



## บทที่ 2

### ทฤษฎีที่เกี่ยวข้องกับการวิจัย

ในการวิจัยครั้งนี้สิ่งที่สนใจศึกษาคือ การเปรียบเทียบวิธีการประมาณค่าผลต่างค่าสัดส่วนของสองประชากรที่มีการแจกแจงแบบแบร์นูลลีและเป็นอิสระกัน ซึ่งประกอบด้วย วิธีการประมาณแบบฉบับ วิธีการประมาณของ Newcombe ซึ่งมีแนวคิดมาจากวิธีการประมาณค่าสัดส่วนด้วยรากของสมการกำลังสอง วิธีการประมาณของ Jeffrey ซึ่งนำแนวความคิดของเบส์มาประยุกต์ใช้ และวิธีการประมาณแบบจัดค่ากลางใหม่ ทั้งนี้การศึกษาเปรียบเทียบ จะพิจารณาจากค่าสัมประสิทธิ์ความเชื่อมั่นของช่วงความเชื่อมั่น และค่าความยาวเฉลี่ยของช่วงความเชื่อมั่นที่คำนวณได้จากแต่ละวิธี ดังรายละเอียดในวัตถุประสงค์ของการวิจัยที่ได้กล่าวไปแล้วในบทที่ 1 ในบทนี้จะกล่าวถึงรายละเอียดของแต่ละวิธีการประมาณ ตลอดจนทฤษฎีอื่นๆที่เกี่ยวข้องกับการวิจัย โดยมีรายละเอียดต่างๆดังนี้

#### 2.1 ทฤษฎีบทลิมิตเข้าสู่ส่วนกลาง

เมื่อสุ่มตัวอย่างขนาด  $n$  หน่วย จากประชากรที่มีการแจกแจงแบบใดๆ โดยที่ประชากรดังกล่าวมีค่าเฉลี่ยเท่ากับ  $E(X)$  และค่าความแปรปรวนเท่ากับ  $Var(X)$  ซึ่งค่าทั้งสองเป็นค่าจำกัดในกรณีที่ขนาดตัวอย่างมีขนาดใหญ่มากพอ การแจกแจงของค่าเฉลี่ยตัวอย่างจะมีการแจกแจงสู่เข้าสู่การแจกแจงแบบปกติ ที่มีค่าเฉลี่ยเท่ากับ  $E(X)$  และค่าความแปรปรวนเท่ากับ  $Var(X)/n$

กำหนดให้  $X_1, X_2, \dots, X_n$  เป็นตัวแปรสุ่มที่มีการแจกแจงเหมือนกันและเป็นอิสระกัน โดยการแจกแจงดังกล่าวมีค่าเฉลี่ยเท่ากับ  $E(X)$  และความแปรปรวนเท่ากับ  $Var(X)$  ซึ่งค่าทั้งสองมีค่าจำกัด

ให้  $\bar{X}$  เป็นค่าเฉลี่ยของตัวอย่างสุ่ม มีค่า  $= (X_1 + X_2 + \dots + X_n)/n$   
ในกรณีที่  $n \rightarrow \infty$  จะได้ว่า

$$\bar{X} \sim N(E(X), Var(X)/n) \quad (\text{โดยประมาณ})$$

หรือ

$$Z = \frac{\bar{X} - E(X)}{\sqrt{Var(X)/n}} \sim N(0,1) \quad (\text{โดยประมาณ})$$

## 2.2 การแจกแจงแบร์นูลลี และการแจกแจงทวินาม<sup>1</sup>

ในหลายการทดลองสุ่ม จะมีผลลัพธ์ที่เราจำแนกออกได้เป็นสองผลลัพธ์ หรือสองเหตุการณ์ เช่น เห็นด้วยหรือไม่เห็นด้วย ใช้การได้หรือใช้การไม่ได้ ผ่านหรือไม่ผ่าน เลขคู่หรือเลขคี่ ชายหรือหญิง และรักษาหายหรือรักษาไม่หาย เป็นต้น ถ้าให้  $X$  แทนผลลัพธ์ของการทดลองสุ่ม ดังนั้น  $X$  จะเป็นตัวแปรสุ่มมีค่าเป็นไปได้สองค่า

ตัวแปรสุ่ม  $X$  มีการแจกแจงสองจุด (Two – point Distribution) ถ้า  $X$  มีฟังก์ชันความน่าจะเป็น

$$p(x) = \begin{cases} p & \text{ถ้า } x = x_1 \\ q & \text{ถ้า } x = x_2 \\ 0 & \text{อื่นๆ} \end{cases}$$

ซึ่ง  $q = 1 - p$ ,  $0 \leq p \leq 1$

ถ้าให้  $x_1 = 1$  และ  $x_2 = 0$  หรือกลับกันเราเรียก  $X$  ว่า ตัวแปรสุ่มแบร์นูลลี (Bernoulli random variable) หรือ  $X$  มีการแจกแจงแบร์นูลลี เขียนแทนด้วย  $X \sim b(1, p)$  และ  $X$  มีฟังก์ชันความน่าจะเป็นสำหรับ  $x_1 = 1$  และ  $x_2 = 0$  ดังนี้

$$p(x) = p(x; p) = \begin{cases} p^x q^{1-x} & x = 0, 1 \\ 0 & x \neq 0, 1 \end{cases}$$

โดยทั่วไป เราให้  $X = 1$  ถ้าผลลัพธ์ของการทดลองเป็นผลลัพธ์ในความต้องการ เรียกว่า เกิดผลสำเร็จ (Success) และให้  $X = 0$  ถ้าผลลัพธ์ไม่ตรงตามความต้องการ เรียกว่า ไม่เกิดผลสำเร็จ (Failure) เช่น  $X = 1$  ถ้ามีความคิดเห็นด้วย และให้  $X = 0$  ถ้ามีความคิดไม่เห็นด้วย

$$E(X) = \sum_{x=0}^1 xp^x q^{1-x} = (0)q + (1)p = p$$

$$Var(X) = E(X^2) - [E(X)]^2 = (0)^2 q + (1)^2 p - p^2 = pq$$

$$M_x(t) = E(e^{tx}) = e^0 q + e^t p = q + pe^t, \quad -\infty < t < \infty$$

<sup>1</sup> มานพ วรภักดิ์, ทฤษฎีความน่าจะเป็น (กรุงเทพฯ: สำนักพิมพ์แห่งจุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย, 2548), หน้า 43.

$$\psi_x(t) = E(e^{tx}) = e^0 q + e^t p = q + pe^t, \quad -\infty < t < \infty$$

การทดลองที่มีสองผลลัพธ์เมื่อทำการทดลองซ้ำๆ  $n$  ครั้งอย่างเป็นอิสระกัน ซึ่งเรียกว่า การทดลองแบบแบร์นูลลี (Bernoulli Trial) ซ้ำกัน  $n$  ครั้งอย่างเป็นอิสระกัน แต่ครั้งมีความน่าจะเป็นที่ผลลัพธ์เป็น 1 (เกิดผลสำเร็จ) เท่ากับ  $p$  และมีความน่าจะเป็นที่ผลลัพธ์เป็น 0 (ไม่เกิดผลสำเร็จ) เท่ากับ  $q = 1 - p$  ถ้าให้  $Y$  แทนจำนวนครั้งได้ผลสำเร็จในการทดลอง  $n$  ครั้ง

$Y$  เป็นตัวแปรสุ่มทวินาม (Binomial Random Variable) แสดงว่า  $Y$  มีการแจกแจงแบบทวินาม (Binomial Distribution) โดยมีพารามิเตอร์คือ  $n$  และ  $p$  และเขียนแทนด้วย  $Y \sim b(n, p)$  ซึ่งจะได้ฟังก์ชันความน่าจะเป็นของ  $Y$  คือ

$$P(Y = y) = \binom{n}{y} p^y q^{n-y} \quad \text{สำหรับ } y = 0, 1, \dots, n \text{ และ } 0 \leq p \leq 1$$

