

ตัวสถิติและผลงานวิจัยที่เกี่ยวข้อง

ตัวสถิติที่ใช้ในการทดสอบการแจกแจงปกติของประชากรมีหลายแบบ ซึ่งได้มีการพัฒนาขึ้นเรื่อย ๆ พร้อมทั้งได้มีผลงานวิจัยศึกษาเปรียบเทียบอำนาจการทดสอบของตัวสถิติต่าง ๆ ในบทนี้จะกล่าวถึงรายละเอียดของตัวสถิติที่ศึกษาครั้งนี้ พร้อมทั้งยกตัวอย่างการใช้ตัวสถิติ และตอนท้ายของบทจะนำเสนอผลงานวิจัยที่เกี่ยวข้อง ซึ่งรายละเอียดต่าง ๆ เป็นดังนี้

2.1 ตัวสถิติที่ใช้ในการทดสอบ

2.1.1 ตัวสถิติ  $\chi^2$  หรือ การทดสอบไคสแควร์ (Chi-Square Tests Goodness of Fit of Normality)

Karl Pearson เป็นผู้ริเริ่มใช้การแจกแจงไคสแควร์ ในการทดสอบการสอดคล้องระหว่างค่าสังเกตและลุ่มมติฐาน โดยใช้ข้อมูลที่ได้จากการนับหรืออยู่ในรูปของความถี่ ในปัจจุบันตัวสถิติ  $\chi^2$  เป็นตัวสถิติทดสอบที่นิยมใช้ในการทดสอบการแจกแจงปกติมาก ถึงแม้ว่าการทดสอบไคสแควร์จะมีปัญหาในเรื่องเกี่ยวกับขนาดตัวอย่างและการแบ่งชั้นให้เหมาะสมแก่ตัวอย่าง

วิธีการในการทดสอบไคสแควร์มีดังนี้คือ ขั้นแรกแบ่งกลุ่มข้อมูลตัวอย่างเป็นกลุ่มที่แยกจากกันโดยเด็ดขาด หรือแบ่งตามช่วงค่า และนับจำนวนข้อมูลหรือความถี่ในแต่ละช่วง (Observed Frequencies) ต่อจากนั้นก็ใช้หลักการทางการแจกแจงแบบปกติ คำนวณค่าความถี่ที่คาดหวัง (Expected Frequencies) ในแต่ละช่วงค่า ถ้ามีความแตกต่างมากระหว่างจำนวนที่สังเกตกับค่าที่คาดหวัง สรุพบว่าข้อมูลไม่ได้มาจากการแจกแจงปกติ ถ้าแตกต่างกันไม่มากก็สรุปว่าตัวอย่างมาจากการแจกแจงปกติ สูตรในการคำนวณ

$$\chi^2 = \sum_{i=1}^k \frac{(O_i - E_i)^2}{E_i}$$

โดยที่  $\chi^2$  มีการแจกแจงแบบไคสแควร์ที่องศาอิสระเท่ากับ  $k-m-1$

เมื่อ  $m$  คือ จำนวนพารามิเตอร์ใน Model ตามสมมติฐานที่ถูก

ประมาณจากข้อมูล ในที่นี้เท่ากับ 2 และองศาอิสระที่หายไปอีก 1

เนื่องจากข้อจำกัดที่ว่า 
$$\sum_{i=1}^k O_i = n = \sum_{i=1}^k E_i$$

$n$  = ขนาดของตัวอย่าง

$k$  = จำนวนช่วงของข้อมูล

$O_i$  = จำนวนความถี่ของข้อมูลในช่วงที่  $i$  คือ  $x_{i-1}$  ถึง  $x_i$  และเป็นตัวแปรที่ไม่ขึ้นต่อกัน (Mutually Independent Random Variable)

$E_i$  = ค่าคาดหวังของจำนวนความถี่ของข้อมูลในช่วงที่  $i$  โดยค่าคาดหวังนี้คำนวณได้จากความน่าจะเป็นที่คาดหวังไว้ คูณกับขนาดตัวอย่าง

$$\text{ซึ่ง } E_i = \text{Prob} \left( \frac{x_{i-1} - \bar{x}}{s} \leq z \leq \frac{x_i - \bar{x}}{s} \right) \times n$$

$$\bar{x} = \frac{\sum_{i=1}^k O_i \bar{x}_i}{\sum_{i=1}^k O_i} \quad (\text{เมื่อ } \bar{x}_i \text{ จุดกึ่งกลางของช่วงข้อมูลที่ } i)$$

$$s^2 = \frac{1}{n} \left( \sum_{i=1}^k O_i \bar{x}_i^2 - (n\bar{x}^2) \right)$$

จะปฏิเสธสมมติฐานว่าประชากรมีการแจกแจงปกติ เมื่อค่าสถิติที่

คำนวณได้มากกว่า  $\chi^2$  ที่องศาอิสระเท่ากับ  $k-3$

ข้อกำหนดของตัวสถิติ

$$1) E_i \geq 5$$

2) ถ้า  $E_i < 5$  อนุโลมได้เมื่อ  $1 < E_i < 5$  ไม่เกิน 20% ของจำนวนช่วงของข้อมูล วิธีแก้ไขสำหรับ  $E_i < 5$  เกิน 20% และ  $E_i < 1$  คือการรวมข้อมูลข้อมูลขึ้นที่อยู่ติดกันเข้าไปด้วย เพื่อทำให้สามารถใช้งานได้

หมายเหตุ การทดสอบไคส์แควร์เป็นการทดสอบแบบหางเดียว ทางด้านมากกว่าเสมอ ทั้งนี้เพราะว่า  $O_i$  จะต่างกัน  $E_i$  อย่างมีนัยสำคัญ ถ้า  $(O_i - E_i)^2$  มีค่ามาก ซึ่งได้มาจะมีเฉพาะค่าบวกอย่างเดียว

