

### วิธีดำเนินการวิจัย

การประมาณค่าพารามิเตอร์ ในสมการถดถอยเชิงเส้นอย่างง่าย เมื่อค่าสังเกตของตัวแปรตามมีค่าที่ถูกตัดทิ้งทางขวา โดยประมาณค่าพารามิเตอร์ด้วยวิธีกำลังสองต่ำสุด วิธีการประมาณด้วยภาวะน่าจะเป็นสูงสุด และวิธีการของบักเลย์และเจมส์นั้น วิธีแรก เป็นการประมาณค่าพารามิเตอร์เพียงรอบเดียว ก็จะได้ค่าประมาณพารามิเตอร์ วิธีที่สอง เป็นการประมาณค่าพารามิเตอร์ และนำค่าประมาณพารามิเตอร์มาประมาณค่าสังเกตที่ถูกตัดทิ้ง โดยใช้อัตราการสูญเสีย (Failure Rate) และมีการกระทำวนซ้ำ (Iterative) จนกระทั่งได้ค่าประมาณพารามิเตอร์ ส่วนวิธีที่สาม ประมาณค่าพารามิเตอร์และประมาณฟังก์ชันการแจกแจงของค่าความคลาดเคลื่อน  $F$  โดยใช้ตัวประมาณฟีแอล เพื่อหาค่าถ่วงน้ำหนัก และนำมาประมาณค่าสังเกตที่ถูกตัดทิ้ง วิธีนี้มีการกระทำวนซ้ำจนกระทั่งได้ค่าประมาณพารามิเตอร์ ในแต่ละวิธีการจะประมาณพารามิเตอร์ ภายใต้สถานการณ์เมื่อขนาดตัวอย่างมี 5 ขนาด คือ 10, 15, 30, 50 และ 70 สัดส่วนของข้อมูลที่ไม่ถูกตัดทิ้งมี 4 ระดับ คือ 10%, 20%, 30% และ 40% และการแจกแจงของค่าที่ถูกตัดทิ้ง 4 แบบ คือ แบบสม่ำเสมอ แบบปกติตัดปลายทางซ้าย แบบไวบูลล์ตัดปลายทางซ้าย และแบบเชิงเส้น โดยที่ในแต่ละสถานการณ์มีการทำซ้ำ 1,000 ครั้ง

การวิจัยครั้งนี้ใช้เทคนิคการจำลองแบบมอนติคาร์โล (Monte Carlo Simulation Technique) สร้างสถานการณ์ต่าง ๆ ดังนั้น จะขอเริ่มด้วยการกล่าวถึงวิธีการจำลองโดยใช้เทคนิคมอนติคาร์โล แล้วจึงแสดงรายละเอียดของขั้นตอนการวิจัย และโปรแกรมที่ใช้ในการวิจัยตามลำดับ

#### 3.1 วิธีจำลองโดยใช้เทคนิคมอนติคาร์โล

เทคนิคที่ใช้แก้ปัญหาในการคำนวณทางคณิตศาสตร์นั้นมีอยู่หลายวิธี วิธีการจำลองโดยใช้เทคนิคมอนติคาร์โล เป็นวิธีหนึ่งที่นิยมนำมาใช้แก้ปัญหากันอย่างแพร่หลายในปัจจุบัน ซึ่งหลักการ

ของการจำลอง โดยใช้เทคนิคดังกล่าว จะใช้เลขสุ่ม (Random Numbers) มาช่วยในการหาคำตอบของปัญหาที่ต้องการศึกษา

ขั้นตอนของวิธีการจำลองด้วยเทคนิคมอนติคาร์โลที่ใช้กันในปัจจุบัน แบ่งได้เป็น 3 ขั้นตอนดังนี้คือ

3.1.1 การสร้างตัวเลขสุ่ม การใช้ตัวเลขสุ่มเป็นสิ่งที่สำคัญมากในเทคนิคนี้ ทั้งนี้เพราะว่าหลักการของการจำลองแบบมอนติคาร์โลนั้น จะใช้ตัวเลขสุ่มมาช่วยในการหาคำตอบของปัญหา โดยลักษณะของตัวเลขสุ่มที่นำมาใช้ จะมีการแจกแจงแบบสม่ำเสมอในช่วง  $(0, 1)$  สำหรับวิธีการสร้างตัวเลขสุ่ม มีผู้เสนอไว้หลายวิธี แต่วิธีที่เน้นลักษณะของเลขสุ่มที่ถูกสร้างขึ้น จะต้องมีการแจกแจงแบบสม่ำเสมอในช่วง  $(0, 1)$  ตัวเลขสุ่มแต่ละตัวเป็นอิสระต่อกัน และมีช่วงยาวก่อนจะเกิดเลขสุ่มซ้ำ (มีวัฏจักรยาว)