โดยมีค่าคาดหวังและค่าความแปรปรวนเท่ากับ

$$\begin{aligned} E(Y) &= \sum_{y=0}^n y \binom{n}{y} p^y (1-p)^{n-y} \\ &= \sum_{y=1}^n \frac{n(n-1)!}{(y-1)!(n-y)!} p^y (1-p)^{n-y} \\ &= (np) \sum_{y=1}^{n-1} \binom{n-1}{y-1} p^{y-1} (1-p)^{(n-1)-(y-1)} \\ &= np(p+q)^{n-1}, \quad q = 1-p \\ &= np \quad (\text{เนื่องจากว่า } p+q=1) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{Var}(Y) &= E(Y^2) - [E(Y)]^2 \\ &= E(Y(Y-1)) + E(Y) - [E(Y)]^2 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{จาก } E(Y(Y-1)) &= \sum_{y=0}^n y(y-1) \binom{n}{y} p^y (1-p)^{n-y} \\ &= \sum_{y=2}^n \frac{n(n-1)(n-2)!}{(y-2)!(n-y)!} p^y (1-p)^{n-y} \\ &= n(n-1)p^2 \sum_{y=2}^{n-2} \frac{(n-2)!}{(y-2)!(n-y)!} p^{y-2} (1-p)^{(n-2)-(y-2)} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
&= n(n-1)p^2 \sum_{y=2}^{n-2} \binom{n-2}{y-2} p^{y-2} (1-p)^{(n-2)-(y-2)} \\
&= n(n-1)p^2 (p+q)^{n-2}, \quad q=1-p \\
&= n(n-1)p^2 \\
\text{ดังนั้น} \quad \text{Var}(Y) &= n(n-1)p^2 + np - (np)^2 \\
&= n^2 p^2 - np^2 + np - n^2 p^2 \\
&= np(1-p) = npq
\end{aligned}$$

### 2.3 ทฤษฎีการประมาณค่าพารามิเตอร์แบบช่วง

ในการประมาณค่าพารามิเตอร์โดยใช้วิธีการประมาณแบบจุด ซึ่งเป็นวิธีการที่ใช้ค่าประมาณเพียงค่าเดียวที่คำนวณได้จากตัวอย่างสุ่ม เป็นค่าประมาณสำหรับพารามิเตอร์ของประชากร เราไม่สามารถบอกได้ว่าค่าประมาณแบบจุดนั้น มีค่าเท่ากับค่าพารามิเตอร์หรือแตกต่างจากค่าพารามิเตอร์อย่างไร จึงได้มีแนวคิดที่จะนำเอาความแปรปรวนของตัวประมาณแบบจุด การแจกแจงตัวอย่างของตัวประมาณ และค่าประมาณแบบจุดมาประกอบเข้าด้วยกัน เพื่อสร้างช่วงความเชื่อมั่นขึ้นมา และอาศัยการแจกแจงของตัวประมาณเป็นตัวกำหนดความมั่นใจได้ว่าช่วงความเชื่อมั่นที่สร้างขึ้นจะครอบคลุมค่าพารามิเตอร์ที่แท้จริงด้วยความน่าจะเป็นเท่าใด

ให้  $X_1, X_2, \dots, X_n$  เป็นตัวอย่างสุ่มจากการแจกแจงซึ่งมี  $\theta$  เป็นพารามิเตอร์ที่ไม่ทราบค่า

สมมติสามารถหาตัวสถิติ  $L(X_1, X_2, \dots, X_n)$  และ  $U(X_1, X_2, \dots, X_n)$  ซึ่งสำหรับค่าจริง  $\theta$  โดย

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

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

จากนี้เมื่อทราบค่าของ  $X_i = x_i (i=1, \dots, n)$  และค่าของ  $L(X_1, X_2, \dots, X_n)$  และ  $U(X_1, X_2, \dots, X_n)$  สมมติให้เป็น  $l$  และ  $u$  ตามลำดับ ดังนั้นจะได้ช่วง  $(l, u)$  และเรียกช่วง  $(l, u)$  ว่า ช่วงความเชื่อมั่น  $100(1 - \alpha)$  เปอร์เซนต์สำหรับ  $\theta$  ( $100(1 - \alpha)\%$  Confidence Interval for  $\theta$ ) และเรียกค่า  $l$  ว่า ขีดจำกัดความเชื่อมั่นล่าง (Low Confidence Limit) เรียกค่า

$u$  ว่า ขีดจำกัดความเชื่อมั่นบน (Upper Confidence Limit) และเรียกค่า  $(1 - \alpha)$  ว่า สัมประสิทธิ์ความเชื่อมั่น (Confidence Coefficient)

## 2.4 การแจกแจงของผลต่างของค่าสัดส่วนตัวอย่าง

ในการทดลองสุ่มใดๆก็ตามที่มีผลลัพธ์ที่เป็นไปได้ 2 อย่าง คือ เกิดสิ่งที่สนใจ หรือ ผลสำเร็จ (Success) และ เกิดสิ่งที่ไม่สนใจ หรือผลล้มเหลว (Failure) ด้วยค่าความน่าจะเป็น  $p$  และ  $q = 1 - p$  ตามลำดับ การแจกแจงซึ่งอธิบายการทดลองลักษณะนี้เรียกว่า การแจกแจงความน่าจะเป็นแบบแบร์นูลลี (Bernoulli Probability Distribution) ด้วยพารามิเตอร์  $p$

$$X \sim \text{Ber}(p)$$

และฟังก์ชันความน่าจะเป็นจะอยู่ในรูป

$$f(x; p) = p^x (1 - p)^{1-x}, \quad x = 0, 1 \text{ และ } 0 \leq p \leq 1$$

ค่าความน่าจะเป็น  $p$  คือค่าสัดส่วนประชากรที่เกิดผลสำเร็จ

สำหรับพารามิเตอร์  $p$  หาตัวประมาณของ  $p$  ด้วยวิธีความควรจะเป็นสูงสุด (Maximum Likelihood Method) ดังนี้

กำหนดให้  $X_1, X_2, \dots, X_n$  เป็นตัวแปรสุ่มอิสระกันมีการแจกแจงแบบแบร์นูลลี โดยมีฟังก์ชันความน่าจะเป็นจะอยู่ในรูป

$$f(x; p) = p^x (1 - p)^{1-x}, \quad x = 0, 1 \text{ และ } 0 \leq p \leq 1$$

ได้ฟังก์ชันความควรจะเป็นคือ

$$\begin{aligned} L(p; x) &= \prod_{i=1}^n p^{x_i} (1 - p)^{1-x_i} \\ &= p^{\sum_{i=1}^n x_i} (1 - p)^{n - \sum_{i=1}^n x_i} \\ \ln L(p; x) &= \sum_{i=1}^n x_i \ln p + \left( n - \sum_{i=1}^n x_i \right) \ln(1 - p) \\ \frac{\partial \ln L(p; x)}{\partial p} &= \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{p} - \frac{\left( n - \sum_{i=1}^n x_i \right)}{1 - p} = 0 \end{aligned}$$

$$\frac{\sum_{i=1}^n x_i}{p} = \frac{n - \sum_{i=1}^n x_i}{1-p}$$

$$\sum_{i=1}^n x_i - p \sum_{i=1}^n x_i = np - p \sum_{i=1}^n x_i$$

$$p = \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{n}$$

ดังนั้น  $\hat{p} = \frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n}$  เป็นตัวประมาณความควรจะเป็นสูงสุด (Maximum Likelihood Estimator)

ของ  $p$

กำหนดให้  $\{X_{11}, X_{12}, \dots, X_{1n_1}\}$  เป็นตัวอย่างสุ่มขนาด  $n_1$  จากการแจกแจงแบบแบร์นูลลี  $Ber(p_1)$  และ  $\{X_{21}, X_{22}, \dots, X_{2n_2}\}$  เป็นตัวอย่างสุ่มขนาด  $n_2$  จากการแจกแจงแบบแบร์นูลลี  $Ber(p_2)$  โดยที่ค่า  $p_1$  และ  $p_2$  เป็นค่าความน่าจะเป็นที่เกิดผลสำเร็จในประชากรที่ 1 และ 2 ตามลำดับ หรือค่าสัดส่วนประชากรของประชากรที่ 1 และ 2 ตามลำดับ

$$\text{จะได้ } Y_1 = \sum_{j=1}^{n_1} X_{1j}, \text{ มีการแจกแจงทวินามเขียนแทนด้วย } Y_1 \sim B(n_1, p_1)$$

มีค่าเฉลี่ยเท่ากับ  $n_1 p_1$  และค่าความแปรปรวนเท่ากับ  $n_1 p_1 q_1$ ,  $q_1 = 1 - p_1$

$$\text{และ } Y_2 = \sum_{j=1}^{n_2} X_{2j}, \text{ มีการแจกแจงทวินามเขียนแทนด้วย } Y_2 \sim B(n_2, p_2)$$