ตัวอย่างที่ 1 การใช้การทดสอบไคส์แควร์ในการทดสอบการแจกแจงปกติ

ข้อมูลข้างล่างนี้เป็นการแจกแจงความสูงของนักศึกษา 100 คน ต้องการทดสอบโดยใช้ระดับความมีนัยสำคัญ .05 ดูว่า การแจกแจงนี้เป็นแบบปกติหรือไม่

ความสูง (x เป็นนิ้ว)	60-62	63-65	66-68	69-71	72-74
จำนวนนักศึกษา	5	18	42	27	8

$H_0$  : การแจกแจงความสูงของนักศึกษาเป็นแบบปกติ

$H_1$  : การแจกแจงความสูงของนักศึกษาไม่เป็นแบบปกติ

$$\begin{aligned} \chi^2 &= \sum_{i=1}^k \frac{(O_i - E_i)^2}{E_i} \\ &= \sum_{i=1}^k \frac{(O_i^2 - 2O_i E_i + E_i^2)}{E_i} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 &= \sum_{i=1}^k \frac{O_i^2}{E_i} - 2 \sum_{i=1}^k \frac{O_i E_i}{E_i} + \sum_{i=1}^k \frac{E_i^2}{E_i} \\
 &= \sum_{i=1}^k \frac{O_i^2}{E_i} - n \left( \because \sum_{i=1}^k O_i = \sum_{i=1}^k E_i = n \right)
 \end{aligned}$$

ต้องการค่า  $E_i$  ก่อน ในการหาค่า  $E$  นั้นต้องใช้พื้นที่ใต้โค้งปกติ จึงต้องปรับค่าให้เป็นแบบต่อเนื่องกัน แล้วเปลี่ยนจากค่า  $x$  เป็น  $z$  เพื่อเปิดหาพื้นที่จากตารางปกติได้

อันตรภาคชั้น	$O_i$	ขีดจำกัด บน( $x_i$ )	$x_i - \bar{x}$	$z = \frac{x_i - \bar{x}}{s}$	ความน่าจะเป็น (จากตาราง Z)	$E_i$	$\frac{O_i^2}{E_i}$
60-62	5	62.5	-4.95	-1.70	.0446	4.46	5.6
63-65	18	65.5	-1.95	-0.67	.2068	20.68	15.6
66-68	42	68.5	1.05	0.36	.3892	38.92	45.3
69-71	37	71.5	4.05	1.39	.2771	27.71	26.3
72-74	8	74.5	7.05	2.41	.0823	8.23	7.8
	100				1.0000	100	100.6

เนื่องจาก  $z = \frac{x - \mu}{\sigma}$  ในที่นี้  $\mu$  และ  $\sigma$  ไม่ทราบต้องประมาณมาจากข้อมูลในตัวอย่าง ซึ่งจะได้  $\bar{x} = 67.45$  นิ้ว และ  $s = 2.92$  นิ้ว

การคำนวณความถี่คาดหวังทำดังนี้คือ

ในอันตรภาคชั้น 63-65 ซึ่งมีความถี่ที่สังเกตได้ 18 ขีดจำกัดของอันตรภาคชั้นนี้ เป็น 62.5-65.5

$$\begin{aligned}
 P(62.5 < x < 65.5) &= P\left(\frac{62.5 - 67.5}{2.92} < z < \frac{65.5 - 67.5}{2.92}\right) \\
 &= P(-1.70 < z < -0.67) \\
 &= P(z < -0.67) - P(z < -1.70) \\
 &= 0.2514 - 0.0446 \\
 &= 0.2068
 \end{aligned}$$

$$\therefore \text{ความถี่คาดหวัง } (E_i) = 0.2068 \times 100 = 20.68$$

$$\therefore \chi^2 = 100.6 - 100 = 0.6$$

แต่ค่าของ  $\chi^2$  จากตารางแจกแจงความน่าจะเป็นแบบ  $\chi^2$  ที่  $[(5-1)-2 = 2]$  องศาอิสระ และระดับนัยสำคัญ 0.05 เท่ากับ 5.99

ดังนั้นยอมรับ  $H_0$  ที่ว่าความสูงของนักศึกษามีการแจกแจงแบบปกติ

### 2.1.2 ตัวสถิติ u หรือ Studentized Range Test

$$u = \frac{x_{(n)} - x_{(1)}}{s} \quad \text{หรือ} \quad \frac{w}{s}$$

เมื่อ  $x_{(i)}$  = order sample

$$s^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (x_{(i)} - \bar{x})^2}{n-1}$$

$$\bar{x} = \frac{\sum_{i=1}^n x_{(i)}}{n}$$

$n$  = ขนาดตัวอย่าง

ค่าวิกฤตของตัวสถิติ  $u$  ใช้ตารางของ Pearson และ Stephens (1964:486) (ดูจากตารางที่ 1 ในภาคผนวก) จะปฏิเสธสมมติฐานว่าประชากรไม่มีการแจกแจงปกติ เมื่อค่า  $u$  ที่คำนวณได้มีค่ามากกว่า Upper Percentage Point หรือน้อยกว่า Lower Percentage Point จากตาราง

ตัวสถิติ  $u$  เป็นตัวสถิติที่คิดขึ้นโดย David, Hartly และ Pearson (1954) เพื่อใช้ในการทดสอบ Homogeneity และการแจกแจงปกติของข้อมูล โดยทำการศึกษาต่อจาก G.A. Baker (1946:366) ซึ่งประสบผลสำเร็จในการใช้สัดส่วนของ  $\frac{W}{S}$  ในการทดสอบ Homogeneity ของข้อมูลและเขียนแบบการศึกษาของ Geary (1935) ซึ่งศึกษาสัดส่วนของส่วนเบี่ยงเบนของค่าเฉลี่ยหารด้วยส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐาน เทียบกับ  $b_2$  (Standard Fourth Moment) เพื่อใช้ในการทดสอบการแจกแจงปกติ โดย David และคณะได้ทำการศึกษาเปรียบเทียบระหว่าง  $b_2$  และ  $\frac{W}{S}$  ในลักษณะตัวอย่างและการแจกแจงหลาย ๆ ลักษณะ ผลการศึกษาพบว่า  $b_2$  และ  $\frac{W}{S}$  มีความสัมพันธ์สูง โดยเฉพาะในการแจกแจงที่มีลักษณะ Platykurtic และเมื่อเปรียบเทียบอำนาจในการทดสอบการแจกแจงปกติ พบว่า  $\frac{W}{S}$  ใช้ได้ผลดีเท่ากับ  $b_2$  และดีกว่าในบางกรณีด้วย