3.1.2 การนำตัวเลขสุ่มมาประยุกต์ใช้กับปัญหาที่ต้องการศึกษา ซึ่งขั้นตอนนี้ขึ้นอยู่กับลักษณะของปัญหา บางปัญหาอาจจะไม่ใช้ตัวเลขสุ่มโดยตรง แต่จะนำไปผลิตเลขสุ่มที่มีการแจกแจงแบบอื่นต่อไป

3.1.3 การทดลองกระทำ เมื่อนำตัวเลขสุ่มมาประยุกต์ให้เข้ากับปัญหาที่ต้องการศึกษาได้แล้วขั้นต่อไปคือ การทดลองโดยใช้กระบวนการของการสุ่ม (Random Process) มากระทำในลักษณะซ้ำ ๆ กันหลาย ๆ ครั้ง เพื่อหาคำตอบที่ต้องการ

### 3.2 แผนการทดลอง

การวิจัยครั้งนี้ต้องการประมาณค่าพารามิเตอร์ ในสมการถดถอยเชิงเส้นอย่างง่าย เมื่อค่าสังเกตของตัวแปรตามเป็นค่าที่ถูกตัดทิ้งทางขวา การประมาณค่าพารามิเตอร์ในสมการถดถอยเชิงเส้นอย่างง่าย ทั้ง 3 วิธี ใช้วิเคราะห์กับข้อมูลค่าสังเกตของตัวแปรตามมีค่าที่ถูกตัดทิ้ง ทำการประมาณค่าพารามิเตอร์จากข้อมูลทั้งหมดด้วยวิธีการ 3 วิธี ณ สัดส่วนของการถูกตัดทิ้ง 4 ระดับ ขนาดตัวอย่าง 5 ระดับ และการแจกแจงของค่าที่ถูกตัดทิ้ง 4 แบบ รวมทั้งสิ้น 80 สถานการณ์ และค่าพารามิเตอร์ที่ประมาณได้ในแต่ละวิธีการ นำมาประมาณค่าสังเกตของตัวแปรตามด้วยวิธีใดจะดีกว่าจะทำการเปรียบเทียบค่าความคลาดเคลื่อนระหว่างค่าประมาณของตัวแปรตามกับค่าจริง ในรูปของค่ารากที่สองของค่าเฉลี่ยของความคลาดเคลื่อนกำลังสอง (RMSE) ของทั้ง

3 วิธี เพื่อหาวิธีที่ดีที่สุดในแต่ละสถานการณ์ต่อไป รายละเอียดแผนการทดลองมีดังนี้

1. ค่าสังเกตที่ไม่ถูกตัดทิ้ง  $T_1 = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \varepsilon_1$  ,  $i = 1, \dots, n$  ,  
 $n$  คือ จำนวนค่าสังเกตที่ไม่ถูกตัดทิ้ง โดยที่  $X_1 \sim N(20, 60)$  และ  $\varepsilon_1 \sim N(0, 16)$

กำหนด  $\beta_0 = 2$  และ  $\beta_1 = 1$

2. ค่าสังเกตที่ถูกตัดทิ้ง  $C_1$  ,  $i = 1, \dots, m$  ,  $m$  คือ จำนวนค่าสังเกต  
 ที่ถูกตัดทิ้ง และ  $C_1$  มีการแจกแจงแบบสม่ำเสมอ แบบปกติตัดปลายทางซ้าย แบบไวบูลล์ตัด  
 ปลายทางซ้าย และ  $C_1 = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \varepsilon_1$  โดยที่  $X_1 \sim N(20, 60)$  และ  $\varepsilon_1 \sim N(0, 25)$

กำหนด  $\beta_0 = 2$  และ  $\beta_1 = 1$

3. ขนาดตัวอย่าง 5 ขนาด คือ 10, 15, 30, 50 และ 70

4. สัดส่วนของข้อมูลที่ถูกต้อง 4 ระดับ คือ 10%, 20%, 30% และ 40%  
 ของขนาดตัวอย่าง

### 3.3 ขั้นตอนในการวิจัย

$T_1$  เป็นตัวแปรสุ่มที่เกิดจากความสัมพันธ์เชิงเส้น  $T_1 = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \varepsilon_1$  ,  
 $i = 1, \dots, n+m$

$C_1$  ,  $i = 1, \dots, n+m$  มีการแจกแจงที่เหมือนกันและเป็นอิสระกัน ดังนั้น  $C_1$  เป็น  
 อิสระกับ  $T_1$  เมื่อมีการตัดทิ้งแบบสุ่ม ค่าสังเกต  $Y_1$  ได้จากนิยาม

$$Y_1 = \min(T_1, C_1)$$

$$\sigma_1 = \begin{cases} 1 & \text{ถ้า } T_1 \leq C_1 \quad (\text{เป็นค่าสังเกตที่ไม่ถูกตัดทิ้ง}) \\ 0 & \text{ถ้า } T_1 > C_1 \quad (\text{เป็นค่าสังเกตที่ถูกตัดทิ้ง}) \end{cases}$$

