

บทที่ 2

สถิติที่ใช้ในการวิจัย

ในการประมาณค่าแบบช่วงความเชื่อมั่นสำหรับพารามิเตอร์ λ ของการแจกแจงแบบปัวส์ซองมีด้วยกันหลายวิธี สำหรับวิธีการประมาณที่ทำการศึกษเปรียบเทียบในวิจัยครั้งนี้คือวิธีการประมาณแบบปกติ วิธีการประมาณแบบไค-สแควร์ วิธีการประมาณแบบเบส์ และวิธีการประมาณแบบวอร์เคล ในบทนี้จะกล่าวถึงรายละเอียดของทฤษฎีที่เกี่ยวข้องกับการวิจัยและวิธีการประมาณแต่ละวิธี ดังต่อไปนี้

2.1 การประมาณค่าพารามิเตอร์แบบช่วง

ให้ X_1, X_2, \dots, X_n เป็นตัวอย่างสุ่มขนาด n จากการแจกแจงซึ่งมี θ เป็นพารามิเตอร์ที่ไม่ทราบค่า สมมติสามารถหาตัวสถิติ $L(X_1, X_2, \dots, X_n)$ และ $U(X_1, X_2, \dots, X_n)$ สำหรับค่าจริง θ ใดๆ โดยที่

$$P[L(X_1, X_2, \dots, X_n) < \theta < U(X_1, X_2, \dots, X_n)] = 1 - \alpha$$

เมื่อความน่าจะเป็น $1 - \alpha$ เป็นค่าคงที่ ($0 < \alpha < 1$)

นั่นคือถ้า x_1, x_2, \dots, x_n เป็นค่าสังเกตของ X_1, X_2, \dots, X_n ดังนั้น $l(x_1, x_2, \dots, x_n)$ แทนด้วย l และ $u(x_1, x_2, \dots, x_n)$ แทนด้วย u เป็นค่าสังเกตของ $L(X_1, X_2, \dots, X_n)$ และ $U(X_1, X_2, \dots, X_n)$ ตามลำดับ

จากนี้ เมื่อทราบค่าของตัวแปรสุ่ม และหาค่าตัวสถิติ L และ U ได้แล้ว ก็สามารถที่จะสร้างช่วง (l, u) และเรียกช่วง (l, u) ที่ได้ว่าช่วงความเชื่อมั่น $100(1 - \alpha)\%$ สำหรับ θ [$100(1 - \alpha)\%$ confidence interval for θ] หรือกล่าวได้ว่า ช่วงค่าประมาณที่ได้ซึ่งสามารถจะคลุมค่าจริง θ จะตกอยู่ในช่วง (l, u) ด้วยความเชื่อมั่น $100(1 - \alpha)\%$ และเรียกค่า l ว่าขีดจำกัดความเชื่อมั่นล่าง (lower confidence limit) เรียกค่า u ว่าขีดจำกัดความเชื่อมั่นบน (upper confidence limit) และเรียกค่า $1 - \alpha$ ว่าสัมประสิทธิ์ความเชื่อมั่น (confidence coefficient)

2.2 ทฤษฎีบทลิมิตเข้าสู่ศูนย์กลาง (The Central Limit Theorem)

เมื่อสุ่มตัวอย่างขนาดใหญ่จากประชากรที่มีการแจกแจงแบบใด ๆ ก็ตามที่มีความแปรปรวนจำกัด ค่าเฉลี่ยตัวอย่างจะมีการแจกแจงสู่เข้าสู่การแจกแจงปกติ นั่นคือ

ถ้า \bar{X} คือค่าเฉลี่ยของตัวอย่างสุ่ม X_1, X_2, \dots, X_n จากการแจกแจงที่มีค่าเฉลี่ย μ และมีค่าความแปรปรวน $\sigma^2 < \infty$ แล้ว เมื่อ $n \rightarrow \infty$ ได้ว่า

$$\bar{X} \sim \text{normal}(\mu, \sigma_{\bar{X}}^2) \quad (\text{โดยประมาณ})$$

หรือ

$$Z = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma_x / \sqrt{n}} \sim \text{normal}(0, 1) \quad (\text{โดยประมาณ})$$

2.3 การแจกแจงแบบปัวส์ซอง (Poisson Probability distribution)

การทดลองสุ่มใด ๆ ก็ตามที่มีจำนวนผลสำเร็จที่เกิดขึ้นในแต่ละช่วงเวลาเป็นอิสระต่อกัน และความน่าจะเป็นของการเกิดผลสำเร็จหนึ่งครั้งในช่วงเวลานั้น ๆ แปรผันตรงกับความยาวของช่วงเวลาและมีความน่าจะเป็นน้อยมากที่จะเกิดผลสำเร็จมากกว่าหนึ่งครั้งในช่วงเวลานั้น ๆ สามารถกล่าวได้ว่า การทดลองนั้นเป็นการทดลองแบบปัวส์ซอง และมีฟังก์ชันความน่าจะเป็น (probability function) ดังนี้

$$f(x; \lambda) = P(X = x) = \frac{e^{-\lambda} \lambda^x}{x!}, x = 0, 1, 2, \dots$$

$$= 0, \text{ค่า } x \text{ อื่นๆ}$$

โดยที่ X คือ จำนวนผลสำเร็จที่เกิดขึ้นต่อหนึ่งช่วงเวลา

λ คือ ค่าเฉลี่ยของจำนวนผลสำเร็จที่เกิดขึ้นต่อหนึ่งช่วงเวลา

และ $e = 2.7182\dots$

เราเรียกการแจกแจงความน่าจะเป็นที่มีฟังก์ชันความน่าจะเป็นข้างต้นว่า การแจกแจงความน่าจะเป็นแบบปัวส์ซอง (Poisson probability distribution) แทนด้วย สัญลักษณ์ $X \sim \text{Poisson}(\lambda)$