ตัวอย่างที่ 2 การใช้ Studentized Range test ในการทดสอบการแจกแจงปกติ

ข้อมูลตัวอย่าง

$Y_1$	$Y_2$	$Y_3$	$Y_4$	$Y_5$	$Y_6$	$Y_7$
6	1	-4	8	-2	5	0

$H_0$  : ประชากรมีการแจกแจงแบบปกติ

$H_1$  : ประชากรไม่มีการแจกแจงแบบปกติ

เรียงลำดับข้อมูลใหม่

i	$x_{(i)}$	$(x_{(i)} - \bar{x})^2$
1	-4	36
2	-2	16
3	0	4
4	1	1
5	5	9
6	6	16
7	8	36
	14	118

$$\therefore \bar{x} = \frac{\sum_{i=1}^7 x_{(i)}}{7} = \frac{14}{7} = 2$$

$$s^2 = \frac{\sum_{i=1}^7 (x_{(i)} - \bar{x})^2}{7-1}$$

$$= \frac{118}{6} = 19.667$$

$$\therefore u = \frac{x_{(n)} - x_{(1)}}{s}$$

$$= \frac{8 - (-4)}{4.435} = 2.706$$

จากตารางที่ 1 ในภาคผนวกพบว่าค่า  $u$  ที่  $n = 7$  ที่ระดับนัยสำคัญ 0.01 คือ [2.32 , 3.369] ดังนั้นปฏิเสธ  $H_0$  นั่นคือประชากรมีการแจกแจงแบบปกติ

2.1.3 ตัวสถิติ W หรือตัวสถิติของ Shapiro และ Wilk (Shapiro and Wilk Statistic)

$$W = \frac{\left\{ \sum_{i=1}^k a_{n-i+1} (x_{(n-i+1)} - x_{(i)}) \right\}^2}{\sum_{i=1}^n (x_{(i)} - \bar{x})^2}$$

เมื่อ  $n$  = ขนาดตัวอย่าง

$k$  = จำนวนเต็มทีเลือกที่เล็กที่สุดที่มากกว่าหรือเท่ากับ  $\frac{n}{2}$

$a_i$  = ค่าสัมประสิทธิ์ซึ่งเปิดจากตารางที่ 2 ในภาคผนวก เมื่อ  $n \leq 50$

$x_{(i)}$  = order sample

จะปฏิเสธสมมติฐานว่าง ( $H_0$  : ประชากรมีการแจกแจงปกติ) เมื่อค่าสถิติที่คำนวณได้น้อยกว่า  $W$  ที่เปิดจากตารางที่ขนาดตัวอย่าง  $n$  และระดับนัยสำคัญที่ต้องการ

ตัวสถิติ  $W$  เป็นตัวสถิติที่ใช้สัดส่วนของ  $\hat{\sigma}^2/s^2$  เมื่อ  $\hat{\sigma}^2$  เป็นค่าประมาณของ  $\sigma^2$  โดยมีพื้นฐานจาก

ถ้ากำหนดให้  $m' = (m_1, m_2, \dots, m_n)$  เป็นเวกเตอร์ของค่าคาดหวังของ  $N(0, 1)$

$v = (v_{ij})$  เป็น Covariance Matrix ขนาด  $n \times n$

ถ้า  $y_1 \leq y_2 \leq \dots \leq y_n$  เป็น Order sample ขนาด  $n$  จาก  $N(0, 1)$

ดังนั้น  $E(y_i) = m_i$

$\text{Cov}(y_i, y_j) = v_{ij} \quad (i, j = 1, 2, \dots, n)$



ให้  $x' = (x_1, x_2, \dots, x_n)$  เป็นเวกเตอร์ของ order sample ของตัวอย่างขนาด  $n$  ต้องการทดสอบว่าตัวอย่างนี้สุ่มมาจากการแจกแจงปกติ  $N(\mu, \sigma^2)$

ถ้า  $\{x_i\}$  มีการแจกแจงปกติ ดังนั้น

$$\frac{x_i - \mu}{\sigma} = y_i$$

$$x_i = \mu + \sigma y_i \quad (i = 1, 2, \dots, n)$$

$$E(x_i) = \mu + \sigma E(y_i)$$

$$E(x) = \mu 1 + \sigma m \quad (1 = 1_{n \times 1})$$

ดังนั้น  $E(x) = p\theta \dots \dots \dots (1)$

เมื่อ  $P$  เป็นเมตริกซ์ของ  $(1, m_1)$  ซึ่งมีขนาด  $n \times 2$

$\theta'$  เป็นเวกเตอร์ของ  $(\mu, \sigma)$

และ  $\text{Var}(x_i) = \sigma^2 \text{Var}(y_i)$

$$\text{Var}(x) = \sigma^2 v$$

จาก (1) โดยทฤษฎี Generalized Least-Squares

$$\hat{\theta} = (p' v^{-1} p)^{-1} p' v^{-1} x \dots \dots \dots (2)$$

พิจารณา  $p' v^{-1} p$  สามารถกระจายในรูปของ

$$p' v^{-1} p = \begin{bmatrix} 1' v^{-1} 1 & 1' v^{-1} m \\ 1' v^{-1} m & m' v^{-1} m \end{bmatrix}$$

$$\therefore (p' v^{-1} p)^{-1} = \frac{1}{\Delta} \begin{bmatrix} m' v^{-1} m & -1' v^{-1} m \\ -1' v^{-1} m & 1' v^{-1} 1 \end{bmatrix}$$

$$\begin{aligned}\text{เมื่อ } \Delta &= l' v^{-1} l m' v^{-1} m - l' v^{-1} m l' v^{-1} m \\ &= l' v^{-1} l m' v^{-1} m - (l' v^{-1} m)^2\end{aligned}$$