มีค่าเฉลี่ยเท่ากับ  $n_2 p_2$  และค่าความแปรปรวนเท่ากับ  $n_2 p_2 q_2$ ,  $q_2 = 1 - p_2$

ในการประมาณค่าสัดส่วนประชากร  $(p_1, p_2)$  โดยใช้ค่าสัดส่วนตัวอย่าง  $(\hat{p}_1, \hat{p}_2)$  โดยที่

$$\hat{p}_1 = \frac{Y_1}{n_1} \text{ และ } \hat{p}_2 = \frac{Y_2}{n_2} \text{ เมื่อพิจารณาค่าเฉลี่ยของ } \hat{p}_1 \text{ และ } \hat{p}_2$$

$$E(\hat{p}_i) = E\left(\frac{Y_i}{n_i}\right) = \frac{1}{n_i} E(Y_i) = \frac{n_i p_i}{n_i} = p_i, \quad i = 1, 2$$

แสดงให้เห็นว่า  $\hat{p}_1$  และ  $\hat{p}_2$  เป็นตัวประมาณที่ไม่เอนเอียง (Unbiased Estimator) ของ  $p_1$  และ  $p_2$  ส่วนค่าความแปรปรวนของ  $\hat{p}_1$  และ  $\hat{p}_2$  คือ

$$\text{Var}(\hat{p}_i) = \text{Var}\left(\frac{Y_i}{n_i}\right) = \frac{1}{n_i^2} \text{Var}(Y_i) = \frac{1}{n_i^2} (n_i p_i q_i) = \frac{p_i q_i}{n_i}, \quad q_i = 1 - p_i$$

สำหรับตัวแปรสุ่ม  $\hat{p}_1$  และ  $\hat{p}_2$  นี้ไม่ได้มีการแจกแจงในรูปแบบที่ใช้ประโยชน์ง่าย อย่างไรก็ตาม ถ้า  $n_1$  และ  $n_2$  มีขนาดใหญ่ จากทฤษฎีบทขีดจำกัดส่วนกลาง (Central Limit Theorem) จะได้ว่า  $\hat{p}_1$  และ  $\hat{p}_2$  มีการแจกแจงแบบปกติโดยประมาณ มีค่าเฉลี่ยเท่ากับ  $p_i$  และความแปรปรวนเท่ากับ  $\frac{p_i q_i}{n_i}$  เมื่อ  $q_i = 1 - p_i; i = 1, 2$

นั่นคือ เมื่อ  $n_i \rightarrow \infty$   $\hat{p}_i \sim N\left(p_i, \frac{p_i q_i}{n_i}\right)$  โดยประมาณ

$$Z = \frac{\hat{p}_i - p_i}{\sqrt{\frac{p_i(1-p_i)}{n_i}}} \sim N(0,1) \text{ โดยประมาณ}$$

เนื่องจาก  $\{X_{11}, X_{12}, \dots, X_{1n_1}\}$  และ  $\{X_{21}, X_{22}, \dots, X_{2n_2}\}$  เป็นตัวอย่างสุ่ม 2 ชุดจากการแจกแจงแบบ  $Ber(p_1)$  และ  $Ber(p_2)$  ตามลำดับที่เป็นอิสระกัน เมื่อ  $Y_1 = \sum_{j=1}^{n_1} X_{1j}$  และ  $Y_2 = \sum_{j=1}^{n_2} X_{2j}$  เป็นตัวแปรสุ่มที่มีการแจกแจงแบบ  $B(n_1, p_1)$  และ  $B(n_2, p_2)$  ตามลำดับที่เป็นอิสระกัน เมื่อ  $\hat{p}_1 = \frac{Y_1}{n_1}$  และ  $\hat{p}_2 = \frac{Y_2}{n_2}$  จะได้ว่า

$$E(\hat{p}_1 - \hat{p}_2) = p_1 - p_2 \text{ และ } Var(\hat{p}_1 - \hat{p}_2) = \frac{p_1 q_1}{n_1} + \frac{p_2 q_2}{n_2}$$

โดยทฤษฎีบทลิมิตส่วนกลาง เมื่อขนาดตัวอย่าง  $n_1$  และ  $n_2$  มีขนาดใหญ่ จะได้ว่า  $\hat{p}_1 - \hat{p}_2$  มีการแจกแจงแบบปกติโดยประมาณ มีค่าเฉลี่ยเท่ากับ  $p_1 - p_2$  และค่าความแปรปรวนเท่ากับ  $\frac{p_1 q_1}{n_1} + \frac{p_2 q_2}{n_2}$  นั่นคือ เมื่อ  $n_1$  และ  $n_2 \rightarrow \infty$

$$\hat{p}_1 - \hat{p}_2 \sim N\left(p_1 - p_2, \frac{p_1 q_1}{n_1} + \frac{p_2 q_2}{n_2}\right) \text{ โดยประมาณ}$$

$$Z = \frac{(\hat{p}_1 - \hat{p}_2) - (p_1 - p_2)}{\sqrt{\frac{p_1 q_1}{n_1} + \frac{p_2 q_2}{n_2}}} \sim N(0,1) \text{ โดยประมาณ}$$

## 2.5 วิธีการประมาณค่าแบบช่วงสำหรับผลต่างค่าสัดส่วนสองประชากร

ในการประมาณค่าแบบช่วงของค่าผลต่างระหว่างสัดส่วนของสองประชากร ( $p_1 - p_2$ ) เมื่อกำหนดความน่าจะเป็นของความผิดพลาด  $\alpha$  หรือสัมประสิทธิ์ความเชื่อมั่น  $1 - \alpha$  (Confidence Coefficient) และเมื่อตัวอย่างสุ่มมีขนาดใหญ่ โดยทฤษฎีบทขีดจำกัดส่วนกลาง  $p_1 - p_2$  จะมีการแจกแจงแบบปกติโดยประมาณ มีค่าเฉลี่ยเป็น  $p_1 - p_2$  และค่าความแปรปรวนเป็น  $\left[ \frac{p_1 q_1}{n_1} + \frac{p_2 q_2}{n_2} \right]$  จะได้

$$Z = \frac{(\hat{p}_1 - \hat{p}_2) - (p_1 - p_2)}{\sqrt{\frac{p_1 q_1}{n_1} + \frac{p_2 q_2}{n_2}}} \sim N(0,1) \text{ โดยประมาณ}$$

ดังนั้น  $\Pr(-Z_{1-\alpha/2} < Z < Z_{1-\alpha/2}) \approx 1 - \alpha$

$$\Pr(-Z_{1-\alpha/2} < \frac{(\hat{p}_1 - \hat{p}_2) - (p_1 - p_2)}{\sqrt{\frac{p_1 q_1}{n_1} + \frac{p_2 q_2}{n_2}}} < Z_{1-\alpha/2}) \approx 1 - \alpha$$

จะได้ช่วงความเชื่อมั่น  $(1 - \alpha)100\%$  โดยประมาณสำหรับ  $p_1 - p_2$  คือ

$$(\hat{p}_1 - \hat{p}_2) \pm Z_{1-\alpha/2} \sqrt{\frac{p_1 q_1}{n_1} + \frac{p_2 q_2}{n_2}}$$

การประมาณค่าแบบช่วงสำหรับค่าผลต่างระหว่างค่าสัดส่วนของประชากร 2 กลุ่มในงานวิจัยครั้งนี้ จะใช้วิธีประมาณดังนี้

### 1. วิธีประมาณแบบฉบับ (The Classical Method)

จากรูปแบบของการประมาณค่าแบบช่วงสำหรับผลต่างระหว่างค่าสัดส่วนของสองประชากรที่เป็นอิสระกันในช่วงต้น เนื่องจากเราไม่ทราบค่าสัดส่วนของประชากร  $p_1, p_2$  จึงไม่สามารถหาค่าความแปรปรวนได้ ดังนั้นจึงใช้ค่าสัดส่วนตัวอย่าง  $\hat{p}_1, \hat{p}_2$  ซึ่งเป็นค่าประมาณแทน จะได้ช่วงความเชื่อมั่น  $(1 - \alpha)100\%$  โดยประมาณ สำหรับ  $p_1 - p_2$  คือ

$$(\hat{p}_1 - \hat{p}_2) \pm Z_{1-\alpha/2} \sqrt{\frac{\hat{p}_1 \hat{q}_1}{n_1} + \frac{\hat{p}_2 \hat{q}_2}{n_2}}$$

