค่าในเมทริกซ์ $\frac{\partial V_h}{\partial \rho}$ ให้แทนค่าด้วย $\frac{\partial \hat{V}_h}{\partial \rho}$ โดยใช้วิธีการหาอนุพันธ์รูปแบบผลคูณเพราะจะได้รูปร่างของเมทริกซ์ที่ง่ายต่อการเขียนโปรแกรมในการคำนวณเมทริกซ์ความแปรปรวนร่วมได้ว่า $V_{h(\ell\ell')} = \rho^{|\ell'-\ell|} \sum_{L=0}^{b-1} \rho^{2L}$; $h = 1, 2, \dots, N$ เมื่อ $b = \min(\ell, \ell')$ เมื่อทำการหาอนุพันธ์เทียบกับ ρ จะได้ว่า

$$\frac{\partial V_{h(\ell\ell')}}{\partial \rho} = \rho^{|\ell'-\ell|} \sum_{L=0}^{b-1} 2L\rho^{2L-1} + \left(\sum_{L=0}^{b-1} \rho^{2L} \right) |\ell' - \ell| \rho^{|\ell'-\ell|}$$

จากนั้นนำค่า $\hat{\rho}$ แทนค่าจะได้ว่า

$$\frac{\partial \hat{V}_{h(\ell\ell')}}{\partial \rho} = \hat{\rho}^{|\ell'-\ell|} \sum_{L=0}^{b-1} 2L\hat{\rho}^{2L-1} + \left(\sum_{L=0}^{b-1} \hat{\rho}^{2L} \right) |\ell' - \ell| \hat{\rho}^{|\ell'-\ell|}$$

2.4 ทำการคำนวณอนุพันธ์อันดับที่หนึ่งเทียบกับพารามิเตอร์ $\hat{\rho}$

$$\frac{\partial \ln L}{\partial \rho} = \frac{1}{2\hat{\sigma}_\epsilon^2} \sum_{h=1}^N \left(y_{-h} - X_h \hat{\beta} \right)' \hat{V}_h^{-1} \frac{\partial V_h}{\partial \rho} \hat{V}_h^{-1} \left(y_{-h} - X_h \hat{\beta} \right)$$

2.5 หาค่าคาดหวังของอนุพันธ์ครั้งที่สองของฟังก์ชัน likelihood ความควรจะเป็นเทียบกับพารามิเตอร์ ρ จะได้ว่า

$$H_{\rho\rho} = E \left(-\frac{\partial^2 \ln L}{\partial \rho \partial \rho} \right) = \frac{1}{2} \sum_{h=1}^N \text{tr} \left(\hat{V}_h^{-1} \frac{\partial \hat{V}_h}{\partial \rho} \hat{V}_h^{-1} \frac{\partial \hat{V}_h}{\partial \rho} \right)$$

จากนั้นทำการหาอินเวอร์สของเมทริกซ์ \hat{H} ให้แทนด้วยสัญลักษณ์ \hat{H}^{-1} และทำการประมาณค่าพารามิเตอร์รอบถัดไปดังนี้

$$\hat{\rho}_{k+1} = \hat{\rho}_k + \left(\hat{H} \right)^{-1} \frac{\partial (\ln L)^k}{\partial \rho}$$



เมื่อได้ค่า $\hat{\rho}_{k+1}$ ให้นำค่าประมาณพารามิเตอร์ $\hat{\rho}_{k+1}$ ที่ได้ไปแทนค่าจากขั้นตอนที่ 2.2 ทำการวนซ้ำเรื่อย ๆ จนกระทั่งค่าพารามิเตอร์ที่ได้จากรอบที่ k และรอบที่ $k+1$ มีค่าใกล้เคียงจึงหยุดการประมาณค่าได้ค่าพารามิเตอร์ $\hat{\rho}_{mle}$

2.6 การประมาณค่าพารามิเตอร์ β _{mle} ทำได้โดยนำค่าพารามิเตอร์ $\hat{\rho}_{mle}$ ที่ได้จากการประมาณไปแทนค่าในเมทริกซ์ V_h เช่นเดียวกันกับการประมาณค่าพารามิเตอร์ β _{two} แต่ใช้ค่า $\hat{\rho}_{mle}$ แทนค่า $\hat{\rho}_{two}$ จากนั้นทำการประมาณค่าพารามิเตอร์ β _{mle} $= (X' \hat{V}^{-1} X)^{-1} X' \hat{V}^{-1} Y$