การจำลองข้อมูลเพื่อให้เกิดค่าสังเกตที่ไม่ถูกตัดทิ้ง และเกิดค่าสังเกตที่ถูกตัดทิ้งทาง  
 ขวา แสดงไว้ในขั้นตอนของการวิจัย ดังต่อไปนี้

ขั้นตอนของการวิจัย แบ่งเป็น 5 ขั้นตอนหลัก คือ

1. จำลองตัวแปรอิสระ  $X_1$  และค่าความคลาดเคลื่อน  $\varepsilon_1$  จากการแจกแจงปกติ  $N(\mu, \sigma^2)$  และจำลอง  $T_1$  จากความสัมพันธ์เชิงเส้น

$$T_1 = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \varepsilon_1, \quad i = 1, \dots, n+m$$

$n+m$  คือ จำนวนค่าสังเกตทั้งหมดทั้งที่ไม่ถูกตัดทิ้งและถูกตัดทิ้ง

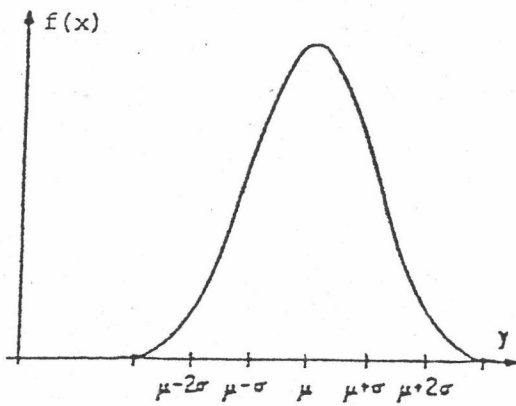
2. จำลองค่าสังเกตที่ถูกตัดทิ้ง  $C_1$ ,  $i = 1, \dots, n+m$
3. หาค่าสังเกตของตัวแปรตาม  $Y_1$ ,  $i = 1, \dots, n+m$
4. นำค่า  $Y_1$ ,  $X_1$  หาค่าประมาณพารามิเตอร์ จากสมการถดถอยเชิงเส้นอย่างง่าย ด้วยวิธีการทั้ง 3 วิธี จะได้ค่าประมาณพารามิเตอร์ของแต่ละวิธีการ
5. หาค่าความคลาดเคลื่อนจากการประมาณค่าตัวแปรตาม และทำการเปรียบเทียบ ซึ่งแต่ละขั้นตอนมีรายละเอียดดังนี้

3.3.1 การจำลองตัวแปรอิสระ  $X_1$  และค่าความคลาดเคลื่อน  $\varepsilon_1$  จากการแจกแจงแบบปกติ โดยที่  $X_1$  มีค่าเฉลี่ยเป็น 20 มีค่าความแปรปรวนเป็น 60 และ  $\varepsilon_1$  มีค่าเฉลี่ย 0 มีค่าความแปรปรวนเป็น 16 การจำลอง  $X_1$  และ  $\varepsilon_1$  ทำได้โดยวิธี Box-Muller รายละเอียดแสดงในภาคผนวก ก

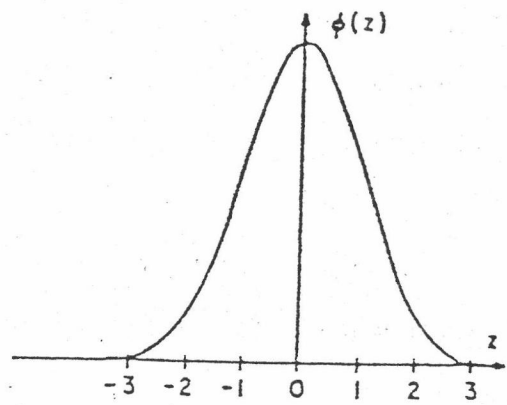
จำลอง  $T_1 = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \varepsilon_1$  โดยที่  $\beta_i$ ,  $i = 0, 1$  เป็นพารามิเตอร์ที่ไม่ทราบค่า (ในการวิจัยครั้งนี้กำหนด  $\beta_0 = 2$ ,  $\beta_1 = 1$ )

- 3.3.2 จำลองค่าสังเกตที่ถูกตัดทิ้งทางขวา  $C_1$  เมื่อ  $C_1$  มีการแจกแจงแบบ
1. แบบสม่ำเสมอช่วง  $(a, b)$  (รายละเอียดในภาคผนวก ก)
  2. แบบปกติตัดปลายทางซ้าย  $(C_0, \mu, \sigma^2)$  (รายละเอียดในภาคผนวก ก)
  3. แบบไวบูลล์ตัดปลายทางซ้าย  $(C_0, \alpha, \beta)$  (รายละเอียดในภาคผนวก ก)
  4.  $C_1 = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \varepsilon_1$  โดยที่  $X_1$  และ  $\varepsilon_1$  มีแจกแจงแบบปกติ  $X_1$  มีค่าเฉลี่ยเป็น 20 มีค่าความแปรปรวนเป็น 60 และ  $\varepsilon_1$  มีค่าเฉลี่ยเป็น 0 มีค่าความแปรปรวนเป็น 25 จำลอง  $X_1$  และ  $\varepsilon_1$  โดยวิธี Box-Muller รายละเอียดแสดงในภาคผนวก ก กำหนดค่า  $\beta_0 = 2$ ,  $\beta_1 = 1$