ในการอนุมานเกี่ยวกับพารามิเตอร์ λ ของการแจกแจงแบบปัวส์ซองที่เป็น การประมาณค่า (Estimation) และในการประมาณค่าแบบจุด (Point estimation) จะได้ว่า

ถ้าสุ่มตัวอย่างขนาด n จากประชากรที่มีการแจกแจงแบบปัวส์ซอง ที่มี พารามิเตอร์ λ จะได้ตัวอย่างสุ่ม คือ X_1, X_2, \dots, X_n ดังนั้นตัวประมาณภาวะน่าจะเป็นสูงสุด (Maximum likelihood) ของ λ คือ

$$\hat{\lambda} = (1/n) \sum_{i=1}^n X_i = \bar{X}$$

เมื่อ $\sum_{i=1}^n X_i$ มีการแจกแจงแบบปัวส์ซองที่มีพารามิเตอร์ คือ $n\lambda$

และ $\hat{\lambda}$ มีคุณสมบัติไม่เอนเอียงและมีความแปรปรวนต่ำสุด (Minimum variance unbiased estimator : MVUE)

และจะได้ว่า

$$\begin{aligned} E(\hat{\lambda}) &= (1/n) \sum_{i=1}^n E(X_i) \\ &= (1/n) \sum_{i=1}^n \lambda \\ &= (1/n)(n\lambda) \end{aligned}$$

$$\text{ฉะนั้น } V(\hat{\lambda}) = \lambda$$

$$\begin{aligned} V(\hat{\lambda}) &= V(\bar{X}) \\ &= V(X)/n^2 \end{aligned}$$

$$\text{ฉะนั้น } V(\hat{\lambda}) = \lambda/n$$

ดังนั้นถ้าตัวอย่าง มีขนาดใหญ่เพียงพอ ($n \rightarrow \infty$) จากทฤษฎีบทลิมิตสู่ศูนย์กลาง $\hat{\lambda}$ จะมีการ แจกแจงปกติโดยประมาณ และมีค่าเฉลี่ยของการแจกแจงเป็น λ และความแปรปรวน คือ λ/n

2.4 การแจกแจงแกมมา (Gamma Distribution)

ตัวแปรสุ่ม X เรียกว่า มีการแจกแจงแกมมาซึ่งมี พารามิเตอร์ $\alpha > 0, \beta > 0$ ถ้า มีฟังก์ชันความน่าจะเป็น (Probability function) ดังนี้

$$f(x) = P(X = x) = \frac{x^{\alpha-1} e^{-x/\beta}}{\beta^\alpha \Gamma(\alpha)}, x > 0$$

การแจกแจงแกมมาแทนด้วยสัญลักษณ์ $X \sim \text{gamma}(\alpha, \beta)$

โดยมีค่าเฉลี่ย คือ α / β

และค่าความแปรปรวน คือ α / β^2

2.5 การแจกแจงไค-สแควร์ (Chi-Square distribution)

พิจารณากรณีเฉพาะของการแจกแจงแกมมาให้ตัวแปรสุ่ม X มีการแจกแจงแกมมา ซึ่งมี $\alpha = n/2$ และ $\beta = 1/2$ เมื่อ n เป็นจำนวนเต็มบวก จะได้ฟังก์ชันความน่าจะเป็น (Probability function) ดังนี้

$$f(x) = P(X = x) = \frac{1}{\Gamma(n/2) 2^{n/2}} x^{n/2-1} e^{-x/2}, x > 0$$

เราเรียก X ว่ามีการแจกแจงไค-สแควร์ ที่มีองศาความเป็นอิสระเท่ากับ n แทนด้วย

สัญลักษณ์ $X \sim \chi_n^2$

โดยมีค่าเฉลี่ย คือ n

และ ค่าความแปรปรวน คือ $2n$

2.6 ความสัมพันธ์ระหว่างการแจกแจงแบบปัวส์ซงกับการแจกแจงแกมมา

จากตัวแปรสุ่ม X ที่มีการแจกแจง $gamma(\alpha, \beta)$ เมื่อ α เป็นจำนวนเต็มบวก ดังนั้นสำหรับแต่ละ x จะได้

$$P(X \leq x) = P(Y \geq \alpha)$$

เมื่อ $Y \sim Poisson(\beta x)$ ¹

ในทางกลับกัน พิสูจน์ได้ว่า ในช่วงเวลาห่างระหว่างเกิดเหตุการณ์ $T_i, i = 1, 2, \dots$ เป็นอิสระกันและต่างมีการแจกแจงเอกซโพเนนเชียล ดังนั้นจำนวนเหตุการณ์ที่เกิดขึ้นในช่วงเวลา $(0, t]$ มีการแจกแจงปัวส์ซงของ:

ให้ $P_n(t) =$ ฟังก์ชันการแจกแจงสะสมของจำนวนเหตุการณ์ที่เกิดขึ้นในช่วง $(0, t]$ และให้ $\sum_{i=1}^{n+1} T_i$ คือผลบวกของช่วงเวลาห่างเกิดเหตุการณ์ $n+1$ ช่วง เพราะฉะนั้น X มีการแจกแจงแกมมาด้วยพารามิเตอร์ $(n+1, \lambda)$ และได้ว่า

$$\begin{aligned} P_n(t) &= P(X > t) \\ &= \int_t^{\infty} \frac{\lambda(\lambda x)^n e^{-\lambda x}}{n!} dx \end{aligned}$$

