

วิธีดำเนินการวิจัย

ในการวิจัยครั้งนี้ต้องการเปรียบเทียบวิธีการประมาณค่าสหุทธาสในข้อมูลอนุกรมเวลา โดยศึกษาเปรียบเทียบวิธีการประมาณค่าสหุทธาส 2 วิธี คือ วิธี Between-Forecast Estimation และ วิธี Fixed-Point Smoothing โดยทำการศึกษากายใต้สภาพการณ้ต่างๆ ดังนี้ (1) ค่าพารามิเตอร์ที่แตกต่างกัน ซึ่งถูกกำหนดโดยระดับความรุนแรงของอัครสหุทธาสสัมพันธ์ (Autocorrelation Function; ACF) และอัครสหุทธาสสัมพันธ์บางส่วน (Partial Autocorrelation Function ; PACF) และคุดสมบัตินองรูปแบบที่ศึกษาแต่ละรูปแบบ (2) ขนาดตัวอ่่างหรือขนาดอนุกรมเวลา 3 ขนาด คือ 50, 75 และ 100 (3) ค่าแห่งที่ข้อมูลสหุทธาส ซึ่งถูกแบ่งออกเป็น 3 ช่วงคือ ดัน กลาง และปลาย (4) จำนวนข้อมูลสหุทธาส คือ 1 ค่า และ 2 ค่า

เทคนิคที่ใช้ในการจำลองข้อมูลครั้งนี้อาศัยเทคนิคการจำลองแบบมอนติคาร์โล (Monte Carlo Simulation Method) สร้างสภาพการณ้ต่าง ๆ ดังนี้จึงขอกล่าวถึงวิธีการจำลองแบบมอนติคาร์โลก่อนที่จะแสดงถึงขั้นตอนการวิจัยและโปรแกรมสำหรับการวิจัยในลำดับต่อไป

3.1 วิธีการจำลองแบบมอนติคาร์โล (Monte Carlo Simulation Technique)

วิธีมอนติคาร์โลเป็นวิธีหนึ่งทีนิยมใช้กันอ่่างแพร่หลายในปัจจุบันโดยอาศัยตัวเลขสุ่ม (Random Numbers) มาช่วยในการหาค่าตอบของปัญหาที่ตองการศึกษาขั้นตอนของมอนติคาร์โลที่ใช้กันในปัจจุบัน แบ่งได้เป็น 3 ขั้นตอนดังนี้

3.1.1 การสร้างตัวเลขสุ่ม (Random Number Generation) การสร้างตัวเลขสุ่มเป็นสิ่งที่สำคัญมากเนื่องจากหลักการของมอนติคาร์โลนั้นจะใช้ตัวเลขสุ่มมาช่วยในการหาค่าตอบของปัญหาโดยลักษณะของตัวเลขสุ่มจะมีการแจกแจงแบบยูนิฟอร์มในช่วง (0, 1) และเป็นอิสระกัน

3.1.2 การประยุกต์ปัญหาที่ต้องการศึกษามาใช้กับตัวเลขสุ่ม ซึ่งขั้นตอนนี้อยู่กับลักษณะของปัญหาที่ต้องการศึกษา บางปัญหาอาจจะไม่ใช้ตัวเลขสุ่มโดยตรง

3.1.3 การทดลองกระทำโดยใช้กระบวนการของการสุ่ม (Random process) มากระทำในลักษณะที่ซ้ำ ๆ กัน เพื่อหาคำตอบของปัญหาที่ต้องการศึกษา

3.2 แผนการทดลอง

เนื่องจากการวิจัยครั้งนี้มุ่งที่จะศึกษาความสามารถในการประมาณค่าสุทธหายในข้อมูลอนุกรมเวลาของวิธีการทั้ง 2 วิธี ณ สถานการณ์ที่แตกต่างกันของรูปแบบอนุกรมเวลา 5 รูปแบบในระดับความรุนแรงของอัตตสหสัมพันธ์และอัตตสหสัมพันธ์บางส่วนที่แตกต่างกันในแต่ละรูปแบบรวมทั้งสิ้น 19 สถานการณ์ ขนาดตัวอย่าง 3 ขนาด จำนวนข้อมูลสุทธหายและตำแหน่งที่สุทธหายแตกต่างกันรวมทั้งหมด 6 สถานการณ์ ซึ่งรวมทั้งสิ้น 342 สถานการณ์ โดยทำการเปรียบเทียบวิธีการประมาณค่าทั้ง 2 วิธีในทุกสถานการณ์ เพื่อหาวิธีการประมาณค่าสุทธหายที่ดีที่สุดในแต่ละสถานการณ์

