



## บทที่ 3

### วิธีดำเนินการวิจัย

การวิจัยนี้มีวัตถุประสงค์เพื่อทำการเปรียบเทียบความเร็วในการลู่ออกของลูกโซ่ มาร์คอฟมอนติคาร์โลสำหรับการอนุมานเชิงเบย์ เมื่อการแจกแจงภายหลังเป็นแบบปกติที่ถูกตัดหาง ระหว่างการสุ่มตัวอย่างแบบฮิตแอนดรันกับการสุ่มตัวอย่างแบบกิบส์ ซึ่งข้อมูลที่นำมาใช้ใน งานวิจัยนี้ ได้มาจากการจำลอง(Simulation)ด้วยโปรแกรม R ในบทนี้จะเป็นการนำเสนอ วิธีดำเนินการวิจัยซึ่งผู้วิจัยได้ดำเนินการตามขั้นตอนต่อไปนี้

1. ศึกษาค้นคว้าเอกสารและข้อมูลที่เกี่ยวข้องกับการวิจัย
2. จำลองข้อมูลด้วยการสุ่มตัวอย่างแบบฮิตแอนดรันให้เป็นไปตามขอบเขตที่กำหนด
3. จำลองข้อมูลด้วยการสุ่มตัวอย่างแบบกิบส์ให้เป็นไปตามขอบเขตที่กำหนด
4. คำนวณค่าครึ่งช่วงความเชื่อมั่นจากวิธีค่าเฉลี่ยกลุ่ม
5. คำนวณค่า MPSRF ของ บรูคซ์-เกลแมน
6. วิเคราะห์ และสรุปผลการวิจัย

โดยในขั้นตอนที่ 2-6 มีรายละเอียดของการดำเนินการดังนี้

#### 3.1 การจำลองข้อมูลด้วยการสุ่มตัวอย่างแบบฮิตแอนดรัน

สำหรับขั้นตอนนี้จะทำการจำลองข้อมูลของพารามิเตอร์ซึ่งเป็นค่าคาดหวังของ ผลตอบแทน  $\underline{\alpha} = (\alpha^{(1)}, \alpha^{(2)}, \dots, \alpha^{(k)})$  โดยกำหนดให้

$$\underline{\alpha} \sim N_k(\underline{0}, \Sigma)$$

k แทนจำนวนมิติของ  $\underline{\alpha}$

n แทนจำนวนรอบที่ทำการจำลองข้อมูล

ขั้นตอนมีดังนี้

1.) กำหนดจำนวนมิติ  $k$  และจำนวนรอบที่ทำการจำลอง  $n$

2.) จำลองข้อมูลด้วยการสุ่มตัวอย่างแบบฮิตแอนดริน

2.1) สุ่มเลือกจุดตัวอย่าง  $\underline{\alpha}_i = \underline{\alpha}_1 = (\alpha_1^{(1)}, \dots, \alpha_1^{(k)})$  ซึ่ง  $\alpha_1^{(1)} \geq \alpha_1^{(2)} \geq \dots \geq \alpha_1^{(k)}$

2.2) สุ่มเลือกทิศทาง  $\underline{d}$  บนพื้นผิวทรงกลมใน  $\mathbb{R}^k$

2.3) สุ่มเลือก  $\lambda$  จากการแจกแจงแบบปกติซึ่งมีค่าเฉลี่ย  $\underline{d}^T \Sigma^{-1} (-\underline{\alpha}_i) / \underline{d}^T \Sigma^{-1} \underline{d}$

และส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐาน  $\sqrt{1 / \underline{d}^T \Sigma^{-1} \underline{d}}$  ซึ่งถูกจำกัดอยู่ในบริเวณ  $[\text{inf val}, \text{sup val}]$  โดยที่

$$\text{inf val} = \max \{ \lambda_{\text{bound}} (\lambda_{\text{bound}} < 0), -\infty \}$$

$$\text{sup val} = \min \{ \lambda_{\text{bound}} (\lambda_{\text{bound}} > 0), \infty \}$$