โดยที่  $\hat{p}_i = \frac{\sum_{j=1}^{n_i} X_j}{n_i}$ ,  $i = 1, 2$  เป็น ค่าสัดส่วนตัวอย่างของประชากรที่ 1 และ 2 ตามลำดับ ,



$X_{ij}$  เป็นตัวอย่างสุ่มที่มีการแจกแจงแบบแบร์นูลลี และ  $q_i = 1 - p_i, i = 1, 2$

$Z_{1-\alpha/2}$  เป็นเปอร์เซ็นต์ไทล์ (Percentile) ที่  $(1 - \alpha/2)100$  ของการแจกแจงปกติมาตรฐาน

## 2. วิธีการประมาณของนิวคอมบ์ (The Newcombe 's Confidence Interval)

วิธีการของ Newcombe ได้แนวความคิดมาจากวิธีการประมาณแบบช่วงด้วยรากของสมการกำลังสองสำหรับค่าสัดส่วนประชากร โดยในกรณีของการประมาณค่าแบบช่วงผลต่างค่าสัดส่วนของสองประชากร Newcombe (1998) ได้เสนอให้ใช้วิธีการประมาณที่ขั้นตอนดังนี้

กำหนดให้  $(l_i, u_i)$  เป็นช่วงความเชื่อมั่นของ  $p_i$  ของประชากรที่  $i ; i = 1, 2$  เท่ากับรากของ  $p_i$  ในสมการกำลังสอง (Quadratic equation)

1) สำหรับ  $(l_i, u_i)$  ที่เป็นรากของสมการกำลังสองของ  $p_i$  หาได้จาก

$$\frac{|\hat{p}_i - p_i|}{\{p_i(1 - p_i)/n_i\}^{1/2}} \leq Z_{1-\alpha/2}$$

นำมายกกำลังสองทั้งสองข้างจะได้

$$(\hat{p}_i - p_i)^2 - (Z_{1-\alpha/2})^2 p_i(1 - p_i)/n_i \leq 0$$

กำหนดให้สมการมีค่าเท่ากับ 0 จะได้

$$\hat{p}_i^2 - 2\hat{p}_i p_i + p_i^2 - Z^2 \frac{p_i}{n_i} + Z^2 \frac{p_i^2}{n_i} = 0, Z = Z_{1-\alpha/2}$$

$$\hat{p}_i^2 - p_i \left[ 2\hat{p}_i + \frac{Z^2}{n_i} \right] + p_i^2 \left[ 1 + \frac{Z^2}{n_i} \right] = 0 \quad \dots\dots\dots(2.1)$$

จะเห็นได้ว่าอยู่ในรูปสมการกำลังสอง (Quadratic equation)

$$ax^2 + bx + C = 0$$

จะได้รากของสมการกำลังสองคือ

$$x = \frac{-b \pm (b^2 - 4ac)^{1/2}}{2a}$$

ดังนั้นจากสมการ (2.1) เมื่อเทียบกับรูปสมการกำลังสอง จะได้

$$x = p_1, a = 1 + \frac{Z^2}{n_1}, b = -\left(2\hat{p}_1 + \frac{Z^2}{n_1}\right) \text{ และ } c = \hat{p}_1^2$$

และจะได้ว่า

$$p_1 = \frac{\left(2\hat{p}_1 + \frac{Z^2}{n_1}\right) \pm \sqrt{\left(2\hat{p}_1 + \frac{Z^2}{n_1}\right)^2 - 4\left(1 + \frac{Z^2}{n_1}\right)\hat{p}_1^2}}{2\left(1 + \frac{Z^2}{n_1}\right)}$$

$$p_1 = \frac{\hat{p}_1 + \frac{Z^2}{2n_1} \pm \frac{Z}{2\sqrt{n_1}} \sqrt{4\hat{p}_1(1 - \hat{p}_1) + \frac{Z^2}{n_1}}}{1 + \frac{Z^2}{n_1}}$$

$$p_1 = \frac{\hat{p}_1 + \frac{Z^2}{2n_1} \pm Z\sqrt{\hat{p}_1(1 - \hat{p}_1)/n_1 + Z^2/4n_1^2}}{1 + \frac{Z^2}{n_1}}$$

นั่นคือช่วงความเชื่อมั่น  $(1 - \alpha)100\%$  สำหรับ  $p_1 : (l_1, u_1)$  คือ

$$\left( \frac{\hat{p}_1 + \frac{Z_{1-\alpha/2}^2}{2n_1} - Z_{1-\alpha/2} \sqrt{\hat{p}_1(1 - \hat{p}_1)/n_1 + Z_{1-\alpha/2}^2/4n_1^2}}{1 + \frac{Z_{1-\alpha/2}^2}{n_1}}, \frac{\hat{p}_1 + \frac{Z_{1-\alpha/2}^2}{2n_1} + Z_{1-\alpha/2} \sqrt{\hat{p}_1(1 - \hat{p}_1)/n_1 + Z_{1-\alpha/2}^2/4n_1^2}}{1 + \frac{Z_{1-\alpha/2}^2}{n_1}} \right)$$

2) สำหรับ  $(l_2, u_2)$  ที่เป็นรากของสมการกำลังสองของ  $p_2$  หาได้จากวิธีการเช่นเดียวกัน  
จะได้ช่วงความเชื่อมั่น  $(1 - \alpha)100\%$  สำหรับ  $p_2 : (l_2, u_2)$  คือ

$$\left( \frac{\hat{p}_2 + \frac{Z_{1-\alpha/2}^2}{2n_2} - Z_{1-\alpha/2} \sqrt{\hat{p}_2(1 - \hat{p}_2)/n_2 + Z_{1-\alpha/2}^2/4n_2^2}}{1 + \frac{Z_{1-\alpha/2}^2}{n_2}}, \frac{\hat{p}_2 + \frac{Z_{1-\alpha/2}^2}{2n_2} + Z_{1-\alpha/2} \sqrt{\hat{p}_2(1 - \hat{p}_2)/n_2 + Z_{1-\alpha/2}^2/4n_2^2}}{1 + \frac{Z_{1-\alpha/2}^2}{n_2}} \right)$$

เมื่อเราทราบช่วงความเชื่อมั่น  $(l_i, u_i)$  ของค่า  $p_i$ ,  $i = 1, 2$  ของสองประชากรแล้ว จะนำค่า  $(l_i, u_i)$  ที่ได้มาใช้ในการหาช่วงความเชื่อมั่นของผลต่างค่าสัดส่วนของสองประชากรดังนี้

$$\text{กำหนดให้} \quad L = \hat{\theta} - \delta \quad \dots\dots\dots(2.2)$$

$$U = \hat{\theta} - \varepsilon \quad \dots\dots\dots(2.3)$$

โดยที่  $(L, U)$  เท่ากับช่วงความเชื่อมั่นของผลต่างค่าสัดส่วนของสองประชากร  $(p_1 - p_2)$

$\hat{\theta}$  เท่ากับผลต่างค่าสัดส่วนตัวอย่างของสองประชากร  $(\hat{p}_1 - \hat{p}_2)$

$\delta$  เท่ากับระยะทางระหว่างจุด  $(l_1, u_2)$  และจุด  $(\hat{p}_1, \hat{p}_2)$

$$\text{จะได้ว่า} \quad \delta = \sqrt{(\hat{p}_1 - l_1)^2 + (u_2 - \hat{p}_2)^2} \quad \dots\dots\dots(2.4)$$

$$\text{พิจารณาจาก} \quad \frac{|\hat{p}_1 - p_1|}{\sqrt{p_1(1-p_1)/n_1}} = Z \quad \dots\dots\dots(2.5)$$

แทนค่า  $p_1 = l_1$  ในสมการ (2.5) จะได้

$$\frac{|\hat{p}_1 - l_1|}{\sqrt{l_1(1-l_1)/n_1}} = Z$$

$$|\hat{p}_1 - l_1| = Z \sqrt{l_1(1-l_1)/n_1}$$

$$\text{ยกกำลังสองทั้งสองข้างจะได้} \quad (\hat{p}_1 - l_1)^2 = Z^2 [l_1(1-l_1)/n_1] \quad \dots\dots\dots(2.6)$$

$$\text{และจาก} \quad \frac{|\hat{p}_2 - p_2|}{\sqrt{p_2(1-p_2)/n_2}} = Z \quad \dots\dots\dots(2.7)$$