รูปที่ 3.1, 3.2, 3.3, และ 3.4 แสดงการแจกแจงรูปแบบต่าง ๆ ที่ใช้ในการวิจัยครั้งนี้

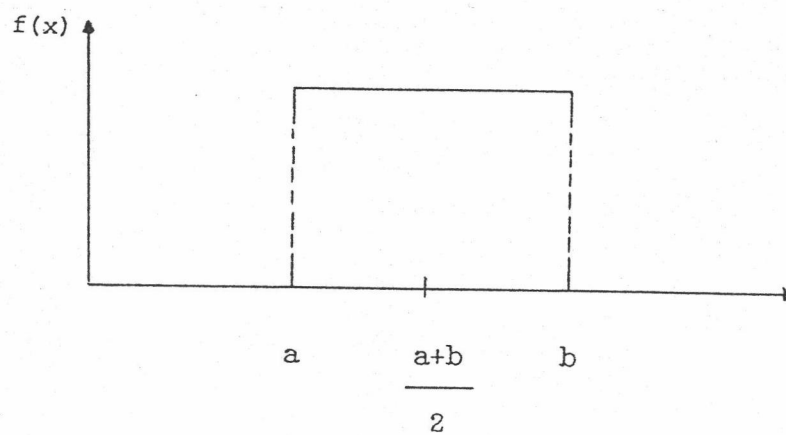


ฟังก์ชันความหนาแน่นของการแจกแจง  
แบบปกติ

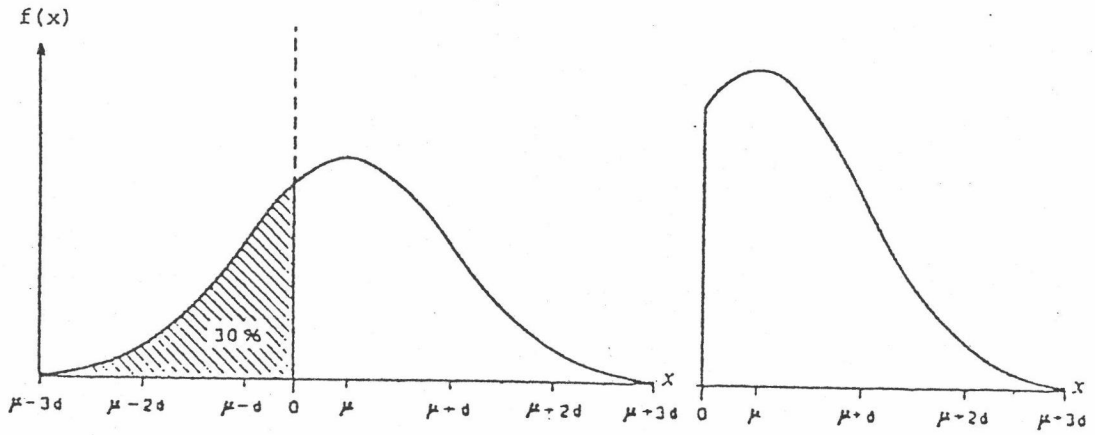


ฟังก์ชันความหนาแน่นของการแจกแจง  
แบบปกติมาตรฐาน

รูปที่ 3.1 แสดงการแจกแจงปกติ และแบบปกติมาตรฐาน

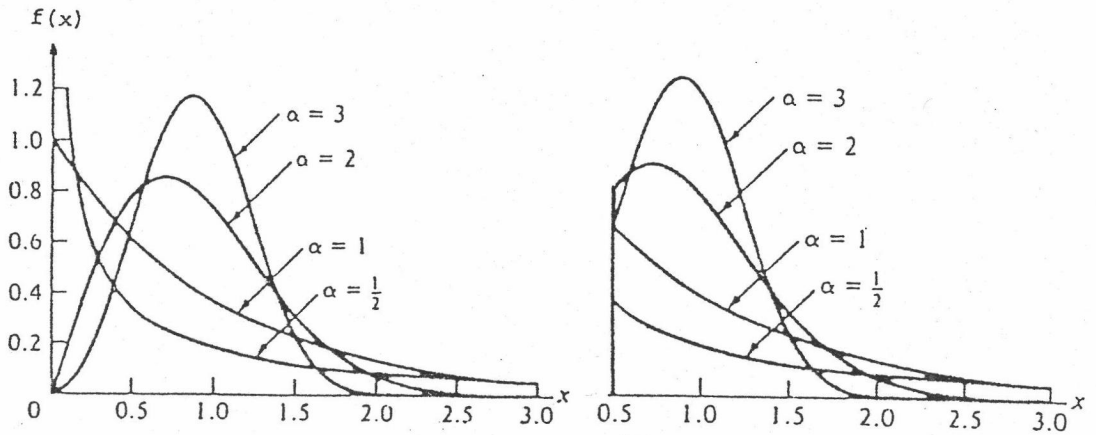


รูปที่ 3.2 แสดงการแจกแจงแบบสม่ำเสมอ



โค้งการแจกแจงและโค้งการแจกแจงสะสมของการแจกแจงแบบปกติ และแบบปกติตัดปลายทางซ้าย ด้วยสัดส่วนการตัดเป็น 30%

รูปที่ 3.3 แสดงการแจกแจงแบบปกติ และแบบปกติตัดปลายทางซ้าย



โค้งการแจกแจงและโค้งการแจกแจงสะสมของการแจกแจงแบบไวบูลล์ และแบบไวบูลล์ตัดปลายทางซ้าย ด้วยสัดส่วนการตัดเป็น 17%

รูปที่ 3.4 แสดงการแจกแจงแบบไวบูลล์ และแบบไวบูลล์ตัดปลายทางซ้าย

3.3.3 หาค่าสังเกตของตัวแปรตาม  $Y_i$ ,  $i = 1, \dots, n+m$   $n+m$  คือ ขนาดตัวอย่าง  $n$  คือ จำนวนค่าสังเกตที่ไม่ถูกตัดทิ้ง  $m$  คือ จำนวนค่าสังเกตที่ถูกตัดทิ้ง

$$Y_i = \begin{cases} T_i & \text{ถ้า } T_i \leq C_i \text{ (ไม่ถูกตัดทิ้ง)} \\ C_i & \text{ถ้า } T_i > C_i \text{ (ถูกตัดทิ้ง)} \end{cases}$$

$$\sigma_i = \begin{cases} 1 & \text{ถ้า } T_i \leq C_i \\ 0 & \text{ถ้า } T_i > C_i \end{cases}$$