จากนี้ ให้ $u = x - t$ ได้

$$P_n(t) = \int_0^{\infty} \frac{\lambda^{n+1}(u+t)^n}{n!} e^{-\lambda t} e^{-\lambda u} du$$

จากทฤษฎีบททวินาม (binomial theorem) ได้

Casella G. and Berger.R.L, Statistical Inference,(California:Wadsworth ,1990) , p.101.

$$(u+t)^n = \sum_{i=0}^n \frac{n!}{i!(n-i)!} u^{n-i} t^i$$

เพราะฉะนั้น

$$\begin{aligned} P_n(t) &= \sum_{i=0}^n \frac{\lambda^{n+1} e^{-\lambda t} t^i}{i!(n-i)!} \int_0^\infty e^{-\lambda u} u^{n-i} du \\ &= \sum_{i=0}^n \frac{e^{-\lambda t} (\lambda t)^i \Gamma(n-i+1)}{i!(n-i)!} \\ &= \sum_{i=0}^n \frac{e^{-\lambda t} (\lambda t)^i}{i!} \end{aligned}$$

ซึ่งคือ ฟังก์ชันการแจกแจงสะสมของการแจกแจงแบบปัวส์ซงนั่นเอง

2.7 วิธีการประมาณค่าแบบช่วงสำหรับพารามิเตอร์ของการแจกแจงแบบปัวส์ซง

การประมาณค่าแบบช่วงสำหรับพารามิเตอร์ λ ของการแจกแจงแบบปัวส์ซง ที่ใช้ในการศึกษาวิจัยมีรายละเอียดดังนี้

2.7.1 วิธีการประมาณแบบปกติ

ให้ X_1, X_2, \dots, X_n เป็นตัวอย่างสุ่มจากการแจกแจงแบบปัวส์ซง ที่มีพารามิเตอร์คือ λ และ $\hat{\lambda} = \bar{X}$ เป็นค่าเฉลี่ยตัวอย่าง

เมื่อให้ $\hat{\lambda}$ เป็นตัวประมาณแบบจุดของ λ จะได้

$$Z = \frac{\hat{\lambda} - \lambda}{(\lambda/n)^{1/2}} \sim N(0,1) \quad , \quad n \rightarrow \infty$$

และ

$$P(-Z_{1-\alpha/2} < Z < Z_{1-\alpha/2}) = 1 - \alpha$$

$$P(-Z_{1-\alpha/2} < \frac{\hat{\lambda} - \lambda}{(\lambda/n)^{1/2}} < Z_{1-\alpha/2}) = 1 - \alpha$$

$$P\left[-Z_{1-\alpha/2}\{\lambda/n\}^{1/2} < \hat{\lambda} - \lambda < Z_{1-\alpha/2}\{\lambda/n\}^{1/2}\right] = 1 - \alpha$$

$$P\left[\hat{\lambda} - Z_{1-\alpha/2}\{\lambda/n\}^{1/2} < \lambda < \hat{\lambda} + Z_{1-\alpha/2}\{\lambda/n\}^{1/2}\right] = 1 - \alpha$$

แต่เนื่องจากไม่ทราบค่าเฉลี่ยของประชากร (λ) จึงแทนค่า λ ด้วย $\hat{\lambda} = \bar{X}$ จะได้

$$P\left[\hat{\lambda} - Z_{1-\alpha/2}\{\hat{\lambda}/n\}^{1/2} < \lambda < \hat{\lambda} + Z_{1-\alpha/2}\{\hat{\lambda}/n\}^{1/2}\right] = 1 - \alpha$$

และดังนั้น ช่วงความเชื่อมั่น 100(1- α)% สำหรับ λ คือ

$$\left(\hat{\lambda} - Z_{1-\alpha/2}\{\hat{\lambda}/n\}^{1/2}, \hat{\lambda} + Z_{1-\alpha/2}\{\hat{\lambda}/n\}^{1/2}\right)$$

2.7.2. วิธีการประมาณแบบไค-สแควร์

ให้ X_1, X_2, \dots, X_n เป็นตัวอย่างสุ่มจากประชากรที่มีการแจกแจงแบบปัวส์ซอง ที่มีพารามิเตอร์ คือ λ

$$\text{ให้ } Y = \sum X_i \text{ ฉะนั้น } Y \sim \text{Poisson}(n\lambda)$$

จากนี้หาช่วงความเชื่อมั่นของ λ จากการแก้สมการต่อไปนี้หาค่า λ

$$\sum_{k=y}^{\infty} \frac{e^{-n\lambda} (n\lambda)^k}{k!} = \frac{\alpha}{2} \quad (2.1)$$

และ

$$\sum_{k=0}^y \frac{e^{-n\lambda} (n\lambda)^k}{k!} = \frac{\alpha}{2} \quad (2.2)$$