3.4 การเปรียบเทียบวิธีการประมาณค่าพารามิเตอร์

เมื่อเราทำการประมาณค่าพารามิเตอร์ในแต่ละวิธีเสร็จ ขั้นตอนต่อไปคือ การเปรียบเทียบวิธีประมาณค่าพารามิเตอร์ โดยเปรียบเทียบค่ารากที่สองของความคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ย ซึ่งในแต่ละสถานการณ์เราจะทำซ้ำจำนวน 500 รอบ สามารถคำนวณค่า ได้ดังนี้

$$RMSE = \frac{\sum_{j=1}^{500} \sqrt{\frac{(y_j^* - \hat{y}_j^*)'(y_j^* - \hat{y}_j^*)}{M-r}}}{500}$$

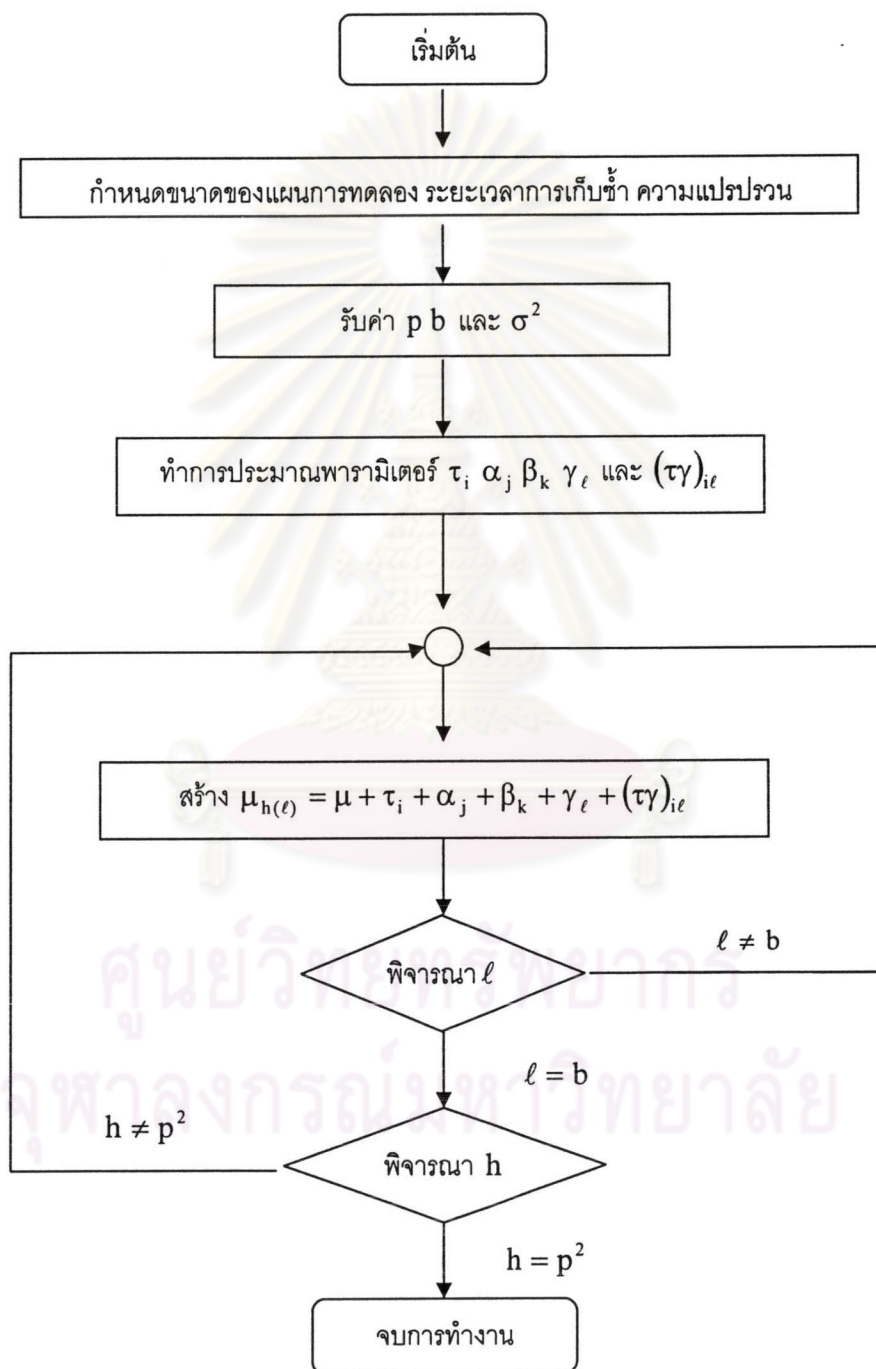
สำหรับการเปรียบเทียบวิธีการประมาณค่าพารามิเตอร์ เกณฑ์การพิจารณา คือ วิธีประมาณวิธีใดให้ค่าน้อยกว่าแสดงว่าเหมาะสมกับการประมาณ