เมื่อ

$$\lambda_{\text{bound}} = \alpha_i^{(1)} - \alpha_i^{(2)} / d^{(2)} - d^{(1)}, \dots, \alpha_i^{(k-1)} - \alpha_i^{(k)} / d^{(k)} - d^{(k-1)}$$

2.4) สุ่มเลือกจุด  $\underline{\alpha}_{i+1} = \underline{\alpha}_i + \lambda \underline{d}$

2.5) เพิ่ม  $i$  เป็น  $i+1$  และกลับไป 2.2) จนกระทั่งจำนวนจุดตัวอย่างเท่ากับ  $n$

### 3.2 การจำลองข้อมูลด้วยการสุ่มตัวอย่างแบบกิบส์

สำหรับขั้นตอนนี้จะทำการจำลองข้อมูลของพารามิเตอร์ซึ่งเป็นค่าคาดหวังของผลตอบแทน  $\underline{\alpha} = (\alpha^{(1)}, \alpha^{(2)}, \dots, \alpha^{(k)})$  โดยกำหนดให้

$$\underline{\alpha} \sim N_k(0, \Sigma)$$

$k$  แทนจำนวนมิติของ  $\underline{\alpha}$

$n$  แทนจำนวนรอบที่ทำการจำลองข้อมูล

ขั้นตอนมีดังนี้

1.) กำหนดจำนวนมิติ  $k$  และจำนวนรอบที่ทำการจำลอง  $n$

2.) จำลองข้อมูลด้วยการสุ่มตัวอย่างแบบกิบส์

2.1) สุ่มจุดตัวอย่าง  $\alpha_i = \alpha_1 = (\alpha_1^{(1)}, \dots, \alpha_1^{(j)}, \dots, \alpha_1^{(k)})$  ซึ่ง  $\alpha_1^{(1)} \geq \dots \geq \alpha_1^{(j)} \geq \dots \geq \alpha_1^{(k)}$

2.2) สุ่มเลือก  $j$  แจกแจงแบบสมมาเสมอ บน  $\{1, \dots, k\}$

2.3) สุ่ม  $\alpha_{i+1}^{(j)}$  จากการแจกแจงแบบปกติซึ่งมีค่าเฉลี่ย  $-\left(\sum_{\substack{q=1 \\ q \neq p}}^k \alpha_i^{(q)} \rho_{p,q}\right) / \rho_{p,p}$  และ

ส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐาน  $\sqrt{1 / \rho_{p,p}}$  ซึ่งถูกจำกัดอยู่ในบริเวณ  $[\inf val, \sup val]$  โดยที่  $\rho_{p,q}$  เป็นสมาชิกแถวที่  $p$  หลักที่  $q$  ใน  $\Sigma^{-1}$

$$\inf val = \begin{cases} -\infty, & p = k \\ \alpha_i^{(p+1)}, & p \neq k \end{cases}$$

$$\sup val = \begin{cases} \infty, & p = 1 \\ \alpha_i^{(p-1)}, & p \neq 1 \end{cases}$$

2.4) ให้  $\alpha_{i+1} = (\alpha_{i+1}^{(1)}, \dots, \alpha_{i+1}^{(j)}, \dots, \alpha_{i+1}^{(k)})$

2.5) เพิ่ม  $i$  เป็น  $i+1$  และกลับไป 2.2) จนกระทั่งจำนวนจุดตัวอย่างเท่ากับ  $n$

### 3.3 การคำนวณค่าครึ่งช่วงความเชื่อมั่นจากวิธีค่าเฉลี่ยกลุ่ม

หลังจากทำการจำลองข้อมูลด้วยการสุ่มตัวอย่างแบบฮิตแอนดรีนและการสุ่ม

ตัวอย่างแบบกิบส์ตามขั้นตอน 3.1 และ 3.2 แล้ว จะได้จุดตัวอย่าง  $\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n\}$  จำนวน  $n$  จุด จากนั้นทำตามขั้นตอนดังนี้