จากความสัมพันธ์ระหว่างการแจกแจงปัวส์ซองและการแจกแจงแกมมา เราเขียนได้ว่า

$$\frac{\alpha}{2} = \sum_{k=y}^{\infty} \frac{e^{-n\lambda} (n\lambda)^k}{k!} = P(Y \geq y)$$

$$= P(U < \lambda), U \sim \text{gamma}(y, n)$$

$$= P(X < 2n\lambda), X = 2nU \sim \chi^2_{2y}$$

เนื่องจาก $X = 2nU$ มีการแจกแจงไค-สแควร์ด้วยองศาความเป็นอิสระเท่ากับ $2y$ ดังนั้นได้ค่าของ λ ให้เป็น λ_L ดังนี้

$$2n\lambda_L = \chi^2_{2y, \alpha/2}$$

$$\lambda_L = \frac{1}{2n} \chi^2_{2y, \alpha/2}$$

ในการทำงานเดียวกันจากสมการ (2.2) หาค่าของ λ ให้เป็น λ_U ได้

$$\lambda_U = \frac{1}{2n} \chi^2_{2(y+1), 1-\alpha/2}$$

และดังนั้น ช่วงความเชื่อมั่น $100(1-\alpha)\%$ สำหรับ λ คือ

$$\left(\frac{1}{2n} \chi^2_{2y, \alpha/2}, \frac{1}{2n} \chi^2_{2(y+1), 1-\alpha/2} \right)$$

2.7.3 วิธีการประมาณแบบเบย์

วิธีการประมาณค่าแบบช่วงด้วยวิธีการเบย์สำหรับพารามิเตอร์ λ ของการแจกแจงแบบปัวส์ซอง จะใช้ฟังก์ชันความหนาแน่นภายหลัง(Posterior density function)ของ Θ คือ $g(\lambda|x)$ โดยพิจารณา ดังนี้

ให้ X_1, X_2, \dots, X_n มีการแจกแจงเหมือนกันและอิสระจากกันด้วยการแจกแจงแบบปัวส์ซอง ที่มีพารามิเตอร์คือ $\Theta = \lambda$ (Poisson(λ)) และฟังก์ชันความหนาแน่นก่อน(Prior density function)ของ Θ มีการแจกแจงแบบ $gamma(\alpha, \beta)$ แทนโดย $\Theta \sim gamma(\alpha, \beta)$ และมีฟังก์ชันความสูญเสีย(Loss function)อยู่ในรูปของกำลังสองของความแตกต่างระหว่างตัวประมาณและตัวพารามิเตอร์ที่ถูกประมาณ ดังนั้นจะได้ฟังก์ชันความหนาแน่นภายหลังของ Θ เมื่อกำหนด $\sum X = \sum x$ โดยมีรายละเอียดดังนี้

พิจารณาฟังก์ชันแบบมีเงื่อนไขของ x เมื่อกำหนด $\Theta = \lambda$ คือ

$$h(x|\lambda) = \frac{e^{-n\lambda} \lambda^x}{x_1! x_2! \dots x_n!}, \lambda > 0, x = \sum_{i=1}^n x_i$$

$h(x|\lambda)$ คือ ฟังก์ชันความหนาแน่นร่วมแบบมีเงื่อนไขของ x เมื่อกำหนด λ

และ พารามิเตอร์ λ เป็นค่าของตัวแปรสุ่ม Θ ซึ่งมีฟังก์ชันความหนาแน่นก่อน(prior density function) คือ

$$g(\lambda) = gamma(\alpha, \beta) = \frac{e^{-\lambda/\beta} \lambda^{\alpha-1}}{\beta^\alpha \Gamma(\alpha)}, \lambda > 0, \alpha, \beta > 0$$

เราเรียก $g(\lambda)$ ว่า ฟังก์ชันความหนาแน่นก่อนของ Θ และจะได้ $g(\lambda|x)$ เป็นฟังก์ชันความหนาแน่นแบบมีเงื่อนไขของ λ เมื่อกำหนด $X = x$ และเรียก $g(\lambda|x)$ ว่า ฟังก์ชันความหนาแน่นภายหลัง (posterior density function) ของ λ เมื่อกำหนด $X = x$ ดังนี้

$$g(\lambda|x) = \frac{g(\lambda)h(x|\lambda)}{\int_0^\infty g(\lambda)h(x|\lambda)d\lambda}$$

พิจารณา

$$\int_0^\infty g(\lambda)h(x|\lambda)d\lambda = \int_0^\infty \frac{e^{-\lambda/\beta} \lambda^{\alpha-1}}{\beta^\alpha \Gamma(\alpha)} \frac{e^{-n\lambda} \lambda^x}{(X_1! X_2! \dots X_n!)} d\lambda$$

$$\begin{aligned}
 &= \frac{1}{\beta^\alpha \Gamma(\alpha)(X_1!X_2!\dots X_n!)} \int_0^\infty e^{-\lambda/((n\beta+1)/\beta)} \lambda^{(X+\alpha)-1} d\lambda \\
 &= \frac{(\beta/\{n\beta+1\})^{X+\alpha} \Gamma(X+\alpha)}{\beta^\alpha \Gamma(\alpha)(X_1!X_2!\dots X_n!)} \int_0^\infty \frac{e^{-\lambda/(\beta/\{n\beta+1\})} \lambda^{(X+\alpha)-1}}{(\beta/\{n\beta+1\})^{X+\alpha} \Gamma(X+\alpha)} d\lambda \\
 \text{ฉะนั้น} \quad &= \frac{B^A \Gamma(A)}{\beta^\alpha \Gamma(\alpha)(X_1!X_2!\dots X_n!)} \quad \text{ซึ่ง } A = X + \alpha \text{ และ } B = \frac{\beta}{n\beta + 1}
 \end{aligned}$$