3.3 ขั้นตอนในการวิจัย

ขั้นตอนในการวิจัยแบ่งได้เป็น 5 ขั้นตอนคือ

1. สร้างค่าตัวแปร z_t ตามรูปแบบที่กำหนด ซึ่งมีด้วยกัน 5 รูปแบบคือ AR(1), AR(2), MA(1), MA(2) และ ARMA(1,1)
2. กำหนดตำแหน่งสุทธหายของข้อมูล
3. ประมาณค่าพารามิเตอร์ของอนุกรมเวลาที่มีข้อมูลสุทธหาย
4. ประมาณค่าสุทธหายทั้ง 2 วิธี
5. หาค่าความคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ยและทำการเปรียบเทียบ ซึ่งแต่ละขั้นตอนมีรายละเอียดดังนี้

3.3.1 สร้างค่าตัวแปร z_t ตามรูปแบบที่กำหนด

3.3.1.1 สร้างค่าตัวแปร z_t ตามรูปแบบ AR(1) มีขั้นตอนในการสร้างดังนี้

1. สร้าง z_0 ให้มีการแจกแจงปกติ ค่าเฉลี่ย 0 ความแปรปรวน $\frac{\sigma^2}{1-\phi_1^2}$ และสร้าง a_t ; $t=1, \dots, n+s$ ให้มีการแจกแจงปกติ ค่าเฉลี่ย 0 ความแปรปรวน $\sigma_a^2 = 100$ ซึ่งวิธีการแจกแจงปกติกระทำโดยวิธี Box-Muller (รายละเอียดในการแสดงไว้ในภาคผนวก ก)

2. จากนั้นสร้าง z_t ; $t=1, \dots, n+s$ ให้มีรูปแบบความสัมพันธ์ คือ $z_t = \phi_1 z_{t-1} + a_t$ จะได้

$$z_1 = \phi_1 z_0 + a_1$$

$$z_2 = \phi_1 z_1 + a_2$$

⋮

$$z_{n+s} = \phi_1 z_{n+s-1} + a_{n+s}$$

3.3.1.2 สร้างค่าตัวแปร z_t ตามรูปแบบ AR(2) มีขั้นตอนในการสร้างดังนี้

1. สร้าง z_0 และ z_1 ให้มีการแจกแจงปกติ ค่าเฉลี่ย 0 ความแปรปรวน $\frac{1-\phi_2}{1+\phi_2(1-\phi_2)^2-\phi_1^2} \sigma^2$ และสร้าง a_t ; $t=2, \dots, n+s$ ให้มีการแจกแจงปกติ ค่าเฉลี่ย 0 ความแปรปรวน $\sigma_a^2 = 100$

2. จากนั้นสร้าง z_t ; $t=2, \dots, n+s$ ให้มีรูปแบบความสัมพันธ์ คือ $z_t = \phi_1 z_{t-1} + \phi_2 z_{t-2} + a_t$ จะได้