แทนค่า  $p_2 = u_2$  ในสมการ (2.7) จะได้

$$\frac{|u_2 - \hat{p}_2|}{\sqrt{u_2(1-u_2)/n_2}} = Z$$

$$|u_2 - \hat{p}_2| = Z\sqrt{u_2(1-u_2)/n_2}$$

ยกกำลังสองทั้งสองข้างจะได้  $(u_2 - \hat{p}_2)^2 = Z^2[u_2(1-u_2)/n_2]$  .....(2.8)

แทนค่าที่ได้จากสมการที่ (2.6) และ (2.8) ลงในสมการที่ (2.4) จะได้

$$\delta = Z\sqrt{l_1(1-l_1)/n_1 + u_2(1-u_2)/n_2}$$
 .....(2.9)

กำหนดให้  $\varepsilon$  เท่ากับระยะทางระหว่างจุด  $(l_2, u_1)$  และจุด  $(\hat{p}_1, \hat{p}_2)$

จะได้ว่า  $\varepsilon = \sqrt{(u_1 - \hat{p}_1)^2 + (\hat{p}_2 - l_2)^2}$

ทำการคำนวณในลักษณะเดียวกันกับค่า  $\delta$  จะได้

$$\varepsilon = Z\sqrt{u_1(1-u_1)/n_1 + l_2(1-l_2)/n_2}$$
 .....(2.10)

นำค่า  $\delta$  ที่ได้จากสมการ (2.9) แทนในสมการที่ (2.2) จะได้

$$L = \hat{\theta} - Z\sqrt{l_1(1-l_1)/n_1 + u_2(1-u_2)/n_2}$$

และค่า  $\varepsilon$  ที่ได้จากสมการที่ (2.10) แทนในสมการที่ (2.3) จะได้

$$U = \hat{\theta} + Z\sqrt{u_1(1-u_1)/n_1 + l_2(1-l_2)/n_2}$$

โดยที่  $\hat{\theta} = \hat{p}_1 - \hat{p}_2$  และ  $Z = Z_{1-\alpha/2}$

ดังนั้นช่วงความเชื่อมั่นสำหรับผลต่างของค่าสัดส่วนของ 2 ประชากร  $(L, U)$  จะได้ดังนี้

$$\left( \hat{p}_1 - \hat{p}_2 - Z_{1-\alpha/2} \sqrt{\frac{l_1(1-l_1)}{n_1} + \frac{u_2(1-u_2)}{n_2}}, \hat{p}_1 - \hat{p}_2 + Z_{1-\alpha/2} \sqrt{\frac{u_1(1-u_1)}{n_1} + \frac{l_2(1-l_2)}{n_2}} \right)$$

โดยที่ค่า  $(l_1, u_1)$  เท่ากับ

$$\left( \frac{\hat{p}_1 + \frac{Z_{1-\alpha/2}^2}{2n_1} - Z_{1-\alpha/2} \sqrt{\hat{p}_1(1-\hat{p}_1)/n_1 + Z_{1-\alpha/2}^2/4n_1^2}}{1 + \frac{Z_{1-\alpha/2}^2}{n_1}}, \frac{\hat{p}_1 + \frac{Z_{1-\alpha/2}^2}{2n_1} + Z_{1-\alpha/2} \sqrt{\hat{p}_1(1-\hat{p}_1)/n_1 + Z_{1-\alpha/2}^2/4n_1^2}}{1 + \frac{Z_{1-\alpha/2}^2}{n_1}} \right)$$

และ  $(l_2, u_2)$  เท่ากับ

$$\left( \frac{\hat{p}_2 + \frac{Z_{1-\alpha/2}^2}{2n_2} - Z_{1-\alpha/2} \sqrt{\hat{p}_2(1-\hat{p}_2)/n_2 + Z_{1-\alpha/2}^2/4n_2}}{1 + \frac{Z_{1-\alpha/2}^2}{n_2}}, \frac{\hat{p}_2 + \frac{Z_{1-\alpha/2}^2}{2n_2} + Z_{1-\alpha/2} \sqrt{\hat{p}_2(1-\hat{p}_2)/n_2 + Z_{1-\alpha/2}^2/4n_2}}{1 + \frac{Z_{1-\alpha/2}^2}{n_2}} \right)$$

### 3. วิธีการประมาณของเจฟฟรี (The Jeffrey 's Confidence Interval)

วิธีการนี้เป็นวิธีการที่นำเอาแนวความคิดของเบส์มาประยุกต์ใช้ในการประมาณค่าสัดส่วนประชากรโดยกำหนดให้การแจกแจงแรกเริ่ม (Prior Distribution) มีการแจกแจงแบบเบตา ซึ่งจะได้การแจกแจงภายหลัง (Posterior Distribution) เพื่อใช้ในการหาตัวประมาณเบส์ ที่ใช้ในการประมาณค่าสัดส่วนประชากร

กำหนดให้  $X_1, X_2, \dots, X_n$  เป็นตัวอย่างสุ่มที่มีการแจกแจงแบบแบร์นูลลี โดยมีพารามิเตอร์  $p$  เขียนแทนด้วย  $X \sim Ber(p)$  และ  $Y = \sum_{i=1}^n X_i$  มีการแจกแจงแบบทวินาม โดยมีพารามิเตอร์  $n$  และ  $p$  เขียนแทนด้วย  $Y \sim B(n, p)$

ฟังก์ชันความหนาแน่นมีเงื่อนไขของ  $Y$  เมื่อกำหนด  $p$  คือ

$$f(y/p) = \binom{n}{y} p^y (1-p)^{n-y}, \quad 0 < p < 1$$

$p$  มีฟังก์ชันความหนาแน่นแรกเริ่ม (Prior density function)  $Beta(a_1, a_2)$  คือ

$$g(p) = \frac{\Gamma(a_1 + a_2)}{\Gamma(a_1)\Gamma(a_2)} p^{a_1-1} (1-p)^{a_2-1}, \quad 0 < p < 1$$

และฟังก์ชันความหนาแน่นภายหลัง (Posterior density function) ของ  $p$  หาได้ดังนี้

$$\begin{aligned} g(p/y) &= \frac{g(p)f(y/p)}{\int_0^1 g(p)f(y/p)dp} \\ \int_0^1 g(p)f(y/p)dp &= \int_0^1 \binom{n}{y} \frac{\Gamma(a_1 + a_2)}{\Gamma(a_1)\Gamma(a_2)} p^{a_1+y-1} (1-p)^{a_2+n-y-1} dp \\ &= \binom{n}{y} \frac{\Gamma(a_1 + a_2)\Gamma(a_1')\Gamma(a_2')}{\Gamma(a_1)\Gamma(a_2)\Gamma(a_1' + a_2')} \end{aligned}$$

ซึ่ง  $a'_1 = y + a_1, a'_2 = n - y + a_2$

$$\begin{aligned} \text{นั่นคือ} \quad g(p/y) &= \frac{\Gamma(a'_1 + a'_2)}{\Gamma(a'_1)\Gamma(a'_2)} p^{y+a_1-1} (1-p)^{n-y+a_2-1} \\ &= \frac{\Gamma(a'_1 + a'_2)}{\Gamma(a'_1)\Gamma(a'_2)} p^{a'_1-1} (1-p)^{a'_2-1} \end{aligned}$$

ดังนั้นฟังก์ชันความหนาแน่นภายหลังของ  $p$  คือ  $Beta(a'_1, a'_2)$

กำหนดให้  $l(p, \delta)$  แทนฟังก์ชันความสูญเสียเป็นฟังก์ชันกำลังสองนั่นคือ

$$l(p, \delta) = (p - \delta)^2$$

$$\begin{aligned} \text{ดังนั้นตัวประมาณเบส์ } (\delta_B(Y)) \text{ คือ} \quad \hat{p} = E(p/Y) &= \frac{a'_1}{a'_1 + a'_2} \\ &= \frac{Y + a_1}{n + a_1 + a_2} \end{aligned}$$