การหาค่าสังเกตของตัวแปรตาม  $Y_i$  ทำได้โดยการจำลองค่า  $T_i$  และ  $C_i$  ที่ละคู่ นำค่า  $T_i$  และ  $C_i$  มาเปรียบเทียบกัน จะได้ค่า  $Y_i = T_i$  เมื่อ  $T_i \leq C_i$  ให้  $\sigma_i = 1$  และนับเป็นจำนวนค่าสังเกตที่ไม่ถูกตัดทิ้ง และจะได้ค่า  $Y_i = C_i$  เมื่อ  $T_i > C_i$  ให้  $\sigma_i = 0$  และนับเป็นจำนวนค่าสังเกตที่ถูกตัดทิ้ง จะทำการจำลองเช่นนี้จนกระทั่งได้ค่าสังเกตที่ไม่ถูกตัดทิ้งและค่าสังเกตที่ถูกตัดทิ้งครบตามจำนวน  $n$  และ  $m$  ที่กำหนด

3.3.4 นำค่า  $Y_i$  และคู่อันดับ  $X_i$ ,  $i=1, \dots, n+m$  คำนวณค่าประมาณพารามิเตอร์ จากสมการถดถอยเชิงเส้นอย่างง่าย ด้วยวิธีกำลังสองต่ำสุด วิธีการประมาณด้วยภาชนะน่าจะเป็นสูงสุด และวิธีการของบัคเลย์และเจมส์ เนื่องจากวิธีกำลังสองต่ำสุด และวิธีการประมาณด้วยภาชนะน่าจะเป็นสูงสุด สามารถหาค่าประมาณพารามิเตอร์ได้ (Convergence) ทุก ๆ สถานการณ์ที่ศึกษา แต่วิธีการของบัคเลย์และเจมส์ซึ่งใช้วิธีการกระทำวนซ้ำจะมีบางชุดของข้อมูล เช่น ข้อมูลที่มีสัดส่วนของค่าที่ถูกตัดทิ้งจำนวนมาก ค่าประมาณของพารามิเตอร์อาจจะมีค่าแกว่งระหว่าง 2 ค่า หรือไม่สามารหาค่าประมาณพารามิเตอร์ได้ ดังนั้น เมื่อค่าประมาณพารามิเตอร์มีค่าแกว่งระหว่าง 2 ค่า ให้หาค่าเฉลี่ยของ 2 ค่านั้นเป็นค่าประมาณพารามิเตอร์ หรือตรวจสอบว่าถ้าค่าประมาณพารามิเตอร์ของรอบปัจจุบันกับรอบที่แล้วต่างกัน 0.001 ถือว่าค่าประมาณพารามิเตอร์หาค่าได้ ถ้าไม่เข้าข่ายทั้ง 2 กรณีจะทิ้งชุดข้อมูลนั้น และทำการจำลองข้อมูลทีหาค่าประมาณพารามิเตอร์ได้ทั้ง 3 วิธีการ จำนวน 1,000 ชุดข้อมูล ในแต่ละสถานการณ์ การหาค่าประมาณพารามิเตอร์แต่ละวิธีการมีรายละเอียดดังนี้