ในทำนองเดียวกันสามารถกระจาย  $p' v^{-1} x$  ในรูปของ

$$p' v^{-1} x = \begin{bmatrix} l' v^{-1} x \\ m' v^{-1} x \end{bmatrix}$$

จาก (2) ดังนั้น

$$\hat{\theta} = \frac{1}{\Delta} \begin{bmatrix} m' v^{-1} m & -l' v^{-1} m \\ -l' v^{-1} m & l' v^{-1} l \end{bmatrix} \begin{bmatrix} l' v^{-1} x \\ m' v^{-1} x \end{bmatrix}$$

$$\therefore \begin{bmatrix} \hat{\mu} \\ \hat{\sigma} \end{bmatrix} = \frac{1}{\Delta} \begin{bmatrix} m' v^{-1} m l' v^{-1} x - l' v^{-1} m m' v^{-1} x \\ -l' v^{-1} m l' v^{-1} x + l' v^{-1} l m' v^{-1} x \end{bmatrix}$$

$$\therefore \hat{\mu} = \frac{m' v^{-1} (m l' - l m') v^{-1} x}{l' v^{-1} l m' v^{-1} m - (l' v^{-1} m)^2}$$

$$\therefore \hat{\sigma} = \frac{l' v^{-1} (l m' - m l') v^{-1} x}{l' v^{-1} l m' v^{-1} m - (l' v^{-1} m)^2} \quad (\dots l' v^{-1} m = 0)$$

$$= \frac{m' v^{-1} x}{m' v^{-1} m}$$

เนื่องจาก  $s^2 = \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2$  เป็นตัวประมาณไม่เอนเอียงของ  $(n-1) \sigma^2$

ดังนั้นตัวสถิติ  $F$  ในการทดสอบการแจกแจงปกติ คือ

$$W = \frac{R^4 \hat{\sigma}^2}{C^2 S^2} = \frac{b^2}{S^2} = \frac{(a' X)^2}{S^2} = \frac{(\sum a_i x_i)^2}{\sum (x_i - \bar{x})^2}$$

$$\text{เมื่อ } R^2 = m' v^{-1} m$$

$$C^2 = m' v^{-1} v^{-1} m$$

$$a' = (a_1, a_2, \dots, a_m) = \frac{m' v^{-1}}{(m' v^{-1} v^{-1} m)^{\frac{1}{2}}} = \frac{m' v^{-1}}{C}$$

$$b = \frac{R^2 \hat{\sigma}}{C}$$

แต่เนื่องจาก -  $a_i = a_{n-i+1}$  จาก Shapiro และ Wilk (1965 : 593)

ดังนั้น

$$W = \frac{\left\{ \sum_{i=1}^k a_{n-i+1} (x_{(n-i+1)} - x_{(i)}) \right\}^2}{\sum_{i=1}^n (x_{(i)} - \bar{x})^2}$$

Sarhan และ Greenberg ได้คำนวณค่าของ  $a'$  เมื่อขนาดตัวอย่างเล็กกว่า 20 สำหรับขนาดตัวอย่างที่ใหญ่กว่า 20 Shapiro และ Wilk ได้ประมาณค่า  $a'$  โดย

$$a' = \frac{m' v^{-1}}{(m' v^{-1} v^{-1} m)^{\frac{1}{2}}}$$

$$\therefore a' a = 1$$

$$\text{ให้ } a^* = m' v^{-1}$$

$$\text{ดังนั้น } C^2 = a^* a^*$$

และประมาณค่า  $a^*$  โดย  $\hat{a}_i^* = 2 m_i$  เมื่อ  $i = 2, 3, \dots, n-1$

$$\text{และ } (\hat{a}_1^*)^2 = (\hat{a}_n^*)^2 = \begin{cases} \frac{\tau(\frac{1}{2}n)}{\sqrt{2\tau\{\frac{1}{2}(n+1)\}}} & (n < 20) \\ \frac{\tau\{\frac{1}{2}(n+1)\}}{\sqrt{2\tau(\frac{1}{2}n+1)}} & (n > 20) \end{cases}$$

ตัวอย่างที่ 3 การใช้ตัวสถิติของ Shapiro และ Wilk ในการทดสอบการแจกแจงปกติ  
ข้อมูลตัวอย่าง

$y_1$	$y_2$	$y_3$	$y_4$	$y_5$	$y_6$	$y_7$
6	1	-4	8	-2	5	0

$H_0$  : ประชากรมีการแจกแจงแบบปกติ

$H_1$  : ประชากรไม่มีการแจกแจงแบบปกติ

เรียงลำดับข้อมูลใหม่

$i$	$x_{(i)}$	$(x_{(i)} - \bar{x})^2$
1	-4	36
2	-2	16
3	0	4
4	1	1
5	5	9
6	6	16
7	8	36
	14	118

$$\begin{aligned} \therefore s^2 &= \sum_{i=1}^7 (x_{(i)} - \bar{x})^2 \\ &= 118 \end{aligned}$$

จากตารางที่ 2 ในภาคผนวก เมื่อ  $n = 7$

$$a_7 = 0.6233, a_6 = 0.3031, a_5 = 0.1401, a_4 = 0.0000$$

$$\begin{aligned} \therefore b &= \sum_{i=1}^k a_{n-i+1} (x_{(n-i+1)} - x_{(i)}) \\ &= 0.6233(8+4) + 0.3031(6+2) + 0.1401(5-0) \\ &= 10.6049 \end{aligned}$$

$$W = \frac{b^2}{S} = \frac{(10.6049)^2}{118} = 0.9530$$

จากตารางที่ 3 พบว่าค่า  $W$  ที่  $n = 7$  และระดับนัยสำคัญ 0.01 คือ 0.730 ดังนั้น  
ยอมรับ  $H_0$  เนื่องจากค่า  $W$  ที่คำนวณได้มากกว่า 0.730