Brown, Cai and DasGupta (2001) เสนอว่าควรจะให้การแจกแจงแรกเริ่มเป็น  $Beta(1/2, 1/2)$  และจากข้อมูลข้างต้นเมื่อแทนค่า  $a_1 = 1/2$  และ  $a_2 = 1/2$  จะได้ตัวประมาณเบส์ในกรณีการประมาณค่าแบบช่วงสำหรับผลต่างของค่าสัดส่วนของ 2 ประชากรดังนี้

$$\tilde{p}_1 = \frac{(Y_1 + 1/2)}{(n_1 + 1)} \quad \tilde{p}_2 = \frac{(Y_2 + 1/2)}{(n_2 + 1)}$$

โดยที่  $Y_1$  เป็นจำนวนครั้งของการเกิดลักษณะที่สนใจจากการทดลองแบร์นูลลี  $n_1$  ครั้งในประชากรที่ 1  $= \sum_{j=1}^{n_1} X_{1j}$ ,  $X_{1j}$  เป็นตัวอย่างสุ่มที่มีการแจกแจงแบบแบร์นูลลีในประชากรที่ 1

$Y_2$  เป็นจำนวนครั้งของการเกิดลักษณะที่สนใจจากการทดลองแบร์นูลลี  $n_2$  ครั้งในประชากรที่ 2  $= \sum_{j=1}^{n_2} X_{2j}$ ,  $X_{2j}$  เป็นตัวอย่างสุ่มที่มีการแจกแจงแบบแบร์นูลลีในประชากรที่ 2

นำตัวประมาณเบส์ที่ได้  $\tilde{p}_1, \tilde{p}_2$  ไปแทนที่ค่า  $\hat{p}_1, \hat{p}_2$  ในช่วงความเชื่อมั่น  $(1 - \alpha)100\%$  สำหรับ  $p_1, p_2$  ที่ได้จากวิธีประมาณแบบฉบับจะได้ช่วงความเชื่อมั่น  $(1 - \alpha)100\%$  สำหรับ  $p_1 - p_2$  คือ

$$\left( \tilde{p}_1 - \tilde{p}_2 \pm Z_{1-\alpha/2} \sqrt{\frac{\tilde{p}_1 \tilde{q}_1}{n_1} + \frac{\tilde{p}_2 \tilde{q}_2}{n_2}} \right) ; \tilde{q}_1 = 1 - \tilde{p}_1, \tilde{q}_2 = 1 - \tilde{p}_2$$

$$\text{โดยที่ } \tilde{p}_1 = \frac{(Y_1 + 1/2)}{(n_1 + 1)}, \tilde{q}_1 = 1 - \tilde{p}_1$$

$$\tilde{p}_2 = \frac{(Y_2 + 1/2)}{(n_2 + 1)}, \tilde{q}_2 = 1 - \tilde{p}_2$$

#### 4. วิธีการประมาณแบบจัดค่ากลางใหม่ (The Recentered Confidence Interval)

การประมาณค่าแบบช่วงสำหรับผลต่างระหว่างค่าสัดส่วนของสองประชากร Lawrence, Brown และ Xuefeng Li(2003) ได้เสนอให้ทำการสร้างค่าพารามิเตอร์ใหม่ (Reparametrization) แล้วสร้างช่วงความเชื่อมั่นสำหรับผลต่างระหว่างค่าสัดส่วนของสองประชากร โดยมีขั้นตอนดังนี้

กำหนดให้  $\Delta$  เท่ากับผลต่างระหว่างค่าสัดส่วนของสองประชากร  $= p_1 - p_2 \geq 0$  ,  $p_1, p_2$  เป็นค่าสัดส่วนประชากรในประชากรที่ 1 และ 2 ตามลำดับ ( $0 \leq p_1, p_2 \leq 1$ ) และ พารามิเตอร์ที่สร้างขึ้นใหม่ คือ

$$p = \frac{(p_1/n_1) + (p_2/n_2)}{(1/n_1) + (1/n_2)} = \frac{(n_2 p_1 + n_1 p_2)}{n_1 + n_2} \dots\dots\dots(2.11)$$

เมื่อแทนค่า  $p_2 = p_1 - \Delta$  ในสมการ (2.11) จะได้

$$p = \frac{n_2 p_1 + n_1 (p_1 - \Delta)}{n_1 + n_2}$$

$$(n_1 + n_2)p = n_2 p_1 + n_1 p_1 - \Delta n_1$$

$$(n_1 + n_2)p + \Delta n_1 = p_1 (n_1 + n_2)$$

$$p_1 = \frac{(n_1 + n_2)p + \Delta n_1}{n_1 + n_2}$$

$$p_1 = p + \frac{\Delta n_1}{n_1 + n_2} \dots\dots\dots(2.12)$$

และแทนค่า  $p_1 = \Delta + p_2$  ในสมการ (2.11) เช่นกันจะได้

$$p_2 = p - \frac{\Delta n_2}{n_1 + n_2} \dots\dots\dots(2.13)$$

การพิจารณาว่าค่า  $p$  ตามสมการ (2.11) มีค่าอยู่ในช่วงใด ทำได้ดังนี้

จากข้อกำหนดที่ว่า  $\Delta = p_1 - p_2 \geq 0$  ( $p_1 \geq p_2$ ) และเราทราบว่าค่า  $p_1, p_2$  มีค่าสูงสุดเท่ากับ 1 และมีค่าต่ำสุดเท่ากับ 0 ( $0 \leq p_1, p_2 \leq 1$ ) ดังนั้นจะได้ว่า

- ค่าสูงสุดของค่า  $p$  ได้มาจากการแทนค่า  $p_1 = 1$  ในสมการ (2.12) จะได้

$$p \text{ มีค่าสูงสุดเท่ากับ } 1 - \frac{\Delta n_1}{n_1 + n_2}$$

- ค่าต่ำสุดของค่า  $p$  ได้มาจากการแทนค่า  $p_2 = 0$  ในสมการ (2.13) จะได้

$$p \text{ มีค่าต่ำสุดเท่ากับ } \frac{\Delta n_2}{n_1 + n_2}$$

$$\text{สรุปได้ว่า ค่า } p \text{ มีค่าอยู่ในช่วง } \left( \frac{\Delta n_2}{n_1 + n_2}, 1 - \frac{\Delta n_1}{n_1 + n_2} \right)$$

ในการหาค่าความแปรปรวนของผลต่างระหว่างค่าสัดส่วนของสองประชากรที่ได้จากค่าพารามิเตอร์ใหม่ ( $p$ ) สามารถทำได้โดยพิจารณาจากสมการค่าความแปรปรวนของผลต่างระหว่างค่าสัดส่วนของสองประชากรที่ได้จากค่าพารามิเตอร์เดิม ( $p_1, p_2$ ) ทำได้โดย

$$\begin{aligned} \text{จาก } \sigma_{\Delta}^2 &= \frac{p_1(1-p_1)}{n_1} + \frac{p_2(1-p_2)}{n_2} \\ &= \frac{p_1 - p_1^2}{n_1} + \frac{p_2 - p_2^2}{n_2} \\ &= \frac{p_1(n_1 + n_2)}{n_1(n_1 + n_2)} - \frac{p_1^2}{n_1} + \frac{p_2(n_1 + n_2)}{n_2(n_1 + n_2)} - \frac{p_2^2}{n_2} \\ &= \frac{n_1 p_1 + n_2 p_1}{n_1(n_1 + n_2)} - \frac{p_1^2(n_1 + n_2)}{n_1(n_1 + n_2)} + \frac{n_1 p_2 + n_2 p_2}{n_2(n_1 + n_2)} - \frac{p_2^2(n_1 + n_2)}{n_2(n_1 + n_2)} \\ &= \frac{n_2 p_1 - n_2 p_1^2 - n_1 p_1^2}{n_1(n_1 + n_2)} + \frac{p_1}{(n_1 + n_2)} + \frac{n_1 p_2 - n_1 p_2^2 - n_2 p_2^2}{n_2(n_1 + n_2)} \\ &\quad + \frac{p_2}{(n_1 + n_2)} + \frac{2p_1 p_2 - 2p_1 p_2}{n_1 + n_2} \\ &= \frac{n_2 p_1(1-p_1)}{n_1(n_1 + n_2)} - \frac{p_1^2}{(n_1 + n_2)} + \frac{n_1 p_2(1-p_2)}{n_2(n_1 + n_2)} - \frac{p_2^2}{(n_1 + n_2)} \\ &\quad + \frac{p_1 - p_1 p_2}{(n_1 + n_2)} + \frac{2p_1 p_2}{n_1 + n_2} \end{aligned}$$