1.) ทำการตัดข้อมูล (burn in) 10 เปอร์เซ็นต์แรกทิ้งไป และนำ 90 เปอร์เซ็นต์ที่เหลือมาแบ่งเป็น 30 กลุ่ม กลุ่มละเท่าๆ กัน

2.) หาค่าเฉลี่ยของตัวอย่างในแต่ละกลุ่ม และนำค่าเฉลี่ยของตัวอย่างในแต่ละกลุ่มมาหาค่าเฉลี่ยอีกครั้งหนึ่ง

3.) คำนวณค่าประมาณของ Monte Carlo standard error ซึ่งเท่ากับ  $\frac{\hat{\sigma}_g}{\sqrt{(0.9)n}}$



4.) คำนวณค่าครึ่งช่วงความเชื่อมั่น ซึ่งเท่ากับ  $t_{0.975,(29)} \frac{\hat{\sigma}_\varepsilon}{\sqrt{(0.9)n}}$

### 3.4 การคำนวณค่า MPSRF ของ บรุกซ์-เกลแมน

หลังจากการจำลองข้อมูลด้วยการสุ่มตัวอย่างแบบอิตเอนดรีนและการสุ่มตัวอย่างแบบกิบส์ตามขั้นตอน 3.1 และ 3.2 โดยจำลองข้อมูลเป็นลูกโซ่ที่อิสระกัน 5 ลูกโซ่ แล้ว จะได้จุดตัวอย่างของแต่ละลูกโซ่  $\{\alpha_{1j}, \alpha_{2j}, \dots, \alpha_{nj}\} : j=1, \dots, 5$  จำนวนลูกโซ่ละ  $n$  จุด จากนั้นทำตามขั้นตอนต่อไปนี้

- 1.) ทำการตัดข้อมูล (burn in) ครั้งแรกของทุกๆ ลูกโซ่ทิ้งไป
- 2.) วิเคราะห์การลู่เข้าด้วย package coda ในโปรแกรม R
- 3.) คำนวณค่า MPSRF โดยใช้ฟังก์ชัน gelman.diag() ใน package coda

### 3.5 การวิเคราะห์และสรุปผลการวิจัย

ขั้นตอนมีดังนี้

- 1.) นำค่าครึ่งช่วงความเชื่อมั่นจากการสุ่มตัวอย่างแบบอิตเอนดรีน และค่าครึ่งช่วงความเชื่อมั่นจากการสุ่มตัวอย่างแบบกิบส์ ในกรณีที่จำนวนมิติเท่ากัน มาเปรียบเทียบกัน โดยใช้ค่าครึ่งช่วงความเชื่อมั่นของมิติที่ 1 ( $\alpha^{(1)}$ ) มาเป็นตัวแทนในการเปรียบเทียบ ถ้าค่าครึ่งช่วงความเชื่อมั่นมีค่าน้อยกว่าจะมีประสิทธิภาพมากกว่า
- 2.) นำค่า MPSRF จากการสุ่มตัวอย่างแบบอิตเอนดรีน และค่า MPSRF จากการสุ่มตัวอย่างแบบกิบส์ ในกรณีที่จำนวนมิติเท่ากัน มาเปรียบเทียบกัน โดยถ้าค่า MPSRF มีค่าน้อยกว่าจะมีประสิทธิภาพมากกว่า
- 3.) วิเคราะห์ผลการเปรียบเทียบประสิทธิภาพของการสุ่มตัวอย่างแบบอิตเอนดรีนกับการสุ่มตัวอย่างแบบกิบส์ ในกรณีที่มีมิติต่างๆ ที่กำหนด โดยใช้เกณฑ์ในการเปรียบเทียบประสิทธิภาพทั้งสองเกณฑ์ และทำการสรุปผล

