

บทที่ 2

ทฤษฎีและตัวสถิติที่เกี่ยวข้อง

วัตถุประสงค์หลักในการทำวิจัยนี้ เพื่อทำการศึกษาและเปรียบเทียบค่าโดยทำการศึกษาและเปรียบเทียบการแจกแจงทั้ง 2 แบบ คือ การแจกแจงแบบปกติ และ การแจกแจงแบบที ภายใต้สถานการณ์ต่าง ๆ ดังที่ได้กล่าวไว้ในขอบเขตการวิจัยในบทที่ 1

ในบทนี้จะกล่าวถึงรายละเอียดของทฤษฎีและการแจกแจงที่เกี่ยวข้องกับการวิจัย โดยมีทฤษฎีที่เกี่ยวข้องดังนี้

2.1 การแจกแจงแบบปกติ(กัลยา วานิชย์บัญชา, 2542)

นิยาม การแจกแจงแบบปกติหนึ่งตัวแปร (Univariate Normal Distribution)

ตัวแปรสุ่ม X มีการแจกแจงปกติ หรือ การแจกแจงแบบเกาส์ ด้วยพารามิเตอร์ μ และ σ^2 เขียนแทนด้วย $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ถ้า X มีฟังก์ชันความหนาแน่นของความน่าจะเป็น (Probability Density Function) เป็น

$$f(x) = f(x; \mu, \sigma^2) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)^2}, -\infty < x < \infty$$

และ $-\infty < \mu < \infty, 0 < \sigma^2 < \infty$

โดยที่ $\pi = 3.14159\dots$ และ $e = 2.71828\dots$

เมื่อ μ เป็นพารามิเตอร์แสดงตำแหน่งของการแจกแจง

σ^2 เป็นพารามิเตอร์แสดงขนาดของการแจกแจง

ถ้าตัวแปรสุ่ม X มีการแจกแจงแบบปกติ จะได้ว่า

1. ค่าเฉลี่ยของตัวแปรสุ่ม X

$$E(X) = \mu$$

2. ค่าความแปรปรวนของตัวแปรสุ่ม X

$$Var(X) = \sigma^2$$

3. สัมประสิทธิ์ความเบ้

$$\gamma_1 = 0$$

4. สัมประสิทธิ์ความโด่ง

$$\gamma_3 = 0$$

นิยาม การแจกแจงแบบปกติสองตัวแปร (bivariate normal distribution)

ตัวแปรสุ่ม $(X, Y)^T$ มีการแจกแจงปกติสองตัวแปร ด้วยพารามิเตอร์ μ_1, μ_2, σ_1^2 และ σ_2^2 เขียนแทนด้วยสัญลักษณ์ $(X, Y)^T \sim N_2(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$ ถ้า $(X, Y)^T$ มีฟังก์ชันความหนาแน่นร่วมเป็น

$$f(x, y) = f(x, y; \mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho) = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} e^{-\frac{q}{2}}, \quad -\infty < x < \infty, -\infty < y < \infty$$

$$\text{เมื่อ} \quad q = \frac{1}{1-\rho^2} \left[\left(\frac{x-\mu_1}{\sigma_1} \right)^2 - 2\rho \left(\frac{x-\mu_1}{\sigma_1} \right) \left(\frac{y-\mu_2}{\sigma_2} \right) + \left(\frac{y-\mu_2}{\sigma_2} \right)^2 \right]$$

$$\text{และ} \quad -\infty < \mu_1 < \infty, -\infty < \mu_2 < \infty, 0 < \sigma_1^2 < \infty, 0 < \sigma_2^2 < \infty, -1 < \rho < 1$$

2.2 การแจกแจงแบบที

นิยาม การแจกแจงแบบทีหนึ่งตัวแปร (Univariate t Distribution)

ตัวแปรสุ่ม X มีการแจกแจงความน่าจะเป็นแบบที ด้วยระดับขั้นความเสรี v เขียนแทนด้วย $X \sim t_{(v)}$ ถ้า X มีฟังก์ชันความหนาแน่นของความน่าจะเป็น (Probability Density Function) เป็น

$$f(x) = f(x; v) = \frac{\Gamma\left(\frac{v+1}{2}\right)}{\sqrt{v\pi}\Gamma\left(\frac{v}{2}\right)} \cdot \frac{1}{\left(1 + \frac{x^2}{v}\right)^{(v+1)/2}}, \quad -\infty < x < \infty$$