$$\begin{aligned}
 &= \frac{n_2 p_1 q_1}{n_1(n_1 + n_2)} + \frac{n_1 p_2 q_2}{n_2(n_1 + n_2)} + \frac{p_1 q_2}{(n_1 + n_2)} + \frac{p_2 q_1}{(n_1 + n_2)} - \frac{(p_1 - p_2)^2}{(n_1 + n_2)} \\
 &= \frac{n_2 p_1 q_1 + n_1 p_1 q_2}{n_1(n_1 + n_2)} + \frac{n_1 p_2 q_2 + n_2 p_2 q_1}{n_2(n_1 + n_2)} - \frac{(p_1 - p_2)^2}{(n_1 + n_2)} \\
 &= \frac{p_1}{n_1} \left[ \frac{n_2 q_1 + n_1 q_2}{n_1 + n_2} \right] + \frac{p_2}{n_2} \left[ \frac{n_1 q_2 + n_2 q_1}{n_1 + n_2} \right] - \frac{\Delta^2}{n_1 + n_2} \\
 &= \left[ \frac{p_1}{n_1} + \frac{p_2}{n_2} \right] \left[ \frac{n_1 q_2 + n_2 q_1}{n_1 + n_2} \right] - \frac{\Delta^2}{n_1 + n_2} \\
 &= \left[ \frac{n_2 p_1 + n_1 p_2}{n_1 n_2} \frac{(n_1 + n_2)}{(n_1 + n_2)} \right] (q) - \frac{\Delta^2}{n_1 + n_2} \\
 &= \left( \frac{n_1 + n_2}{n_1 n_2} \right) \left( \frac{n_2 p_1 + n_1 p_2}{n_1 + n_2} \right) (q) - \frac{\Delta^2}{n_1 + n_2}
 \end{aligned}$$

จะได้  $\sigma_{\Delta}^2 = \left( \frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2} \right) pq - \frac{\Delta^2}{n_1 + n_2}$  .....(2.14)

โดยที่  $p$  มีค่าเท่ากับสมการ (2.11) ,  $q = 1 - p$  และ  $\Delta = p_1 - p_2$

เนื่องจากเราไม่สามารถทราบค่า  $p_1, p_2$  ได้ จึงใช้ค่าประมาณแทน  $(\hat{p}_1, \hat{p}_2)$  ดังนั้นจากสมการที่ (2.11) จะได้ค่าประมาณของ  $p$  ( $\hat{p}$ ) คือ

$$\hat{p} = \frac{(n_2 \hat{p}_1 + n_1 \hat{p}_2)}{n_1 + n_2}$$

โดยที่  $\hat{p}_i = \frac{\sum_{j=1}^{n_i} X_{ij}}{n_i}$ ,  $i = 1, 2$  เป็น ค่าสัดส่วนตัวอย่างของประชากรที่ 1 และ 2 ตามลำดับ ,

$X_{ij}$  เป็นตัวอย่างสุ่มที่มีการแจกแจงแบบแบร์นูลลี และ  $q_i = 1 - \hat{p}_i$ ,  $i = 1, 2$

และค่า  $\hat{p}$  ที่ได้นี้ก็มีค่าอยู่ในช่วงเช่นเดียวกับค่า  $p$  กล่าวคือ ค่า  $\hat{p}$  มีค่าอยู่ในช่วง

$\left( \frac{\Delta n_2}{n_1 + n_2}, 1 - \frac{\Delta n_1}{n_1 + n_2} \right)$  หรือกำหนดให้เป็นค่าประมาณตัวใหม่ที่มีเงื่อนไขดังนี้

$$\left\{ \begin{array}{l} \Delta n_2 / (n_1 + n_2) \quad , \hat{p} < \Delta n_2 / (n_1 + n_2) \end{array} \right.$$

$$\begin{aligned} \tilde{p} = \hat{p} & \quad , \Delta n_2 / (n_1 + n_2) \leq \hat{p} \leq 1 - \Delta n_1 / (n_1 + n_2) \\ & \quad 1 - \Delta n_1 / (n_1 + n_2) \quad , \hat{p} > \Delta n_1 / (n_1 + n_2) \end{aligned} \quad \dots\dots\dots(2.15)$$

เนื่องจากไม่ทราบค่า  $\sigma_{\Delta}^2$  จึงประมาณด้วย  $S_{\Delta}^2$  ดังนั้นสมการ (2.14) จะได้

$$S_{\Delta}^2 = \left( \frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2} \right) \hat{p}\hat{q} - \frac{\hat{\Delta}^2}{n_1 + n_2}$$

แทนค่า  $\hat{p} = \tilde{p}$  ที่ได้จากสมการ (2.15) จะได้

$$S_{\Delta}^2 = \left( \frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2} \right) \tilde{p}\tilde{q} - \frac{\hat{\Delta}^2}{n_1 + n_2} \quad \dots\dots\dots(2.16)$$

ในการหาช่วงความเชื่อมั่นสำหรับผลต่างระหว่างค่าสัดส่วนของสองประชากรในกรณีที่เรา  
ไม่ทราบค่า  $\sigma_{\Delta}^2$  พิจารณาจากตัวสถิติดังนี้

$$t = \frac{\hat{\Delta} - \Delta}{\sqrt{S_{\Delta}^2}} \quad \text{มีการแจกแจงแบบทีด้วยองศาอิสระ } n_1 + n_2 - 2$$

โดยที่  $\Delta = p_1 - p_2$  ,  $\hat{\Delta} = \hat{p}_1 - \hat{p}_2$

$$\begin{aligned} \text{พิจารณาจาก} \quad \frac{\hat{\Delta} - \Delta}{\sqrt{S_{\Delta}^2}} & \leq t_{1-\alpha/2} \\ \Delta - \hat{\Delta} & \leq t_{1-\alpha/2} \sqrt{S_{\Delta}^2} \end{aligned}$$

นำมายกกำลังสองทั้งสองข้างจะได้

$$(\hat{\Delta} - \Delta)^2 - t_{1-\alpha/2}^2 S_{\Delta}^2 \leq 0$$

กำหนดให้สมการมีค่าเท่ากับ 0 และแทนค่า  $S_{\Delta}^2$  ที่ได้จากสมการ (2.16) จะได้

$$(\hat{\Delta} - \Delta)^2 - t^2 \left[ \left( \frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2} \right) \tilde{p}\tilde{q} - \frac{\hat{\Delta}^2}{n_1 + n_2} \right] = 0 \quad , \quad t = t_{1-\alpha/2}$$

$$\hat{\Delta}^2 - 2\hat{\Delta}\Delta + \Delta^2 - t^2 \left( \frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2} \right) \tilde{p}\tilde{q} + t^2 \frac{\hat{\Delta}^2}{n_1 + n_2} = 0$$

$$\left(1 + \frac{t^2}{n_1 + n_2}\right) \Delta^2 - 2\hat{\Delta}\Delta + \hat{\Delta}^2 - t^2 \left(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}\right) \tilde{p}\tilde{q} = 0$$

จะเห็นได้ว่าอยู่ในรูปสมการกำลังสอง (Quadratic equation)

$$ax^2 + bx + C = 0$$

จะได้รากของสมการกำลังสองคือ

$$x = \frac{-b \pm (b^2 - 4ac)^{1/2}}{2a}$$

เมื่อ  $x = \Delta, a = 1 + \frac{t^2}{n_1 + n_2}, b = -2\hat{\Delta}$  และ  $c = \hat{\Delta}^2 - t^2 \left(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}\right) \tilde{p}\tilde{q}$