### 3.3.4.1 วิธีกำลังสองต่ำสุด มีขั้นตอนดังนี้

ประมาณค่าพารามิเตอร์  $\hat{\beta}$  โดยการหาอนุพันธ์ของผลบวกกำลังสองของความคลาดเคลื่อนเทียบกับ  $\hat{\beta}$  แล้วกำหนดสมการให้เท่ากับ 0

$$\frac{\partial}{\partial \hat{\beta}} (Y'Y - 2\hat{\beta}'X'Y + \hat{\beta}'X'X\hat{\beta}) = 0$$

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

### 3.3.4.2 วิธีการประมาณด้วยภาวะน่าจะเป็นสูงสุด มีขั้นตอนดังนี้

ฟังก์ชันภาวะน่าจะเป็นของค่าสังเกตที่ไม่ถูกตัดทิ้งและถูกตัดทิ้ง เมื่อมีการตัดทิ้งแบบสุ่ม แสดงได้ดังนี้

$$\begin{aligned} L &= \sigma^{-n} \prod_{i=1}^n f(z_i) \prod_{i=1}^{n+m} S(z_i) \\ &= \frac{1}{\sigma^n} \frac{1}{(2\pi)^{(n+m)/2}} \exp\left(-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^{n+m} (y_i - \mu)^2\right) \end{aligned}$$

1. ประมาณค่าพารามิเตอร์  $\beta_j$  โดยหาอนุพันธ์บางส่วนของ ล็อกของภาวะน่าจะเป็น เทียบกับ  $\beta_j$  และให้สมการอนุพันธ์บางส่วนเท่ากับ 0

$$\ln L = -n \ln \sigma - \frac{(n+m) \ln(2\pi)}{2} - \frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^{n+m} (y_i^2 - 2y_i \sum_{j=0}^1 \beta_j x_{1j} + (\sum_{j=0}^1 \beta_j x_{1j})^2)$$

$$\begin{aligned} \frac{\partial \ln L}{\partial \beta_j} &= \frac{-1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^{n+m} (-2y_i x_{1j} + 2 \sum_{j=0}^1 \beta_j x_{1j}^2) \\ &= \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^{n+m} (w_i - \mu_1) x_{1j} \end{aligned}$$

$$\text{โดยที่ } w_i = \begin{cases} y_i & , \quad (i = 1, \dots, n) \\ \mu_1 + \sigma h(z_i) & , \quad (i = n+1, \dots, n+m) \end{cases}$$



2. ประมาณค่าพารามิเตอร์  $\sigma$  โดยหาอนุพันธ์บางส่วนของ ล็อกของ ภาวะนั้นจะเป็น เทียบกับ  $\sigma$  และให้สมการอนุพันธ์บางส่วนเท่ากับ 0

$$\ln L = -n \ln \sigma - \frac{(n+m) \ln(2\pi)}{2} - \frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^n (y_i - \mu_1)^2 - \frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=n+1}^{n+m} (y_i - \mu_1)^2$$

$$\frac{\partial \ln L}{\partial \sigma} = \frac{-n + 1}{\sigma} \sum_{i=1}^n (y_i - \mu_1)^2 + \frac{1}{\sigma^3} \sum_{i=n+1}^{n+m} (y_i - \mu_1)^2$$

$$\sigma^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (y_i - \mu_1)^2}{n - \sum_{i=n+1}^{n+m} h(z_i)}$$

3. ประมาณค่าสังเกตที่ถูกตัดทิ้งได้ด้วย  $E(Y_1 | Y_1 > c_1, \beta, \sigma) = w_1$

$$w_1 = \mu_1 + \sigma h(z_1)$$

วิธีการประมาณด้วยภาวะนั้นจะเป็นสูงสุด ใช้วิธีการกระทำวนซ้ำ จนกระทั่ง ได้ค่าประมาณพารามิเตอร์