นั่นคือ จาก $g(\lambda|x) = \frac{g(\lambda)h(x|\lambda)}{\int_0^\infty g(\lambda)h(x|\lambda)d\lambda}$

$$\begin{aligned}
 &= \frac{e^{-\lambda/\beta} \lambda^{\alpha-1}}{\beta^\alpha \Gamma(\alpha)} \frac{e^{-n\lambda} \lambda^X}{(X_1!X_2!\dots X_n!)} \frac{\beta^\alpha \Gamma(\alpha)(X_1!X_2!\dots X_n!)}{B^A \Gamma(A)} \\
 &= \frac{e^{-\lambda/B} \lambda^{A-1}}{B^A \Gamma(A)}
 \end{aligned}$$

ดังนั้นฟังก์ชันความหนาแน่นภายหลังของ Θ เมื่อกำหนด $X = x$ คือ $gamma(A, B)$ เมื่อ $A = X + \alpha$ และ $B = \frac{\beta}{n\beta + 1}$
 เมื่อพิจารณาหาช่วงความเชื่อมั่น $100(1-\alpha)\%$ แบบเบย์จะพิจารณาจากฟังก์ชันความหนาแน่น ภายหลังของ Θ เมื่อกำหนด $X = x$ ในกรณีเฉพาะเมื่อ $\alpha = \beta = 1$ จะได้ดังนี้

$$P(\lambda_L \leq \Theta \leq \lambda_U | x) = \int_{\lambda_L}^{\lambda_U} \frac{B^A \lambda^{A-1} e^{-B\lambda}}{\Gamma(A)} d\lambda$$

ให้ $v = 2B\lambda$ ดังนั้น $\lambda = v/2B$

$$\begin{aligned}
 &= \int_{\lambda_L}^{\lambda_U} \frac{B^A \left(\frac{v}{2B}\right)^{A-1} e^{-v/2}}{\Gamma(A)} d\left(\frac{v}{2B}\right) \\
 &= \frac{1}{2^A \Gamma(A)} \int_{2B\lambda_L}^{2B\lambda_U} v^{A-1} e^{-v/2} dv \quad (2.3)
 \end{aligned}$$

เมื่อ $A = X + 1$ และ $B = n + 1$

พิจารณาจากการอินทิเกรตใน (2.3) พบว่า คือฟังก์ชันการแจกแจงแบบไค-สแควร์ที่มีองศาความเป็นอิสระ คือ $2(X+1)$ ฉะนั้นจะได้ขีดจำกัดความเชื่อมั่นล่างคือ

$$2B\lambda_L = \chi_{2(y+1),\alpha/2}^2 \quad \text{เมื่อ } B = (n+1) \quad \text{และให้ } y \text{ แทน } X$$

$$\lambda_L = \frac{1}{2(n+1)} \chi_{2(y+1),\alpha/2}^2$$

ทำนองเดียวกันจะได้ขีดจำกัดความเชื่อมั่นบน คือ

$$2B\lambda_U = \chi_{2(y+1),\alpha/2}^2 \quad \text{เมื่อ } B = (n+1)$$

$$\lambda_U = \frac{1}{2(n+1)} \chi_{2(y+1),1-\alpha/2}^2$$

และดังนั้นช่วงความเชื่อมั่น $100(1-\alpha)\%$ สำหรับ λ คือ

$$\left(\frac{1}{2(n+1)} \chi_{2(y+1),\alpha/2}^2, \frac{1}{2(n+1)} \chi_{2(y+1),1-\alpha/2}^2 \right)$$

2.7.4 วิธีการประมาณแบบวอร์ดเดล

วิธีการประมาณโดยการหาช่วงที่สั้นที่สุด เสนอโดย ดอน จี วอร์ดเดล (Don.G.Wardell:1995) ได้ พัฒนาการศึกษามาจาก วิธีการทางสถิติ ของ มูด แกรบิลและบอส (Mood,Graybill,Boss;1974) โดยมีการศึกษาดังนี้

ให้ X เป็นตัวแปรสุ่มแบบไม่ต่อเนื่องที่มี $f_X(x; \lambda)$ เป็นฟังก์ชันความน่าจะเป็นและมี λ คือพารามิเตอร์ n คือ ขนาดตัวอย่าง Θ เป็นปริภูมิของช่วงของพารามิเตอร์และให้ $T = t(X_1, \dots, X_n)$ เป็นตัวสถิติที่พอเพียงที่ได้จากตัวอย่าง

จะได้ T มีฟังก์ชันการแจกแจงสะสมคือ $F_T(t; \lambda)$ ถ้าให้ t_0 เป็นค่าสังเกตใดๆ ดังนั้นระดับความเชื่อมั่น $100(1-p_1-p_2)\%$ เมื่อ $0 < p_1, p_2 < 1$ สำหรับพารามิเตอร์ λ สามารถหาได้จาก

$$p_1 = F_T(t_0; \lambda_H) \quad (2.4)$$

และ
$$p_2 = 1 - F_T(t_0 - 1; \lambda_L) \quad (2.5)$$

เมื่อ λ_L คือค่าขีดจำกัดความเชื่อมั่นล่างของช่วงแรกเริ่มที่จะนำไปใช้ในการหาค่า λ_L^* (ค่าขีดจำกัดความเชื่อมั่นล่างที่ต่ำที่สุด)

λ_H คือค่าขีดจำกัดความเชื่อมั่นบนของช่วงแรกเริ่มที่จะนำไปใช้ในการหาค่า λ_H^* (ค่าขีดจำกัดความเชื่อมั่นบนที่ต่ำที่สุด)

p_1 คือ ความน่าจะเป็นที่จะเกิดจำนวนผลสำเร็จเท่ากับ t_0 หรือต่ำกว่าเมื่อขนาดตัวอย่างเท่ากับ n ถ้าค่าเฉลี่ยตัวอย่างมีค่าเท่ากับ λ_H

p_2 คือ ความน่าจะเป็นที่จะเกิดจำนวนผลสำเร็จเท่ากับ t_0 หรือมากกว่าเมื่อขนาดตัวอย่างเท่ากับ n ถ้าค่าเฉลี่ยตัวอย่างมีค่าเท่ากับ λ_L