ศูนย์วิทยทรัพยากร
จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย

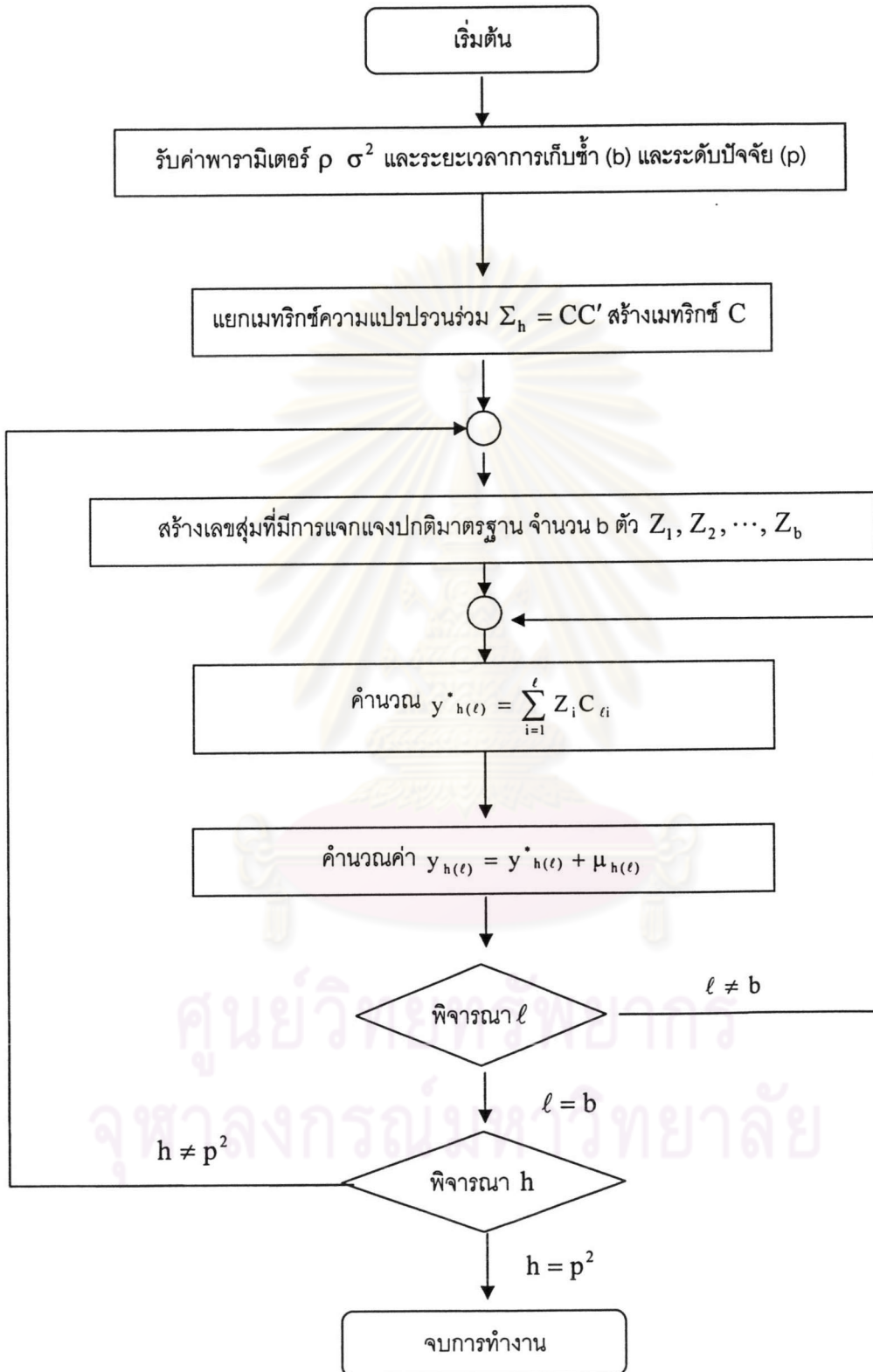
3.5 ขั้นตอนการทำงานของโปรแกรม

ในการวิจัยครั้งนี้ได้ใช้โปรแกรม S_PLUS200 ในการสร้างและประมวลข้อมูล การทำงานของโปรแกรมสามารถสรุปขั้นตอนการทำงานได้ดังนี้