$$z_2 = \phi_1 z_1 + \phi_2 z_0 + a_2$$

$$z_3 = \phi_1 z_2 + \phi_2 z_1 + a_3$$

⋮

$$z_{n+s} = \phi_1 z_{n+s-1} + \phi_2 z_{n+s-2} + a_{n+s}$$

3.3.1.3 สร้างค่าตัวแปร z_t ตามรูปแบบ MA(1) มีขั้นตอนในการสร้างดังนี้

1. สร้าง a_t ; $t=0, \dots, n+s$ ให้มีการแจกแจงปกติ

ค่าเฉลี่ย 0 ความแปรปรวน $\sigma_a^2 = 100$

2. จากนั้นสร้าง z_t ; $t=1, \dots, n+s$ ให้มีรูปแบบ

ความสัมพันธ์ คือ $z_t = a_t - \theta_1 a_{t-1}$ จะได้

$$z_1 = a_1 - \theta_1 a_0$$

$$z_2 = a_2 - \theta_1 a_1$$

⋮

$$z_{n+s} = a_{n+s} - \theta_1 a_{n+s-1}$$

3.3.1.4 สร้างค่าตัวแปร z_t ตามรูปแบบ MA(2) มีขั้นตอนในการ

สร้างดังนี้

1. สร้าง a_t ; $t=0, \dots, n+s$ ให้มีการแจกแจงปกติ

ค่าเฉลี่ย 0 ความแปรปรวน $\sigma_a^2 = 100$

2. จากนั้นสร้าง z_t ; $t=2, \dots, n+s$ ให้มีรูปแบบ

ความสัมพันธ์ คือ $z_t = a_t - \theta_1 a_{t-1} - \theta_2 a_{t-2}$ จะได้

$$z_2 = a_2 - \theta_1 a_1 - \theta_2 a_0$$

$$z_3 = a_3 - \theta_1 a_2 - \theta_2 a_1$$

⋮

$$z_{n+s} = a_{n+s} - \theta_1 a_{n+s-1} - \theta_2 a_{n+s-2}$$

3.3.1.5 สร้างค่าตัวแปร z_t ตามรูปแบบ ARMA(1,1) มีขั้นตอน

ในการสร้างดังนี้

1. สร้าง z_0 ให้มีการแจกแจงปกติ ค่าเฉลี่ย 0 ความแปรปรวน $\frac{(1+\theta_1^2-2\phi_1\theta_1)\sigma_a^2}{1-\phi_1^2}$ และสร้าง a_t ; $t=0, \dots, n+s$ ให้มีการแจกแจงปกติค่าเฉลี่ย 0 ความแปรปรวน $\sigma_a^2 = 100$

2. จากนั้นสร้าง z_t ; $t=1, \dots, n+s$ ให้มีรูปแบบ

ความสัมพันธ์ คือ $z_t = \phi_1 z_{t-1} + a_t - \theta_1 a_{t-1}$ จะได้

$$z_1 = \phi_1 z_0 + a_1 - \theta_1 a_0$$

$$z_2 = \phi_1 z_1 + a_2 - \theta_1 a_1$$

⋮

$$z_{n+s} = \phi_1 z_{n+s-1} + a_{n+s} - \phi_1 a_{n+s-1}$$

หลังจากสร้างตัวแปร z_t ตามรูปแบบที่กำหนดใน 3.3.1.1-3.3.1.5 ก็จะทำการศึกษาค่า z_t จำนวน s ตัวแรกทั้ง (ในการศึกษาคั้งนี้ $s = 200$) เพื่อไม่ให้ข้อมูลที่ได้นั้นทับกับค่าเริ่มต้นที่กำหนดไว้ ดังนั้นจะได้ z_t จำนวน n ตัวตามต้องการ

3.3.2 กำหนดตำแหน่งสุ่มหาของข้อมูล

1. แบ่งช่วงอนุกรมเวลาออกเป็น 3 ช่วงเท่า ๆ กัน ได้ดังนี้

ขนาดตัวอย่าง	ต้น	กลาง	ท้าย
50	1-17	18-34	35-50
75	1-25	26-50	51-75
100	1-34	35-67	68-100

2. กำหนดตำแหน่งสุ่มหาโดยอาศัยตัวเลขสุ่มที่มีการแจกแจงยูนิฟอร์มในช่วง (a, b) โดย a : คือตำแหน่งแรกของช่วง

b : คือตำแหน่งสุดท้ายของช่วง

เช่น ต้องการหาตำแหน่งสุ่มหาของช่วงต้น และ $n=50$

ถ้า $m=1$ ตำแหน่งสุ่มหาคือตัวเลขสุ่มที่ได้จากการแจกแจงยูนิฟอร์มในช่วง $(1, 17)$

$m=2$ ตำแหน่งสุ่มหาค่าตำแหน่งแรกคือตัวเลขสุ่มที่ได้จากการแจกแจงยูนิฟอร์มในช่วง $(1, 17)$ และตำแหน่งสุ่มหาค่าตำแหน่งที่ 2 คือตำแหน่งถัดไป