$$\text{และ} \quad v = 1, 2, 3, \dots$$

เมื่อ v เป็นพารามิเตอร์แสดงรูปร่างของการแจกแจง

ถ้าตัวแปรสุ่ม X มีการแจกแจงแบบที จะได้ว่า

1. ค่าเฉลี่ยของตัวแปรสุ่ม X

$$E(X) = 0, \quad v > 1$$

2. ค่าความแปรปรวนของตัวแปรสุ่ม X

$$\text{Var}(X) = \frac{v}{v-2}, \quad v > 2$$

3. สัมประสิทธิ์ความเบ้

$$\gamma_1 = 0, \quad v > 3$$

4. สัมประสิทธิ์ความโด่ง

$$\gamma_3 = \frac{3(v-2)}{v-4}, \quad v > 4$$

นิยาม การแจกแจงแบบที่สองตัวแปร (Bivariate t Distribution)

ตัวแปรสุ่ม $(X, Y)^T$ มีการแจกแจงความน่าจะเป็นแบบที่สองตัวแปร ด้วยระดับขั้นความเสรี v ถ้า $(X, Y)^T$ มีฟังก์ชันความหนาแน่นร่วมเป็น

$$f(x, y) = f(x, y; v, \rho) = \frac{\Gamma\left(\frac{v+2}{2}\right)}{(v\pi)\Gamma\left(\frac{v}{2}\right)\sqrt{1-\rho^2}} \cdot \frac{1}{\left(1 + \frac{x^2 - 2\rho xy + y^2}{v(1-\rho^2)}\right)^{(v+2)/2}}$$

เมื่อ $-\infty < x < \infty, -\infty < y < \infty$ และ $-1 < \rho < 1, v = 1, 2, 3, \dots$

นิยาม การแจกแจงแบบที่แบบปรับค่าความแปรปรวนเป็น 1 (t-adjust Distribution)

ตัวแปรสุ่ม X มีการแจกแจงความน่าจะเป็นแบบที่ ด้วยระดับขั้นความเสรี v เขียนแทน

ด้วย $X \sim t_{(v)}$ จะทำการปรับการแจกแจงของ X โดยกำหนดให้ $Y = \sqrt{\frac{v-2}{v}} X$ ซึ่งจะทำ

ให้ Y มีฟังก์ชันความหนาแน่นของความน่าจะเป็น (Probability Density Function) เป็น

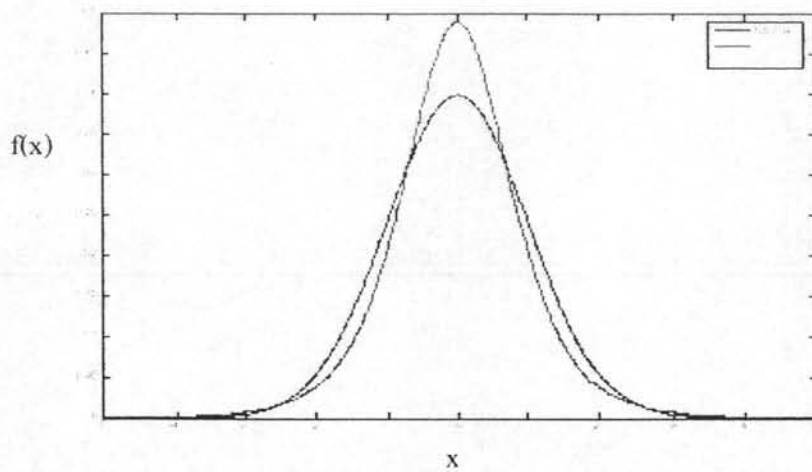
$$f(y) = f(y; v) = \sqrt{\frac{v}{v-2}} \cdot \frac{\Gamma\left(\frac{v+1}{2}\right)}{\sqrt{v\pi}\Gamma\left(\frac{v}{2}\right)} \cdot \frac{1}{\left(1 + \frac{y^2}{v-2}\right)^{(v+1)/2}}, -\infty < y < \infty$$