### 3.3.4.3 วิธีการของบัคเลย์และเจมส์ มีขั้นตอนดังนี้

1. เฉพาะข้อมูลที่ไม่ถูกตัดทิ้ง ประมาณค่าพารามิเตอร์เริ่มต้น  $\hat{\alpha}$ ,  $\hat{\beta}$  โดยวิธีกำลังสองต่ำสุด

$$\hat{\beta} = \frac{\sum_{uc} y_1 (x_1 - \bar{x}^{uc})}{\sum_{uc} (x_1 - \bar{x})^2}$$

$$\hat{\alpha} = \bar{y}^{uc} - \hat{\beta} \bar{x}^{uc}$$

2. ประมาณ  $\hat{F}$  โดยใช้ ตัวประมาณพีแอล

$$\begin{aligned} \hat{F} &= 1 - \prod_{1: e(\hat{\beta}) \leq e} \left[ \frac{n-i}{n-i+1} \right] \\ &= 1 - \hat{S}(e_1, \hat{\beta}) \end{aligned}$$

ซึ่งได้จากการหาลำดับที่ของความคลาดเคลื่อนบางส่วน (Partial Residuals) โดยคำนวณที่

$$\hat{\alpha} = 0, \quad \hat{e}_1(0, \hat{\beta}) = y_1 - \hat{\beta} x_1, \quad \hat{e}_1 \leq e_1, \quad \hat{e}_1 < \hat{e}_2 < \hat{e}_n$$

3. นำ  $\hat{F}$  มาหาค่าถ่วงน้ำหนัก  $w(e_1, \hat{\beta})$

4. ประมาณค่าสังเกตที่ถูกตัดทิ้งด้วย  $E(Y_1 | Y_1 > c_1, \beta x_1) = \bar{y}(\hat{\beta})$

$$\bar{y}(\hat{\beta}) = \hat{\beta}x_1 + \frac{\sum_{uc} W_{1k}(e, \hat{\beta}) (y_k - \hat{\beta}x_1)}{\{1 - \hat{F}(c_1 - \hat{\beta}x_1)\}}$$

5. ประมาณค่าพารามิเตอร์ ตามวิธีการของบัคเลย์และเจมส์ ได้ดังนี้

$$\hat{\beta}_{BJ} = \frac{\{ \sum_{uc} y_1(x_1 - \bar{x}) + \sum_c \bar{y}_1(\hat{\beta})(x_1 - \bar{x}) \}}{\sum_{i=1}^n (x_1 - \bar{x})^2}$$

$$\hat{\alpha}_{BJ} = n^{-1} \{ \sum_{uc} y_1 + \sum_c \bar{y}_1(\hat{\beta}) \} - \hat{\beta}_{BJ} \bar{x}$$

วิธีการของบัคเลย์และเจมส์ ใช้วิธีการกระทำวนซ้ำจนกระทั่งได้ค่าประมาณพารามิเตอร์

3.3.5 หาค่าความคลาดเคลื่อนจากการประมาณค่าตัวแปรตาม นำค่าประมาณพารามิเตอร์มาประมาณค่าของตัวแปรตาม  $\hat{y}_1 = \hat{\alpha} + \hat{\beta}x_1$  และนำมาเปรียบเทียบกับค่าจริง  $y_1$  เพื่อคำนวณหาค่ารากที่สองของค่าเฉลี่ยของความคลาดเคลื่อนกำลังสอง (RMSE) เนื่องจากในการทดลองได้จำลองข้อมูลซ้ำ ๆ กัน จำนวน 1,000 ครั้ง ในแต่ละสถานการณ์ให้  $j$  แทนรอบที่ทำซ้ำ  $j=1, \dots, 1000$  ดังนั้น การหาค่ารากที่สองของค่าเฉลี่ยของความคลาดเคลื่อนกำลังสองหาได้จากสูตรดังนี้