ดังนั้น

$$\Delta = \frac{2\hat{\Delta} \pm \sqrt{4\hat{\Delta}^2 - 4\left(1 - \frac{t^2}{n_1 + n_2}\right) \left[\hat{\Delta}^2 - t^2 \left(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}\right) \tilde{p}\tilde{q}\right]}}{2\left(1 + \frac{t^2}{n_1 + n_2}\right)}$$

$$\Delta = \frac{\hat{\Delta}}{1 + \frac{t^2}{n_1 + n_2}} \pm \frac{\sqrt{\hat{\Delta}^2 - \left(1 - \frac{t^2}{n_1 + n_2}\right) \left[\hat{\Delta}^2 - t^2 \left(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}\right) \tilde{p}\tilde{q}\right]}}{\left(1 + \frac{t^2}{n_1 + n_2}\right)}$$

$$\Delta = \frac{\hat{\Delta}}{1 + \frac{t^2}{n_1 + n_2}} \pm \frac{\sqrt{\hat{\Delta}^2 - \hat{\Delta}^2 + t^2 \tilde{p}\tilde{q} \left(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}\right) + \frac{t^2 \tilde{p}\tilde{q}}{n_1 + n_2} \left(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}\right) - \frac{t^2 \hat{\Delta}^2}{n_1 + n_2}}{\left(1 + \frac{t^2}{n_1 + n_2}\right)}$$

$$\Delta = \frac{\hat{\Delta}}{1 + \frac{t^2}{n_1 + n_2}} \pm \frac{\sqrt{t^2 \left[\left(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}\right) \tilde{p}\tilde{q} + \frac{t^2 \tilde{p}\tilde{q}}{n_1 + n_2} \left(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}\right) - \frac{\hat{\Delta}^2}{n_1 + n_2}\right]}}{\left(1 + \frac{t^2}{n_1 + n_2}\right)}$$

$$\Delta = \frac{\hat{\Delta}}{1 + \frac{t^2}{n_1 + n_2}} \pm \frac{t \sqrt{\left(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}\right) \tilde{p}\tilde{q} \left(1 + \frac{t^2}{n_1 + n_2}\right) - \frac{\hat{\Delta}^2}{n_1 + n_2}}}{\left(1 + \frac{t^2}{n_1 + n_2}\right)}$$

ดังนั้นจะได้ช่วงความเชื่อมั่น  $(1 - \alpha)100\%$  สำหรับ  $p_1 - p_2$  คือ

$$\left( \frac{\hat{\Delta}}{1 + t^2 / (n_1 + n_2)} \pm \frac{t \sqrt{[1 + t^2 / (n_1 + n_2)](1/n_1 + 1/n_2) \tilde{p}\tilde{q} - \hat{\Delta}^2 / (n_1 + n_2)}}{1 + t^2 / (n_1 + n_2)} \right)$$

โดยที่  $\hat{\Delta} = \hat{p}_1 - \hat{p}_2$ ,  $t = t_{1-\alpha/2}$

$$\tilde{p} = \begin{cases} \Delta n_2 / (n_1 + n_2) & \text{ถ้า } \hat{p} < \Delta n_2 / (n_1 + n_2) \\ \hat{p} & \text{ถ้า } \Delta n_2 / (n_1 + n_2) \leq \hat{p} \leq 1 - \Delta n_1 / (n_1 + n_2) \\ 1 - \Delta n_1 / (n_1 + n_2) & \text{ถ้า } \hat{p} > 1 - \Delta n_1 / (n_1 + n_2) \end{cases}$$

โดยเรียกวิธีการนี้ว่า วิธีการประมาณแบบจัดค่ากลางใหม่ (The Recentered Confidence Interval) เนื่องจากสูตรช่วงความเชื่อมั่นที่ได้มีการปรับค่าใหม่โดยใช้ค่า

$$\left(1 + \frac{k^2}{(n_1 + n_2)}\right)^{-1}$$

## 2.5 เกณฑ์ที่ใช้ในการเปรียบเทียบวิธีการประมาณค่าแบบช่วงสำหรับผลต่างค่าสัดส่วนสองประชากร

การเปรียบเทียบวิธีการประมาณค่าแบบช่วงสำหรับผลต่างค่าสัดส่วนประชากร 2 กลุ่ม จะทำการเปรียบเทียบค่าสัมประสิทธิ์ความเชื่อมั่นและค่าความยาวเฉลี่ยของช่วงความเชื่อมั่นที่คำนวณได้จากแต่ละวิธี ที่ระดับความเชื่อมั่น 3 ระดับ คือ 90% , 95% และ 99% ในแต่ละสถานการณ์การทดลอง ทำการทดลองซ้ำ 1,000 ครั้ง ในการตรวจสอบว่าวิธีการประมาณใดให้ค่าสัมประสิทธิ์ความเชื่อมั่นจากการทดลองไม่ต่ำกว่าค่าสัมประสิทธิ์ความเชื่อมั่นที่กำหนดได้หรือไม่นั้น ผู้วิจัยอาศัยการทดสอบสมมติฐานโดยใช้ตัวสถิติ Z ดังนี้

$$H_0 : p \geq p_0$$

$$H_1 : p < p_0$$

พิจารณา ความน่าจะเป็นที่จะยอมรับ  $H_0$  เมื่อ  $H_0$  เป็นจริงที่ระดับนัยสำคัญ  $\alpha_0$  :

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

ดังนั้น

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

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

เมื่อพิจารณาค่า  $0 < p < 1$  จะได้ว่า

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

ดังนั้นจะได้ช่วงของการยอมรับสมมติฐานหลัก  $H_0$  คือ

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

โดยที่  $\alpha_0$  = ระดับนัยสำคัญหรือความน่าจะเป็นที่จะเกิดความผิดพลาดที่กำหนดในการทดสอบสำหรับการวิจัยครั้งนี้กำหนดระดับนัยสำคัญของการทดสอบเท่ากับ 0.05

$N$  = จำนวนครั้งของการทดลอง (2,000)

$p_0$  = ค่าสัมประสิทธิ์ความเชื่อมั่นที่กำหนด (0.90, 0.95 และ 0.99)

$\hat{p}$  = ค่าสัมประสิทธิ์ความเชื่อมั่นที่ได้จากการทดลอง หรือความน่าจะเป็นที่วิธีการประมาณนั้นจะคลุมค่า  $p_1 - p_2$  ซึ่งหาได้จากจำนวนครั้งที่คลุมค่า  $p_1 - p_2$  หารด้วยจำนวนครั้งในการทดลอง ( $N$ )

สรุปได้ว่า ถ้าวิธีการประมาณใดให้ค่าสัมประสิทธิ์ความเชื่อมั่นจากการทดลองอยู่ในช่วงที่ยอมรับสมมติฐาน จะถือว่าวิธีการประมาณนั้นให้ค่าสัมประสิทธิ์ความเชื่อมั่นจากการทดลองไม่ต่ำกว่าสัมประสิทธิ์ความเชื่อมั่นที่กำหนด

1. ระดับความเชื่อมั่น 90 %

$$H_0 : p \geq 0.90$$

$$H_1 : p < 0.90$$

จะได้ว่า วิธีการประมาณให้ค่าสัมประสิทธิ์ความเชื่อมั่นไม่ต่ำกว่าค่าสัมประสิทธิ์ความเชื่อมั่นที่กำหนด ถ้าค่า  $\hat{p}$  มีค่าอยู่ในช่วง

$$\left( 0.90 - 1.645 \sqrt{\frac{0.90(0.10)}{2,000}}, 1 \right) = (0.8890, 1)$$

2. ระดับความเชื่อมั่น 95 %

$$H_0 : p \geq 0.95$$

$$H_1 : p < 0.95$$

จะได้ว่า วิธีการประมาณให้ค่าสัมประสิทธิ์ความเชื่อมั่นไม่ต่ำกว่าค่าสัมประสิทธิ์ความเชื่อมั่นที่กำหนด ถ้าค่า  $\hat{p}$  มีค่าอยู่ในช่วง

$$\left( 0.95 - 1.645 \sqrt{\frac{0.95(0.05)}{2,000}}, 1 \right) = (0.9420, 1)$$

3. ระดับความเชื่อมั่น 99 %

$$H_0 : p \geq 0.99$$

$$H_1 : p < 0.99$$

จะได้ว่า วิธีการประมาณให้ค่าสัมประสิทธิ์ความเชื่อมั่นไม่ต่ำกว่าค่าสัมประสิทธิ์ความเชื่อมั่นที่กำหนด ถ้าค่า  $\hat{p}$  มีค่าอยู่ในช่วง

$$\left( 0.99 - 1.645 \sqrt{\frac{0.99(0.01)}{2,000}}, 1 \right) = (0.9863, 1)$$

เพราะฉะนั้นการที่จะสรุปได้ว่าวิธีการประมาณใดให้ค่าสัมประสิทธิ์ความเชื่อมั่นไม่ต่ำกว่าค่าสัมประสิทธิ์ความเชื่อมั่นที่กำหนดนั้น ค่าสัมประสิทธิ์ความเชื่อมั่นที่ได้จากการทดลองจะต้องมีค่าไม่ต่ำกว่า 0.8890, 0.9420, 0.9863 ที่ระดับความเชื่อมั่น 90%, 95% และ 99% ตามลำดับ