และ $v = 1, 2, 3, \dots$

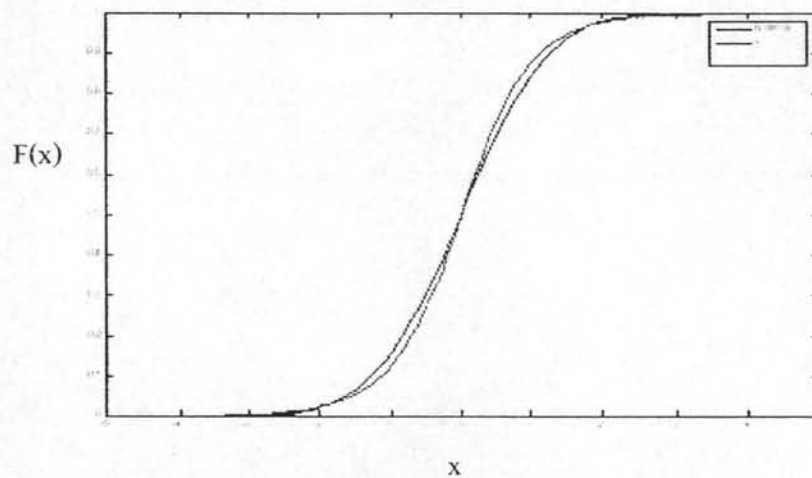
เมื่อ v เป็นพารามิเตอร์แสดงรูปร่างของการแจกแจง

จะได้ว่าค่าความแปรปรวนของการแจกแจงแบบที่ที่ปรับค่าแล้วนั้นจะมีค่าเท่ากับ 1

สามารถแสดงรูปแบบการแจกแจงที่ต่าง ๆ กัน ได้ดังรูปภาพต่อไปนี้



ภาพ แสดงฟังก์ชันความหนาแน่นของการแจกแจงแบบปกติและการแจกแจงแบบที ตามลำดับ เมื่อมีค่าเฉลี่ยเป็น 0 และความแปรปรวนเป็น 1



ภาพ แสดงฟังก์ชันความหนาแน่นสะสมของการแจกแจงแบบปกติและการแจกแจงแบบที เมื่อมีค่าเฉลี่ยเป็น 0 และความแปรปรวนเป็น 1

2.3 การจำลองแบบด้วยเทคนิคมอนติคาร์โล (เสกสรร เกียรติสุไพบูลย์, 2548)

เทคนิคมอนติคาร์โล เป็นการทดลองโดยใช้ตัวเลขสุ่มมาช่วยในการหาคำตอบของปัญหาที่ยังไม่แน่ใจในผลที่จะเกิดขึ้น เพราะเลขสุ่มมีประโยชน์หลายประการ คือ

1. ทำให้การเลือกตัวอย่างไม่มีความเอนเอียงในการสำรวจ หรือทดลองในเรื่องนั้น ๆ ทั้งนี้เพราะเลขสุ่มมาจากแนวคิดเกี่ยวกับการคำนวณความน่าจะเป็น
2. เลขสุ่มจะทำให้ได้มาซึ่งรูปแบบต่าง ๆ หรือวิธีการที่สลับซับซ้อน โดยการสร้างสถานการณ์จำลอง (Simulation)

3. การใช้เลขสุ่มอาจทำเพื่อศึกษาคุณสมบัติทางทฤษฎีของกระบวนการทางสถิติ ที่มีความสำคัญสำหรับการประมาณค่าตลอดจนนำไปสู่คำอธิบายเกี่ยวกับอำนาจการทดสอบทางสถิติ (Power of statistic test)
4. เพื่อหาคำตอบในปัญหาทางคณิตศาสตร์ โดยจะพิจารณาจากการแจกแจงความน่าจะเป็นของปัญหานั้น ๆ

หลักการของเทคนิคมอนติคาร์โล คือ การนำเลขสุ่มมาประยุกต์ใช้ในการแก้ปัญหาต่าง ๆ ที่สนใจศึกษาถึงผลสรุปของปัญหานั้น ๆ โดยมีขั้นตอนสำคัญ 3 ขั้นตอนดังนี้