2.1.4 ตัวสถิติ  $r$  (Probability Plot Correlation Coefficient Test) หรือตัวสถิติของ Felliben (Felliben Statistic)

$$r = \text{Corr}(x, m)$$

$$= \frac{\sum_{i=1}^n (x_{(i)} - \bar{x})(m_{(i)} - \bar{m})}{\sqrt{\sum_{i=1}^n (x_{(i)} - \bar{x})^2 \sum_{i=1}^n (m_{(i)} - \bar{m})^2}}$$

เมื่อ

$$x_{(i)} = \text{order sample}$$

$$m_{(i)} = \text{order statistic medians } m_{(i)} \text{ จาก } N(0,1)$$

$$= \Phi^{-1}(M_i)$$

ซึ่ง

$$M_i = \begin{cases} 1 - M_n & i = 1 \\ \frac{(i-0.3175)}{(n+0.365)} & i = 2, 3, \dots, n-1 \\ 0.5(1/n) & i = n \end{cases}$$

$$n = \text{ขนาดตัวอย่าง}$$

จะปฏิเสธสมมติฐานว่าง ( $H_0$  : ประชากรมีการแจกแจงปกติ) เมื่อค่าที่คำนวณได้น้อยกว่าค่า  $r$  ที่เปิดจากตารางที่ 4 ในภาคผนวกตามขนาดตัวอย่าง  $n$  และระดับนัยสำคัญที่ศึกษา

ตัวสถิติ  $r$  เป็นตัวสถิติที่ James J. Filliben เป็นผู้คิดค้นในปี ค.ศ. 1975 โดยใช้สัมประสิทธิ์สหสัมพันธ์ (Correlation Coefficient) ระหว่าง order sample กับ order statistic median จากการแจกแจงปกติ  $N(0,1)$

Filliben ได้ดัดแปลงตัวสถิติของ Shapiro และ Wilk ซึ่งศึกษาโดยใช้ Probability Plot\* ระหว่าง  $x_{(i)}$  ซึ่งเป็น order sample กับ  $E(x_i)$  (จากหัวข้อ 2.1.3  $W = \frac{(\hat{\sigma}_x)^2}{s^2}$  และ  $a' = \frac{m'v^{-1}}{C^2}$  ซึ่งคำนวณได้จาก  $E(x_i)$ ) จากการศึกษาคงของ Filliben พบว่าการหาค่าของ  $E(x_i)$  มีความยุ่งยากในแง่ของเทคนิคอันดับ-เกรด และในบางครั้ง  $E(x_i)$  ก็ไม่สามารถคำนวณได้

Filliben จึงดัดแปลงตัวสถิติให้ง่ายขึ้น โดยใช้ Probability Plot ระหว่าง  $x_{(i)}$  กับ  $loc(x_{(i)}) = med(x_{(i)}) = m_{(i)}$  ซึ่ง  $m_{(i)}$  จะเป็น order statistic median จากการแจกแจงปกติ  $N(0,1)$  ถ้าสมมติฐานว่างถูกต้อง จุดระหว่าง  $x_{(i)}$  กับ  $m_{(i)}$  จะเข้าใกล้เส้นตรง ดังนั้น Filliben ใช้สัมประสิทธิ์สหสัมพันธ์ ในการจัดว่าจุดระหว่าง  $x_{(i)}$  กับ  $m_{(i)}$  จะเข้าใกล้เส้นตรงหรือไม่ ตัวสถิติที่ได้จึงเป็น

$$r = Cor(x, m) = \frac{\sum_{i=1}^n (x_{(i)} - \bar{x})(m_{(i)} - \bar{m})}{\sqrt{\sum_{i=1}^n (x_{(i)} - \bar{x})^2 \sum_{i=1}^n (m_{(i)} - \bar{m})^2}}$$

---

\*Probability Plot หมายถึง การ plot จุดระหว่างค่าสังเกตกับค่าคาดหวังภายใต้สมมติฐาน

$$\text{เมื่อ } m_{(i)} = \phi^{-1} (M_i)$$

$$M_i = \begin{cases} 1 - M_n \\ \frac{(1 - 0.3175)}{(n + 0.365)} \\ 0.5^{(1/n)} \end{cases}$$

$$\text{แต่เนื่องจาก } m_{(i)} = -m_{(n-i+1)}$$

$$\therefore \bar{m} = 0$$

$$\begin{aligned} \therefore r &= \frac{\sum_{i=1}^n (x_{(i)} - \bar{x}) m_{(i)}}{\sqrt{\sum_{i=1}^n (x_{(i)} - \bar{x})^2 \sum_{i=1}^n (m_{(i)} - \bar{m})^2}} \\ &= \frac{\sum_{i=1}^n x_{(i)} m_{(i)} - \bar{x} \sum_{i=1}^n m_{(i)}}{\sqrt{\sum_{i=1}^n (x_{(i)} - \bar{x})^2 \sum_{i=1}^n (m_{(i)} - \bar{m})^2}} \\ &= \frac{\sum_{i=1}^n x_{(i)} m_{(i)}}{\sqrt{\sum_{i=1}^n (x_{(i)} - \bar{x})^2 \sum_{i=1}^n (m_{(i)} - \bar{m})^2}} \quad (\because \sum_{i=1}^n m_{(i)} = 0) \end{aligned}$$