3.3.3 ประมาณค่าพารามิเตอร์ของอนุกรมเวลา

นำข้อมูล z_t ที่มีข้อมูลสุ่มหา มาประมาณค่าพารามิเตอร์ตามรูปแบบที่กำหนดได้โดยเทคนิคของบ็อกซ์-เจนกินส์ ด้วยโปรแกรมสำเร็จรูป SPSSX

3.3.4 การประมาณค่าสุ่มหาทั้ง 2 วิธี

หลังจากการประมาณค่าพารามิเตอร์ให้กับอนุกรมเวลาแล้ว ขั้นตอนต่อไปคือการประมาณค่าสุ่มหาทั้ง 2 วิธีคือ

1. วิธี Between-Forecast Estimation มีขั้นตอนดังนี้

1.1 นำข้อมูล z_1, \dots, z_r คืออนุกรมเวลาช่วงก่อนข้อมูลสูญหาย มาทำการพยากรณ์ (forecast) ค่าสูญหาย จะได้ $z_r(l)$; $l=1, \dots, m$ ตามหลักการพยากรณ์ของบ็อกซ์-เจนกินส์

1.2 นำข้อมูล z_{r+m+1}, \dots, z_T ; $T =$ ขนาดอนุกรมเวลา (n) คืออนุกรมเวลาช่วงหลังข้อมูลสูญหายมาทำการพยากรณ์ย้อนหลัง (backforecast) จะได้ $z_{r+m+1}(m+1-l)$; $l=1, \dots, m$ ตามหลักการพยากรณ์ย้อนหลังของบ็อกซ์-เจนกินส์

1.3 หาค่าถ่วงน้ำหนัก c_l และ d_l ; $l=1, \dots, m$ ตามรูปแบบและจำนวนข้อมูลสูญหาย

1.4 ประมวลค่าสูญหาย $z_{r+r+m+1}(l)$ ซึ่ง

$$z_{r+r+m+1}(l) = c_l z_r(l) + d_l z_{r+m+1}(m+1-l) ; l=1, \dots, m$$

2. วิธี Fixed-Point Smoothing มีขั้นตอนดังนี้

2.1 สร้างเมตริกซ์ F , G , $Z(t/t)$ และ $P(t/t)$; $t=0$ ตามรูปแบบและค่าพารามิเตอร์ที่ได้จากขั้นตอนที่ 3.3.2

2.2 ขั้นตอนนี้เป็นขั้นตอนของการประมวลค่าของอนุกรมเวลาเมื่อเวลาเปลี่ยนไปในแต่ละหน่วยเวลา ซึ่งมีด้วยกัน 2 ขบวนการดังนี้

2.2.1 คำนวณ $Z(t+1/t)$, $P(t+1/t)$, $\hat{y}(t+1)$ และ $y(t+1)$; $t=1, \dots, n$ ตามเทคนิคการย้อนกลับของ Kalman (Kalman recursive)

2.2.2 ขบวนการนี้เริ่มเมื่อขั้นตอนที่ 2.2.1 ทำการคำนวณจนกระทั่งพบข้อมูลสูญหาย ขบวนการนี้จะทำการประมวลค่า $y(\tau)$; $\tau = \tau_1, \dots, \tau_m$ ด้วย $y(\tau/t)$ โดยคำนวณค่า $y(\tau/t)$; $t = r+1, \dots, T$ ตามหลักการ Fixed-Point Smoothing ดังที่ได้กล่าวแล้วในบทที่ 2

3.3.5 หาค่าความคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ยและทำการเปรียบเทียบ

หลังจากการคำนวณค่าประมาณได้จากทั้ง 2 วิธีแล้ว จึงนำค่าประมาณกับค่าจริงมาหาผลต่างเพื่อคำนวณค่าความคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ยของทั้ง 2 วิธีการในสถานการณ์นั้นๆ จนครบทุกสถานการณ์

จากขั้นตอนต่าง ๆ ที่ได้กล่าวมาแล้วข้างต้นสามารถสรุปเป็นผังงานได้ดังรูปที่ 3.1

รูปที่ 3.1 แสดงผังงานของขั้นตอนการดำเนินงาน