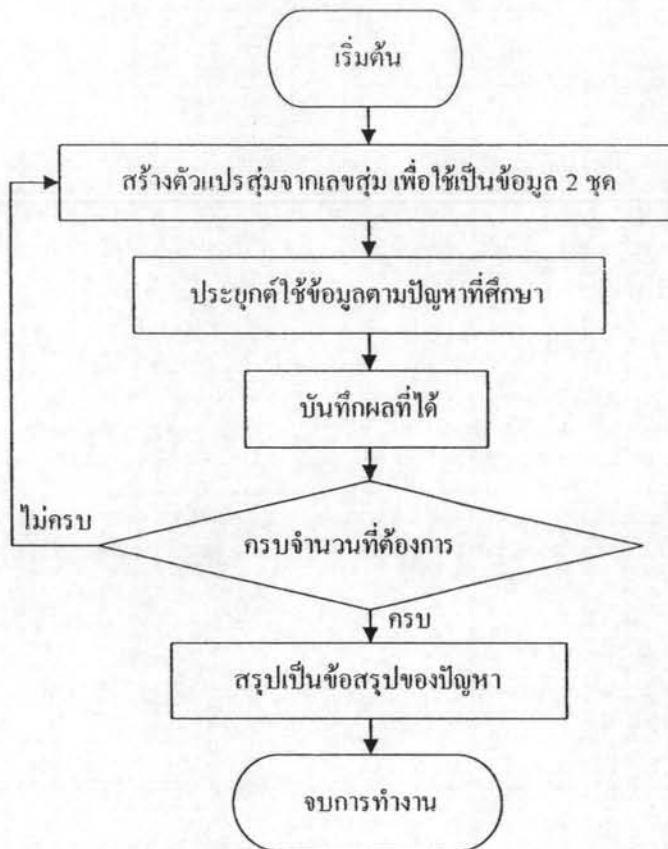
ขั้นตอนที่ 1 การสร้างเลขสุ่ม (Generate random number) การสร้างเลขสุ่มจะกำหนดให้มีการแจกแจงแบบยูนิฟอร์มในช่วง $[0,1]$ และเป็นอิสระซึ่งกันและกัน จากนั้นนำเลขสุ่มนี้ไปสร้างตัวแปรตามลักษณะการแจกแจงที่ต้องการในปัญหาที่ศึกษา เพื่อเป็นข้อมูลปัญหานั้น ๆ

ขั้นตอนที่ 2 การประยุกต์ปัญหาที่ต้องการศึกษาโดยใช้เลขสุ่ม ขั้นตอนนี้ขึ้นอยู่กับปัญหาที่ศึกษา ซึ่งเป็นขั้นตอนที่นำเลขสุ่มมาใช้ในการหาค่าต่าง ๆ ตามปัญหาที่ต้องการตามสูตรการคำนวณในปัญหาที่ศึกษา

ขั้นตอนที่ 3 การทดลอง เมื่อประยุกต์ปัญหาที่ต้องการศึกษาโดยใช้เลขสุ่มแล้ว ขั้นตอนต่อไป คือ การทำวิธีการนั้นซ้ำ ๆ กัน (Replication) จำนวนหลายครั้ง โดยถือว่าการทำซ้ำ ๆ กันนั้นเป็นวิธีการเก็บรวบรวมข้อมูลให้มีจำนวนมากเพื่อลดความไม่แน่นอนของคำตอบ

จากหลักการของเทคนิคมอนติคาร์โล การใช้เลขสุ่มเพื่อเป็นพื้นฐานในการหาคำตอบของปัญหา เป็นวิธีการที่จะนำไปสู่แนวคิดในทางทฤษฎีที่เกี่ยวข้องกับการคำนวณ โดยเฉพาะทฤษฎีความน่าจะเป็นที่จะนำไปสู่การอ้างอิงผลสรุปในสถานการณ์ของข้อมูลจริง เพราะไม่มีผลกระทบจากเรื่องอื่น ๆ เข้ามาเกี่ยวข้องในการทดลองเมื่อทำซ้ำ ๆ กันเป็นจำนวนมากแล้ว ความคลาดเคลื่อนอย่างสุ่มที่เกิดขึ้นในการวิเคราะห์หาค่าต่าง ๆ ในแต่ละครั้งจะหมดไป (Counter Balance) จากขั้นตอนเทคนิคมอนติคาร์โล สามารถเขียนแผนผังได้ดังนี้

แผนผังที่ 2.1 แผนผังเทคนิคมอนติคาร์โล



2.4 ผลการประสาน (ธีระพร วีระถาวร, 2539)

ปัญหาบางปัญหาในทางสถิติอาจต้องการทราบการแจกแจงของตัวสถิติที่จะนำไปใช้งาน ทำให้ต้องหาวิธีที่จะทำให้สามารถทราบการแจกแจงตัวสถิติที่ได้จากผลบวกของตัวแปรสุ่มที่ทราบการแจกแจงอยู่แล้ว ซึ่งเทคนิคที่จะนำมาใช้นี้เรียกว่า ผลการประสาน เพื่อนำมาหาการแจกแจงของตัวแปรสุ่มที่ได้จากผลบวกของตัวแปรสุ่มอื่นๆ โดยสำหรับตัวแปรสุ่มประเภทต่อเนื่องมีรายละเอียดดังนี้