ตัวอย่างที่ 4 การใช้ตัวสถิติของ Filliden ในการทดสอบการแจกแจงปกติ

ข้อมูลตัวอย่าง

$Y_1$	$Y_2$	$Y_3$	$Y_4$	$Y_5$	$Y_6$	$Y_7$
6	1	4	8	-2	5	0

$H_0$  : ประชากรมีการแจกแจงแบบปกติ

$H_1$  : ประชากรไม่มีการแจกแจงแบบปกติ

ลำดับ(i)	$Y_{(i)}$	$x_{(i)}$	$M_i$	$m_{(i)} = \phi^{-1}(M_i)$	$m_{(i)}^2$	$(x_{(i)} - \bar{x})^2$	$m_{(i)} x_{(i)}$
1	6	-4	.0943	-1.31493	1.72904	36	5.25972
2	1	-2	.2284	-0.74388	0.55334	16	1.48776
3	4	0	.3642	-0.34681	0.12028	4	0
4	8	1	.5000	0	0	1	0
5	-2	5	.6358	0.34681	0.12028	9	1.73405
6	5	6	.7716	0.74388	0.55336	16	4.46328
7	0	8	.9057	1.31493	1.72904	36	10.51944
					4.80535	118	23.46425

$$m_{(1)} = \phi^{-1}(.0943)$$

จากตารางการแจกแจงปกติมาตรฐานพบว่า  $m_{(1)}$  อยู่ระหว่าง  $z = -1.31$

และ  $z = -1.32$

$$\therefore m_{(1)} = -1.31493$$

$$r = \text{Cor}(x, m)$$

$$\begin{aligned}
 &= \frac{\sum_{i=1}^7 m(i) x(i)}{\sqrt{\sum_{i=1}^7 m^2(i) \sum_{i=1}^7 (x(i) - \bar{x})^2}} \\
 &= \frac{23.46425}{\sqrt{(4.80535)(118)}} \\
 &= 0.98538
 \end{aligned}$$

จากตารางที่ 4 เมื่อ  $n = 7$  พบว่า  $r$  อยู่ระหว่าง 75% และ 90% ( $p$  value มากกว่า  $\alpha$ ) ดังนั้นยอมรับ  $H_0$  เป็นจริงนั่นคือ ประชากรมีการแจกแจงปกติ

2.1.5 ตัวสถิติ  $T'_1$  และ  $T'_2$  หรือ ตัวสถิติของ Hannu Oja (Hannu Oja Statistics)

Hannu Oja ได้สนใจศึกษาการทดสอบการแจกแจงปกติ โดยเสนอ สถิติทดสอบถึง 2 ครั้งคือในปี ค.ศ. 1981 Oja เสนอตัวสถิติที่ดัดแปลงมาจากตัวสถิติของ David และ Quade (1978) เพื่อใช้ในการทดสอบสมมติฐานสหพันธ์ (Composite Hypothesis) ตัวสถิติที่เสนอคือ

$$\begin{aligned}
 T_1 &= \binom{n}{3}^{-1} \sum \frac{x_{(k)} - x_{(j)}}{x_{(k)} - x_{(i)}}, \quad 1 \leq i < j < k \leq n \\
 T_2 &= \binom{n}{4}^{-1} \sum \frac{x_{(k)} - x_{(j)}}{x_{(l)} - x_{(i)}}, \quad 1 \leq i < j < l \leq n
 \end{aligned}$$

เมื่อ  $x_{(i)}$  คือ order sample และใช้ในการทดสอบความเบ้และความโด่งตามลำดับค่าวิกฤตของตัวสถิติประมาณด้วยการแจกแจงปกติ

ค.ศ. 1983 Oja ได้เสนอตัวสถิติตัวใหม่ในการทดสอบการแจกแจง

ปกติ (New Tests Normality) โดยทำการพัฒนาจากตัวสถิติที่เสนอไว้ ตัวสถิติตัวใหม่ที่

เสนอคือ

$$T'_1 = \binom{n}{3}^{-1} \sum \log \frac{x_{(k)} - x_{(j)}}{x_{(j)} - x_{(i)}}, \quad 1 \leq i < j < k \leq n$$

$$= \sum \sum a_{ij} \log (x_{(j)} - x_{(i)}), \quad 1 \leq i < j \leq n$$

เมื่อ  $x_{(i)}$  = order sample

$$a_{ij} = \binom{n}{3}^{-1} (i + j - n - 1)$$

$T'_1$  มีความไวต่อความเบ้

$$T'_2 = \binom{n}{4}^{-1} \sum \log \left[ \frac{(x_{(k)} - x_{(j)})^2}{(x_{(l)} - x_{(k)})(x_{(j)} - x_{(i)})} \right], \quad 1 \leq i < j < k < l \leq n$$

$$= \sum \sum b_{ij} \log (x_{(j)} - x_{(i)}), \quad 1 \leq i < j \leq n$$

เมื่อ  $b_{ij} = \binom{n}{4}^{-1} \{ 2(n-j)(i-1) - \binom{n-j}{2} - \binom{i-1}{2} \}$

$T'_2$  มีความไวต่อความโค้ง

การคำนวณหาค่าวิกฤติของตัวสถิติทั้งสอง ประมาณด้วยการแจกแจงปกติ

คือ

$$z_1 = \frac{T'_1 - E(T'_1)}{\sqrt{v(T'_1)}}$$

และ

$$z_2 = \frac{T'_2 - E(T'_2)}{\sqrt{v(T'_2)}}$$

โดยที่ค่าเฉลี่ยและความแปรปรวนของตัวสถิติ จะประมาณด้วยเทคนิคมอนติคาร์โลสุ่มเลขขึ้น จาก 2,000 ตัวอย่าง เมื่อขนาดตัวอย่างต่าง ๆ กัน ซึ่งจะแสดงผลในตารางที่ 5 ในภาคผนวก

ตัวอย่างที่ 5 การใช้ตัวสถิติของ Hannu Oja ในการทดสอบการแจกแจงปกติ

ข้อมูลตัวอย่าง

$x_{(1)}$	$x_{(2)}$	$x_{(3)}$	$x_{(4)}$	$x_{(5)}$	$x_{(6)}$	$x_{(7)}$
-4	-2	0	1	5	6	8