ค่าของ λ_H และ λ_L ได้มาจากการอ้างอิงผลของค่าประมาณแบบช่วงของวิธีการประมาณแบบปกติมาใช้เป็นค่าเริ่มต้นในการหาค่าประมาณที่ดีที่สุด

Mood, Graybill, Boss; (1974) กล่าวว่า การพิจารณาการแก้มการ (2.4), (2.5) จะใช้วิธีการเชิงตัวเลขในการหาค่า และเวอร์เดลได้นำวิธีของ Mood, Graybill, Boss มาใช้เฉพาะเพื่อหาค่าตอบที่จะเป็นไปได้ คือค่า p_1, p_2 เพื่อให้เป็นไปตามเงื่อนไข 2 ข้อที่จะกล่าวต่อไป การหาค่าตอบที่ดีที่สุด เวอร์เดลได้นำเสนอวิธีการดังกล่าว มีรายละเอียดดังนี้

วิธีการศึกษา

การหาช่วงความเชื่อมั่น ที่สั้นที่สุดจะกระทำดังนี้

ให้

CL แทน ระดับความเชื่อมั่นที่ต้องการพิจารณา ในการวิจัยครั้งนี้ ใช้ 0.90, 0.95, 0.99 ตามลำดับ

ดังนั้นการพิจารณาหาค่าที่เหมาะสมแบบไม่เชิงเส้น (nonlinear optimization) พิจารณาโดย

$$\text{minimize}_{\lambda_H, \lambda_L} \lambda_H - \lambda_L \quad (3a)$$

ภายใต้เงื่อนไข

$$CL \leq 1 - p_1 - p_2 \leq 1 \quad (3b)$$

$$\lambda_H - \lambda_L \geq 0 \quad (3c)$$

$$\lambda_H, \lambda_L \in \Theta \quad (3d)$$

เมื่อ p_1 และ p_2 ได้มาจาก (2.4) และ (2.5)

นอกจากนี้ การแก้ปัญหา (3) ต้องอาศัยเงื่อนไขที่เหมาะสมเพื่อพิจารณาค่าที่ดีที่สุดโดยจะหาคำตอบภายใต้เงื่อนไขที่เหมาะสมตาม (4) ซึ่งการหาเงื่อนไข(4)จะประยุกต์จากวิธีการแบบไม่เชิงเส้นของ Karush-Kuhn-Tucker (Hillier and Lieberman 1990)

สมมติให้ $\lambda_H \neq \lambda_L$ ดังนั้นจะหาเงื่อนไขที่เหมาะสม จาก

$$-1 - \lambda^* \frac{\partial P_1}{\partial \lambda_H} \Big|_{\lambda_H = \lambda_H^*} = 0 \quad (4a)$$

$$-1 - \lambda^* \frac{\partial P_2}{\partial \lambda_L} \Big|_{\lambda_L = \lambda_L^*} = 0 \quad (4b)$$

$$p_1 + p_2 - \alpha = 0 \quad (4c)$$

โดยที่ λ_H^*, λ_L^* คือ ขีดจำกัดความเชื่อมั่นบนและขีดจำกัดความเชื่อมั่นล่างที่ต่ำที่สุด

λ^* คือ ตัวดำเนินการของลากรังจ์

α คือ 1-CL

เพื่อขจัด λ^* จึงรวม (4a) และ(4b) เข้าด้วยกัน จึงได้เงื่อนไขในการหาคำตอบที่เหมาะสมดังนี้

$$-\frac{\partial p_1}{\partial \lambda_H} \Big|_{\lambda_H = \lambda_H^*} = \frac{\partial p_2}{\partial \lambda_L} \Big|_{\lambda_L = \lambda_L^*} \quad (4d)$$

เมื่อพิจารณาในกรณีการแจกแจงแบบปัวส์ซอง จะมีรายละเอียด ดังนี้

$$f_x(x; \lambda) = (e^{-\lambda} \lambda^x / x!) \quad \text{เมื่อ } \lambda \geq 0 \quad \text{และ } x = 0, 1, 2, \dots$$

$T = \sum_{i=1}^n X_i$ เป็นตัวสถิติที่พอเพียงสำหรับ λ และ T จะมีการแจกแจงแบบปัวส์ซองที่มีพารามิเตอร์ $n\lambda$

t_0 ในกรณีการแจกแจงแบบปัวส์ซองนี้ คือ ค่า X (จำนวนหน่วยที่เกิดผลสำเร็จในช่วงเวลาที่กำหนด)

ดังนั้นกรณีการแจกแจงแบบปัวส์ซอง พิจารณา (3) จะมีเงื่อนไขเป็นดังนี้

$$\text{minimize}_{\lambda_H, \lambda_L} \lambda_H - \lambda_L \quad (5a)$$

ภายใต้เงื่อนไข

$$CL \leq 1 - p_1 - p_2 \leq 1 \quad (5b)$$

$$\lambda_H - \lambda_L \geq 0 \quad (5c)$$

$$\lambda_H \geq 0 \quad (5d)$$

$$\lambda_L \geq 0 \quad (5e)$$

และการจะได้คำตอบที่เหมาะสมสำหรับหาช่วงที่สั้นที่สุด พิจารณาจาก 2 สมการคือ

$$p_1 + p_2 - \alpha = 0 \quad (6a)$$

$$\text{และ} \quad t_0 e^{n(\lambda_H - \lambda_L)} - n\lambda_H^* \left(\frac{\lambda_H^*}{\lambda_L^*}\right)^{t_0-1} = 0 \quad (6b)$$