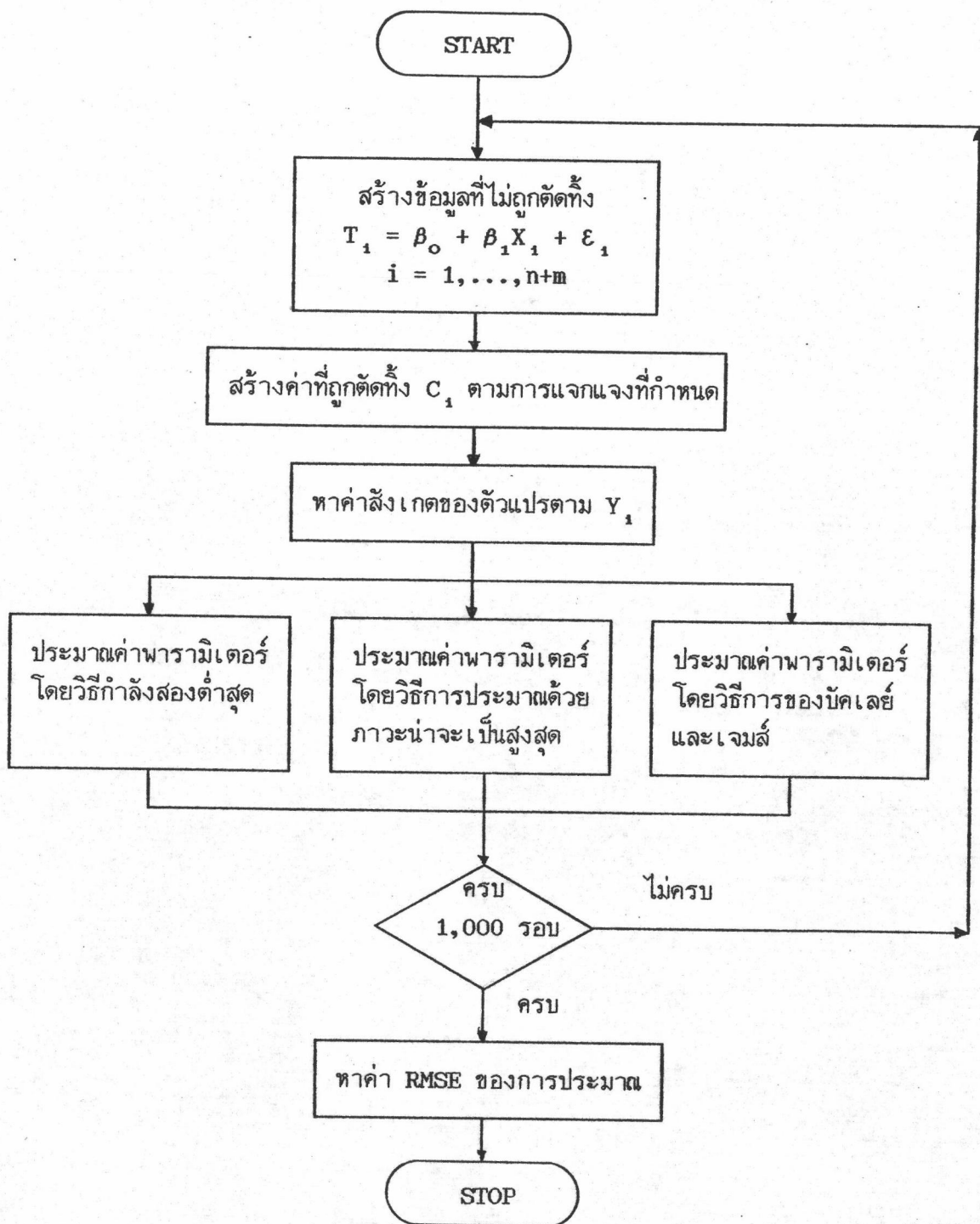
$$MSE_j = \frac{\sum_{i=1}^n (y_1 - \hat{y}_1)^2}{n}$$

$$RMSE_j = \sqrt{MSE_j}$$

$$RMSE = \frac{\sum_{j=1}^{1000} RMSE_j}{1000}$$

จากนั้นจะนำค่า RMSE ของการประมาณค่าตัวแปรตาม ของวิธีการทั้ง 3 วิธี มาเปรียบเทียบกับเพื่อหาว่าวิธีการใดให้ค่า RMSE ของการประมาณค่าตัวแปรตามต่ำที่สุดจะเป็นวิธีที่ประมาณค่าพารามิเตอร์ของแต่ละสถานการณ์ได้ดีที่สุด

การคำนวณค่า RMSE ของการประมาณ ของทั้ง 3 วิธี ในการทดลองที่ขนาดตัวอย่างหนึ่ง ๆ จะเปลี่ยนค่าสัดส่วนของข้อมูลที่ถูกตัดทิ้งเป็น 4 ระดับ และจะเปลี่ยนการแจกแจงของค่าสังเกตที่ถูกตัดทิ้งเป็น 4 แบบ โดยแต่ละสถานการณ์จะทดลองซ้ำ ๆ จำนวน 1,000 ครั้ง จนครบทุกสถานการณ์ ซึ่งขั้นตอนของการทดลองดังกล่าวนี้ สรุปเป็นผังงานได้ดังรูปที่ 3.5



รูปที่ 3.5 แสดงผังงานสำหรับหาค่าความคลาดเคลื่อนจากการประมาณด้วยวิธีการทั้ง 3 วิธี

### 3.4 โปรแกรมที่ใช้ในการวิจัย

โปรแกรมที่ใช้ในการวิจัยทั้งหมด เขียนด้วยภาษาฟอร์แทรน (FORTRAN) โดยใช้กับเครื่อง AMDAHL 5860 ซึ่งในแต่ละสถานการณ์ของการทดลอง ลักษณะการทำงานของโปรแกรมจะเหมือนกัน สำหรับรายละเอียดของโปรแกรมจะแสดงไว้ในภาคผนวก ข ซึ่งจะเป็นโปรแกรมการทำงานของแต่ละวิธีการ คือ วิธีการ้างสองต่ำสุด วิธีการประมาณด้วยภาวะน่าจะเป็นสูงสุด และวิธีการของบัคเลย์และเจมส์