$H_0$  : ประชากรมีการแจกแจงแบบปกติ

$H_1$  : ประชากรไม่มีการแจกแจงแบบปกติ

$i$	$j$	$x_{(j)} - x_{(i)}$	$\log(x_{(j)} - x_{(i)})$	$a_{ij} \log(x_{(j)} - x_{(i)})$	$b_{ij} \log(x_{(j)} - x_{(i)})$
1	2	2	0.30103	-0.04300	-0.08601
1	3	4	0.60206	-0.06881	-0.10321
1	4	5	0.69897	-0.05991	-0.05991
1	5	9	0.95424	-0.05453	-0.02726
1	6	10	1.00000	-0.02857	0
1	7	12	1.07180	0	0
2	3	2	0.30103	-0.02580	0.01720
2	4	3	0.47712	-0.02727	0.04090
2	5	7	0.84510	-0.02414	0.07244
2	6	8	0.90390	0	0.05161
2	7	10	1.0000	0.02857	0
3	4	1	0	0	0
3	5	5	0.69897	0	0.11982
3	6	6	0.77815	0.02223	0.06670
3	7	8	0.90309	0.0516	0.02580
4	5	4	0.60206	0.01721	0.13761
4	6	5	0.69897	0.03994	0.03994
4	7	7	0.84510	0.07243	0
5	6	1	0	0	0
5	7	3	0.47712	0.05453	-0.02726
6	7	2	0.30103	0.04301	-0.04300
				-0.00251	0.22537

$$T'_1 = \sum_{i=1}^7 \sum_{i=1}^6 a_{ij} \log(x_{(j)} - x_{(i)})$$

$$a_{ij} = \binom{n}{3}^{-1} (i+j-n-1) \quad 1 \leq i < j \leq 7$$

$$\therefore T'_1 = -0.00251$$

โดยการกะประมาณจากการแจกแจงปกติ จากตารางที่ 5 ในภาคผนวก

$$E(T'_1) = -0.00983$$

$$S(T'_1) = \sqrt{0.05096} = 0.22574$$

$$\text{และ } z = \frac{-0.00251 - (-0.00983)}{0.22574} = 0.03243$$

สมมติว่ากำหนดให้ระดับนัยสำคัญเท่ากับ 0.01 จุดวิกฤตของค่า  $z$  คือ  $\pm 2.57$  เนื่องจากค่าของ  $z$  ที่คำนวณได้เท่ากับ 0.03243 เราจึงยอมรับ  $H_0$  ที่ตั้งไว้ และสรุปว่าประชากรมีการแจกแจงปกติ ในทำนองเดียวกันจะสามารถคำนวณ  $T'_2$  ได้ดังนี้

$$T'_2 = \sum_{j=2}^7 \sum_{i=1}^6 b_{ij} \log(x_{(j)} - x_{(i)})$$

$$\text{เมื่อ } b_{ij} = \binom{n}{4}^{-1} \left\{ 2(n-j)(i-1) - \binom{n-j}{2} - \binom{i-1}{2} \right\} \text{ และ } 1 \leq i < j \leq 7$$

$$\therefore T'_2 = 0.22537$$

$$\text{จากตารางที่ 5 } E(T'_2) = 0.11681 \quad \text{และ} \quad S(T'_2) = 0.36551$$

$$\therefore z = \frac{0.22537 - 0.11681}{0.36551} = 0.30536$$

ที่ระดับนัยสำคัญ 0.01 จุดวิกฤติของค่า  $z$  คือ  $\pm 2.57$  ดังนั้นจะยอมรับ  $H_0$  และสรุปว่า ประชากรมีการแจกแจงปกติ

## 2.2 ตัวสถิติอื่น ๆ บางตัว สำหรับการทดสอบการแจกแจงปกติ

เนื่องจากตัวสถิติสำหรับการทดสอบการแจกแจงปกติมีจำนวนมาก ในส่วนนี้จะเสนอ ตัวสถิติเพียงบางตัวเท่านั้น โดยจะเสนอตัวสถิติที่เป็นที่นิยมใช้ในการทดสอบหรือตัวสถิติที่มีความสัมพันธ์กับตัวสถิติที่ศึกษาในงานวิจัยนี้

### 2.2.1 ทดสอบความเบ้ (Test of Skewness)

$$\sqrt{b_1} = g_1 = \frac{m_3}{(\sqrt{m_2})^3}$$

$$\text{เมื่อ } m_k = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^k}{n}$$

ภายใต้การแจกแจงปกติ  $g_1$  จะเข้าใกล้ศูนย์ ในการตัดสินใจว่า  $g_1$  แตกต่างจากศูนย์อย่างมีนัยสำคัญหรือไม่ ใช้การแจกแจงปกติประมาณการแจกแจงของ  $g_1$  โดยมีค่าเฉลี่ย 0 และส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานเป็น  $\sqrt{b/n}$  การทดสอบนี้จะต้อง เมื่อตัวอย่างมีขนาด ( $n$ ) ตั้งแต่ 150 ขึ้นไป สำหรับ  $n = 25$  ถึง 200 ค่า  $g_1$  ซึ่งมีนัยสำคัญที่ระดับ 0.05 และ 0.01 ในการทดสอบทางเดียว ใช้ตารางที่ 6 ในภาคผนวก

### 2.2.2 ทดสอบความโด่ง (Test for Kurtosis)

$$g_2 = b_2 - 3 = \frac{m_4}{(m_2)^2} - 3$$

$$\text{เมื่อ } m_k = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^k}{n}$$

ค่าวิกฤตใช้การแจกแจงปกติประมาณการแจกแจงของ  $g_1$  โดยมีค่าเฉลี่ย 0 และส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานเป็น  $\sqrt{24/n}$  เมื่อขนาดตัวอย่างมากกว่า 1,000 สำหรับ  $n = 50$  ถึง 1,000 ค่า  $g_2$  ที่ระดับนัยสำคัญ 0,05 และ 0,01 ใช้ตารางที่ 7 ในภาคผนวก