เมื่อ λ_L^* คือ ขีดจำกัดความเชื่อมั่นล่างของการแจกแจงที่มีค่าต่ำที่สุด

λ_H^* คือ ขีดจำกัดความเชื่อมั่นบนของการแจกแจงที่มีค่าต่ำที่สุด

ในการหาคำตอบ λ_L^*, λ_H^* จะได้จากการแก้สมการ (6a) และ (6b) เมื่อ (6b) ได้มาจากการศึกษาตาม (4b) มีรายละเอียดดังนี้

$$\begin{aligned} \text{ให้ } p_1 &= F_{(T)}(i_0; \lambda_H) = \sum_{t=0}^{i_0} \frac{e^{-n\lambda_H} (n\lambda_H)^t}{t!}; \\ p_2 &= 1 - F_T(t_0 - 1; \lambda_L) \\ &= \sum_{t=0}^{t_0-1} \frac{e^{-n\lambda_L} (n\lambda_L)^t}{t!} \end{aligned}$$

และจาก (4d)

$$\begin{aligned} -\left. \frac{\partial p_1}{\partial \lambda_H} \right|_{\lambda_H = \lambda_H^*} &= \left. \frac{\partial p_2}{\partial \lambda_L} \right|_{\lambda_L = \lambda_L^*} \\ \frac{\partial p_1}{\partial \lambda_H} &= \sum_{t=0}^{t_0} \left[\frac{e^{-n\lambda_H} (nt)(n\lambda_H)^{t-1}}{t!} + \frac{-ne^{-n\lambda_H} (n\lambda_H)^t}{t!} \right] \\ &= n \sum_{t=1}^{t_0} \frac{e^{-n\lambda_H} (n\lambda_H)^{t-1}}{(t-1)!} - n \sum_{t=0}^{t_0} \frac{e^{-n\lambda_H} (n\lambda_H)^t}{t!} \\ &= ne^{-n\lambda_H} \left[1 + (n\lambda_H) + \frac{(n\lambda_H)^2}{2} + \dots + \frac{(n\lambda_H)^{t_0-1}}{(t_0-1)!} - 1 - (n\lambda_H) - \frac{(n\lambda_H)^2}{2} - \dots - \frac{(n\lambda_H)^{t_0-1}}{(t_0-1)!} - \frac{(n\lambda_H)^{t_0}}{t_0!} \right] \\ &= \frac{-ne^{-n\lambda_H} (n\lambda_H)^{t_0}}{t_0!} \end{aligned}$$

ในทำนองเดียวกันจะได้

$$\frac{\partial p_2}{\partial \lambda_L} = \frac{ne^{-n\lambda_L} (n\lambda_L)^{t_0-1}}{(t_0-1)!}$$

$$\text{ดังนั้น} \quad -\left. \frac{\partial p_1}{\partial \lambda_H} \right|_{\lambda_H = \lambda_H^*} = \left. \frac{\partial p_2}{\partial \lambda_L} \right|_{\lambda_L = \lambda_L^*}$$

$$\frac{ne^{-n\lambda_H^*} (n\lambda_H^*)^{t_0}}{t_0!} = \frac{ne^{-n\lambda_L^*} (n\lambda_L^*)^{t_0}}{(t_0 - 1)!}$$

$$\frac{n\lambda_H (n\lambda_H^*)^{t_0-1}}{(n\lambda_L^*)^{t_0-1}} = \frac{t_0 e^{-n\lambda_L^*}}{e^{-n\lambda_H^*}} = t_0 e^{n(\lambda_H^* - \lambda_L^*)}$$

$$t_0 e^{n(\lambda_H^* - \lambda_L^*)} - n\lambda_H^* \left(\frac{\lambda_H^*}{\lambda_L^*}\right)^{t_0-1} = 0 \quad (6b)$$

ในการคำนวณหา λ_L^* , λ_H^* จะหาได้จากการแก้สมการ (6a) และ(6b) ซึ่งในการวิจัยครั้งนี้ ใช้การหาคำตอบที่ดีที่สุดโดยใช้โปรแกรมสำเร็จรูป EXCEL โดยใช้วิธีการ Non-linear programming โดยแทนเงื่อนไขต่างๆเพื่อหาคำตอบที่ดีที่สุดตามเงื่อนไขที่ได้ตาม (5)

ข้อจำกัดของวิธีการนี้ในการทำกรวิจัยจากโปรแกรม EXCEL ที่ใช้ในการศึกษาวิธีไม่เชิงเส้น(Non-linear Method) โดยเมื่อขนาดตัวอย่างและค่าพารามิเตอร์เพิ่มขึ้นจะไม่สามารถหาค่าระดับความเชื่อมั่นและค่าความยาวเฉลี่ยได้ เพราะวิธีการประมาณนี้ผู้เสนอคือ วอร์เดล ได้เสนอโปรแกรมมาเพื่อศึกษาวิธีการนี้ในกรณีขนาดตัวอย่างเล็ก เท่านั้น