ให้ X และ Y เป็นตัวแปรสุ่มต่อเนื่องมี $f(x,y)$ เป็นฟังก์ชันความหนาแน่นของ $X+Y$ มีฟังก์ชันการแจกแจงสะสม

$$F_{X+Y}(z) = P(X + Y \leq z)$$

$$\begin{aligned}
&= \iint_{\{(x,y)|x+y \leq z\}} f(x,y) dx dy \\
&= \int_{-\infty}^{\infty} \left[\int_{-\infty}^{z-x} f(x,y) dy \right] dx \\
&= \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) F_{Y|X}(z-x|x) dx
\end{aligned}$$

ถ้า X และ Y เป็นอิสระต่อกันจะได้ว่า

$$\begin{aligned}
F_{X+Y}(z) &= \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) \int_{-\infty}^{z-x} f_Y(y) dy dx \\
&= \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) F_Y(z-x) dx
\end{aligned}$$

จากนั้นทำการหาอนุพันธ์ของ $F_{X+Y}(z)$ เทียบกับ z จะได้ฟังก์ชันความหนาแน่นของ $X+Y$ ดังนี้

$$\begin{aligned}
f_{X+Y}(z) &= \frac{d}{dz} F_{X+Y}(z) \\
&= \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) f_Y(z-x) dx
\end{aligned}$$

เพราะฉะนั้น เมื่อตัวแปรสุ่ม X และ Y เป็นอิสระกัน ฟังก์ชันการแจกแจงสะสม F_{X+Y} ของตัวแปรสุ่ม $X+Y$ คือผลการประสานของฟังก์ชันการแจกแจงสะสม F_X ของ X และฟังก์ชันการแจกแจงสะสม F_Y ของ Y และฟังก์ชันความหนาแน่น f_{X+Y} ของ $X+Y$ คือ ผลการประสานของฟังก์ชันความหนาแน่น f_X ของ X และฟังก์ชันความหนาแน่น f_Y ของ Y

2.5 ค่ามูลความเสี่ยง (Value at Risk: VaR)

เป็นตัววัดความเสี่ยงของการขาดทุนที่อาจเกิดขึ้นได้ ภายใต้ภาวะตลาดปกติ และภายในช่วงระยะเวลาใดเวลาหนึ่ง ซึ่งในทางสถิติจะประเมินโดยอาศัยความน่าจะเป็น หรือระดับความเชื่อมั่น เช่น ณ ระดับความเชื่อมั่น 95% ซึ่งหมายความว่า การเคลื่อนไหวของราคามีสิทธิที่จะหลุดออกนอกกรอบ ที่กำหนด โดยเฉลี่ย 20 วัน จะมีเหตุการณ์ที่ไม่ปกติปรากฏมาหนึ่งวัน (1 ใน 20 เท่ากับ 5 ใน 100) ระดับความเชื่อมั่นที่จะเลือกใช้นั้น แล้วแต่ความต้องการความเชื่อมั่นระดับใด หรือต้องการให้การวัดความเสี่ยงครอบคลุมการเคลื่อนไหวของราคาในวงกว้างแค่ไหน ซึ่งส่วนใหญ่จะใช้ที่ระดับ 95% โดยวิธีที่นำมาใช้ในการหาค่ามูลค่าความเสี่ยงมี 3 วิธีคือ

1. การจำลองโดยใช้ข้อมูลจากอดีต (Historical Simulation) วิธีนี้จะทำการเรียงค่าอัตราผลตอบแทนจากน้อยไปหามากและหา percentile ที่ i โดยที่ i หมายถึงระดับความเชื่อมั่นที่ต้องการ
2. วิธีเดลต้า โดยใช้การกระจายแบบปกติ (Delta Normal) วิธีนี้ข้อมูลต้องมีการแจกแจงแบบปกติ ซึ่งค่ามูลค่าความเสี่ยงจะคำนวณได้จาก

$$VaR = z_\alpha \cdot \sigma$$

โดย z_α คือค่าของการแจกแจงแบบปกติ ณ ระดับความเชื่อมั่นที่กำหนด

และ σ คือค่าส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานของอัตราผลตอบแทน

3. วิธีจำลองแบบมอนติ คาร์โล (Monte Carlo Simulation) จะใช้โปรแกรมจำลองข้อมูลอัตราผลตอบแทนแล้วจากนั้นจะใช้วิธีแบบเดียวกับวิธี Historical Simulation

แต่ละวิธีมีข้อดีข้อเสียแตกต่างกันไป การจะเลือกใช้นั้นขึ้นอยู่กับสถานการณ์ซึ่งบางครั้งอาจจะต้องใช้วิธีต่างๆผสมผสานกันไป