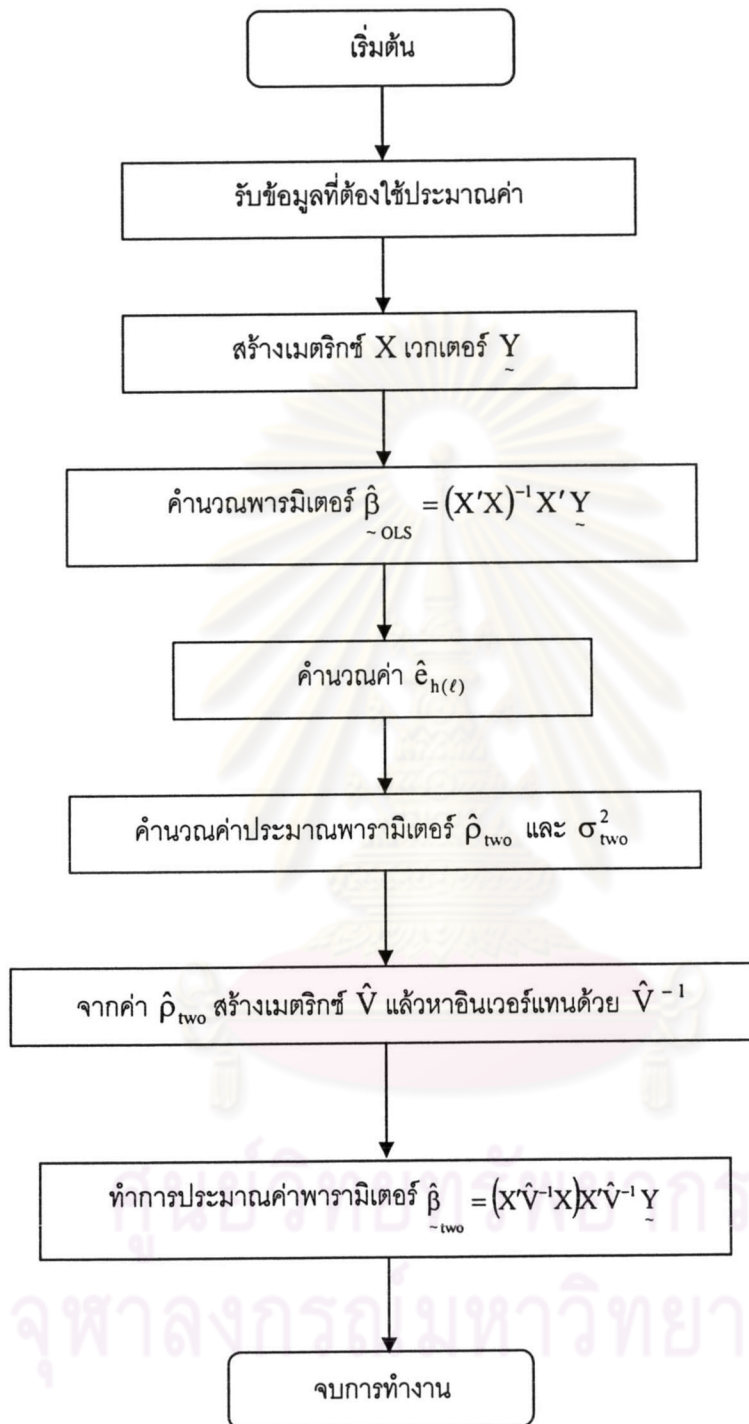
รูปที่ 3.5.1 แสดงขั้นตอนการสร้างเวกเตอร์ $\mu_{\sim h}$