2.8 เกณฑ์การตรวจสอบ

การตรวจสอบวิธีการประมาณแบบช่วงสำหรับพารามิเตอร์ของการแจกแจงแบบปัวส์ซงทั้ง 4 วิธีนั้น จะทำการตรวจสอบค่าระดับความเชื่อมั่นและเปรียบเทียบค่าความยาวเฉลี่ยของช่วงความเชื่อมั่นที่กำหนดได้จากแต่ละสถานการณ์ทดลองในการทดลองซ้ำ 2,000 ครั้ง โดยมีรายละเอียดการตรวจสอบดังนี้

การตรวจสอบค่าระดับความเชื่อมั่นเพื่อตรวจสอบว่าวิธีการประมาณใดให้ค่าระดับความเชื่อมั่นไม่ต่ำกว่าเกณฑ์ที่กำหนด เกณฑ์ที่ใช้ในการตรวจสอบจะอาศัยการทดสอบสมมติฐานโดยใช้ตัวสถิติ Z มีรูปแบบดังนี้

$$H_0 : p \geq p_0$$

$$H_1 : p < p_0$$

พิจารณา ความน่าจะเป็นยอมรับ H_0 เมื่อ H_0 เป็นจริงที่ระดับนัยสำคัญ α_0 :

$$P \left(-Z_{1-\alpha_0} < \frac{\hat{p} - p_0}{\sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}} \right) = 1 - \alpha_0$$

เพราะฉะนั้น

$$-Z_{1-\alpha_0} \sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}} < \hat{p} - p_0$$

$$p_0 - Z_{1-\alpha_0} \sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}} < \hat{p}$$

เมื่อพิจารณา ค่าระดับความเชื่อมั่น จะมีค่า $0 < \hat{p} < 1$ ซึ่งจะได้ว่า

$$p_0 - Z_{1-\alpha_0} \sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}} < \hat{p} < 1$$

ฉะนั้น จะได้ช่วงของการยอมรับสมมติฐานหลัก H_0 คือ

$$\left(p_0 - Z_{1-\alpha_0} \sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}, 1 \right)$$

ดังนั้นจะได้ว่า วิธีการประมาณให้ค่าระดับความเชื่อมั่นไม่ต่ำกว่า p_0 ที่กำหนดถ้า \hat{p} มีค่าอยู่ในช่วง

$$\left(p_0 - Z_{1-\alpha_0} \sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}, 1 \right)$$

- โดยที่ α_0 คือระดับนัยสำคัญ ที่กำหนดในการทดสอบ
- สำหรับการวิจัยครั้งนี้กำหนดระดับนัยสำคัญของการทดสอบเท่ากับ 0.05
- p คือระดับความเชื่อมั่น
- \hat{p} คือระดับความเชื่อมั่นที่ได้จากการทดลอง
- p_0 คือระดับความเชื่อมั่นที่กำหนด (0.90, 0.95 และ 0.99)

1. ที่ระดับความเชื่อมั่น 90%

$$H_0 : p \geq 0.90$$

$$H_1 : p < 0.90$$

จะได้ว่า วิธีการประมาณให้ค่าระดับความเชื่อมั่นไม่ต่ำกว่า 90 % ถ้า \hat{p} มีค่าอยู่ในช่วง

$$\left(0.90 - 1.645 \sqrt{\frac{0.90(0.10)}{2,000}}, 1 \right)$$

หรือมีค่าอยู่ในช่วง (0.8890, 1)

2. ที่ระดับความเชื่อมั่น 95%

$$H_0 : p \geq 0.95$$

$$H_1 : p < 0.95$$

จะได้ว่า วิธีการประมาณให้ค่าระดับความเชื่อมั่นไม่ต่ำกว่า 95 % ถ้า \hat{p} มีค่าอยู่ในช่วง

$$\left(0.95 - 1.645 \sqrt{\frac{0.95(0.05)}{2,000}}, 1 \right)$$

หรือมีค่าอยู่ในช่วง (0.9420, 1)

3. ที่ระดับความเชื่อมั่น 99%

$$H_0 : p \geq 0.99$$

$$H_1 : p < 0.99$$

จะได้ว่า วิธีการประมาณให้ค่าระดับความเชื่อมั่นไม่ต่ำกว่า 99 % ถ้า \hat{p} มีค่าอยู่ในช่วง

$$\left(0.99 - 1.645 \sqrt{\frac{0.99(0.01)}{2,000}}, 1 \right)$$

หรือมีค่าอยู่ในช่วง (0.9864, 1)



นั่นคือ ค่าระดับความเชื่อมั่นที่ได้จากการทดลองจะต้องมีค่าไม่ต่ำกว่า 0.8890 , 0.9420 , 0.9864 ที่ระดับความเชื่อมั่น 90% , 95 % และ 99% ตามลำดับ จึงจะถือว่าวิธีการประมาณนั้นให้ค่าระดับความเชื่อมั่นไม่ต่ำกว่าเกณฑ์ที่กำหนดและจะนำเฉพาะวิธีการประมาณที่ให้ค่าระดับความเชื่อมั่นไม่ต่ำกว่าเกณฑ์ที่กำหนดไปทำการเปรียบเทียบค่าความยาวเฉลี่ยของช่วงความเชื่อมั่นต่อไป โดยจะทำการพิจารณาเปรียบเทียบค่าความยาวเฉลี่ยของช่วงความเชื่อมั่นที่ได้ว่าวิธีการประมาณใดสามารถให้ค่าความยาวเฉลี่ยของช่วงความเชื่อมั่นสั้นที่สุด จะสรุปว่าวิธีการประมาณนั้นได้ช่วงประมาณที่เหมาะสมที่สุดสำหรับสถานการณ์นั้น ๆ