2.2.3 D'Agostino Statistic (D) เป็นตัวสถิติทดสอบที่ D'Agostino (1971 : 341-348) ได้สร้างขึ้นโดยเปลี่ยนแปลงจากตัวสถิติของ Shapiro และ Wilk

$$D = \frac{T}{n^2 S}$$

$$\text{เมื่อ } T = \sum_{i=1}^n \left\{ i - \frac{1}{2}(n-1) \right\} x_{(i)}$$

ภายใต้การแจกแจงปกติ

$$E(D) = \frac{(n-1) \tau \left\{ \frac{n-1}{2} \right\}}{2(2n\pi)^{\frac{1}{2}} \tau\left(\frac{n}{2}\right)} = \frac{1}{2\sqrt{\pi}}$$

$$SD.(D) = \left\{ \frac{12\sqrt{3} - 37 + 2\pi}{24\pi n} \right\}^{\frac{1}{2}} = \frac{0.02998598}{\sqrt{n}}$$

$$\text{ดังนั้น } Y = \frac{\{D - (2\sqrt{\pi})^{-1}\}}{S.D.} \sim N(0,1)$$

จากการศึกษาโดยการซิมูเลชัน ถ้าการแจกแจงมีความโด่งต่ำกว่า 3 ค่าของ  $y$  จะมากกว่า 0 และถ้าการแจกแจงมีความโด่งมากกว่า 3 ค่าของ  $y$  จะน้อยกว่า 0



2.2.4 Shapiro-Francia Statistic ( $w'$ ) (Shapiro และ Francia 1972 : 215-216) ใช้สำหรับตัวอย่างขนาดใหญ่ และค่าสังเกต (observe) มีความเป็นอิสระ (independent)

$$w' = \frac{(b'_n x_n)^2}{nS^2}$$

เมื่อ  $b'_n = \frac{c'_n}{(c'_n c'_n)^{1/2}}$

$c'_i$  เป็นค่าคาดหวังของ Order Statistic ลำดับที่  $i$  จากประชากรที่มีการแจกแจงปกติ ค่าของ  $c'_i$  สามารถเปิดจากตารางของ Harter (1961:151-165)

2.2.5 การทดสอบโดยใช้ Empirical Distribution Function

ให้  $\phi$  คือการแจกแจงปกติ  $N(0, 1)$

$$z_i = \phi \left\{ \frac{x_{(i)} - \mu}{\sigma} \right\} \quad i = 1, 2, \dots, n$$

1) Kolmogorov Smirnov Statistic ( $K$ )

$$K = \max (D^+, D^-)$$

$$D^+ = \max_{1 \leq i \leq n} \left\{ \frac{i}{n} - z_i \right\}$$

$$D^- = \max_{1 \leq i \leq n} \left\{ z_i - \frac{(i-1)}{n} \right\}$$

2) Cramer-Von Mises Statistic ( $w^2$ )

$$w^2 = \sum_{i=1}^n \left\{ z_i - \frac{(2i-1)}{2n} \right\}^2 + \left( \frac{1}{12n} \right)$$

3) The Watson Statistic ( $u^2$ )

$$u^2 = w^2 - n \left\{ \bar{z} - \frac{1}{2} \right\}^2$$

$$\bar{z} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n z_i$$

4) The Anderson-Darling Statistic ( $A^2$ )

$$A^2 = - \sum_{i=1}^n \left[ (2i-1) \left\{ \log z_i + \log (1-z_{n+1-i}) \right\} / n \right] - n$$

ค่าวิกฤติของตัวสถิติ K เมื่อขนาดตัวอย่างน้อยกว่า 100 ดูได้จากตารางของ Birnbaum (1952 : 225-441) และค่าวิกฤติของตัวสถิติ  $w^2$ ,  $u^2$  และ  $A^2$  ดูได้จากตารางที่ 2 ของ Durbin, Knott และ Taylor (1975:1961)

2.3 ผลงานวิจัยที่เกี่ยวข้อง

สำหรับงานวิจัยที่เกี่ยวข้องกัน ได้มีนักสถิติจำนวนมากได้ศึกษาอำนาจการทดสอบของตัวสถิติที่ใช้ในการทดสอบการแจกแจงปกติ ซึ่งในส่วนนี้จะเสนอเฉพาะบางผลงานวิจัยเท่านั้น

Shapiro และคณะ (1968 : 1343-1372) เป็นผู้ริเริ่มในการศึกษาอำนาจการทดสอบของตัวสถิติต่าง ๆ ในการทดสอบการแจกแจงปกติ โดยทำการศึกษาตัวสถิติ 9 ตัวคือ Shapiro-Wilk Statistic ( $w$ ),  $\sqrt{b_1}$ ,  $b_2$ , Kolmogorov Smirnov ( $K$ ),

Cramer-Von Mises ( $w^2$ ), Anderson-Darling ( $A^2$ ), Durein (T), Chi-Square Test ( $\chi^2$ ) และ Studentized Range Test (u) ภายใต้การแจกแจง 12 การแจกแจง ซึ่งมีค่าพารามิเตอร์ที่แตกต่างกัน รวมเป็น 45 การแจกแจงได้ผลสรุปดังนี้

1. Shapiro-Wilk Statistic ใช้ได้ดีในการทดสอบทั่วไป
2. การทดสอบโดยใช้ Empirical Distribution Function จะได้อำนาจการทดสอบต่ำ
3. Studentized Range Test จะมีอำนาจการทดสอบสูงเมื่อประชากรมีการแจกแจงแบบสมมาตรและทางสั้น และจะมีอำนาจการทดสอบต่ำเมื่อประชากรมีการแจกแจงแบบเบ้
4.  $\sqrt{b_1}$  และ  $b_2$  ใช้ในการทดสอบได้ดี แต่มีอำนาจการทดสอบต่ำกว่า  $w$