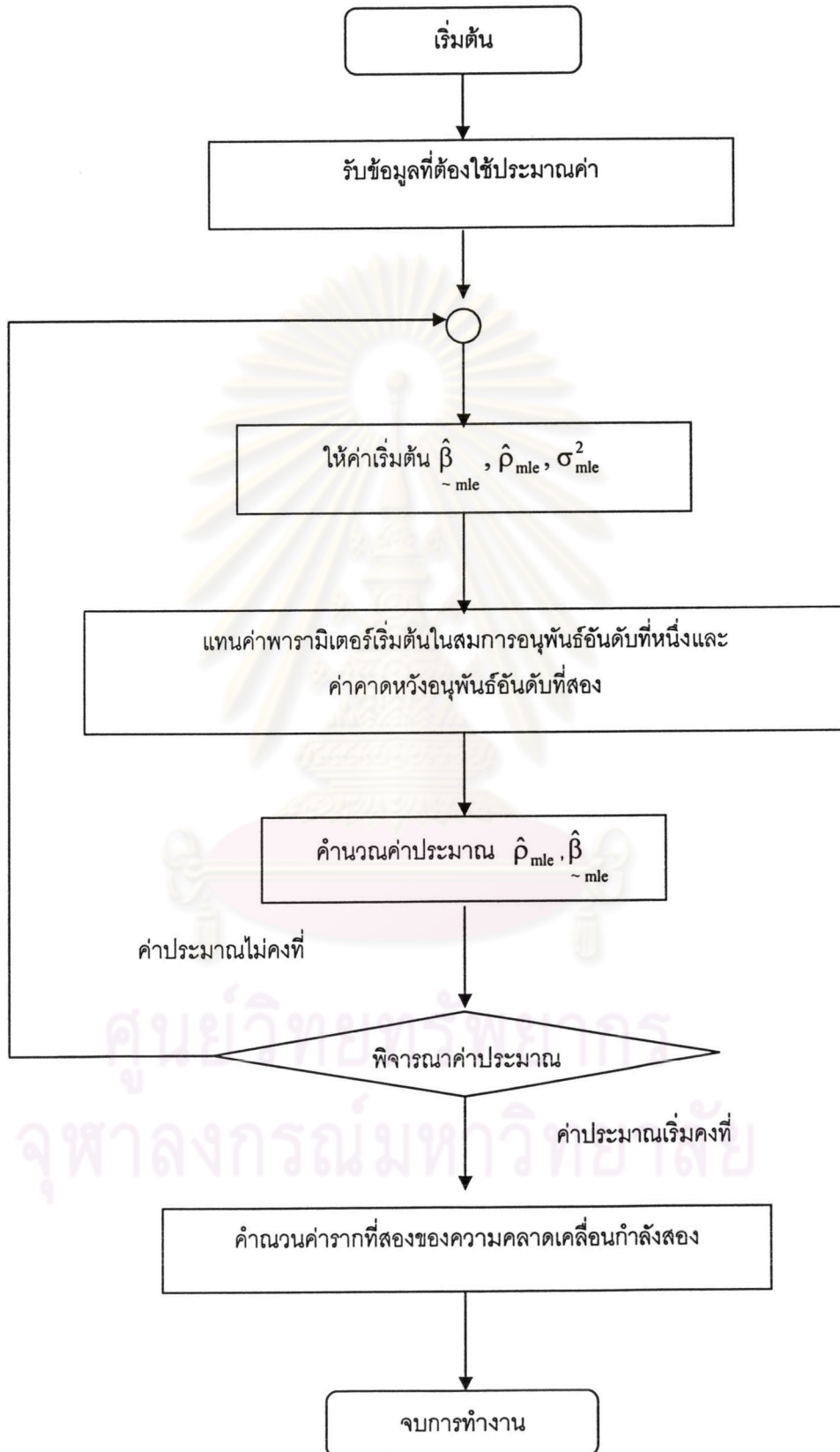
รูปที่ 3.5.2 สร้างข้อมูล y มีการแจกแจงแบบปกติหลายตัวแปรที่ค่าเฉลี่ย μ ความแปรปรวน Σ_h



รูปที่ 3.5.3 การประมาณค่าพารามิเตอร์ด้วยวิธีการประมาณแบบสองขั้น



รูปที่ 3.5.4 การประมาณค่าพารามิเตอร์ด้วยวิธีความควรจะเป็นสูงสุด



รูปที่ 3.5.5 สรุปขั้นตอนการทำงานและการเปรียบเทียบค่าพารามิเตอร์

