

พื้นฐานทางสถิติที่สำคัญบางอย่าง

วิชาสถิติเป็นได้ทั้งวิทยาศาสตร์ และศิลปะ อาจกล่าวได้ว่าเป็นวิชาที่ว่าด้วยเหตุผลและความเป็นจริง มีความสำคัญอย่างยิ่งสำหรับงานวิจัยหรืองานทดลองค้นคว้า เป็นวิธีการที่สำคัญช่วยในการวางแผนทดลอง การเก็บตัวเลข การประมาณค่า การวิเคราะห์ข้อมูลหรือตัวเลข และการสรุปผล การตัดสินใจให้เป็นไปอย่างมีเหตุผล ปัจจุบันได้มีการนำเอาวิชาสถิติมาใช้อย่างกว้างขวางในการวิจัยค้นคว้าในสาขาวิชาต่างๆ จึงจำเป็นอย่างยิ่งสำหรับทั้งผู้ทำงานวิจัย และผู้ที่สนใจในการที่จะใช้เทคโนโลยีขั้นสูง ซึ่งเป็นผลที่ได้จากงานวิจัย จะต้องมีความสนใจในหลักการทางสถิติ ก่อนที่จะพูดถึงหลักการและแผนการทดลองนั้น จะขอทบทวนพื้นฐานสถิติบางอย่างที่สำคัญเสียก่อน

ค่าเฉลี่ยและการวัดการกระจาย

ค่าเฉลี่ย (Mean)

ในการศึกษาลักษณะใดลักษณะหนึ่งไม่ว่าสาขาวิชาใดก็ตาม ข้อมูลที่ได้จะมีค่าสังเกตที่มีค่าต่าง ๆ กันไป จำนวนค่าสังเกตนั้นก็ขึ้นอยู่กับขนาดของประชากร (population) หรือตัวอย่าง (sample) ที่กำลังศึกษา ในความแตกต่างนี้จะมีค่าสังเกตส่วนมากตกอยู่ในช่วงกลาง ๆ ซึ่งมีค่าใกล้เคียงกับค่าหนึ่งที่ใช้ให้เห็นส่วนกลางของลักษณะนั้น และถือว่าเป็นตัวแทนของข้อมูลชุดนั้น หรือเรียกกันว่า ค่าเฉลี่ย เช่น การศึกษาจำนวนลูกต่อครอกแรกเกิดของแม่สุกรพันธุ์ลาร์จไวท์ที่มหาวิทยาลัยแม่โจ้ พบว่าจำนวนลูกต่อครอกแรกเกิดเฉลี่ย 9.3 ตัว นั่นก็หมายถึง แม่สุกรพันธุ์ลาร์จไวท์ที่มหาวิทยาลัยแม่โจ้ ส่วนใหญ่จะให้ลูกใกล้เคียงกับ 9.3 ตัวต่อครอกเมื่อแรกเกิด ไม่ได้

หมายความว่าทุกตัว จะต้องให้ลูก 9.3 ตัวต่อครอก บางตัวอาจจะให้ลูก 3 ตัวต่อครอก หรือบางตัวอาจจะให้ลูกมากถึง 14 ตัวต่อครอก แต่ก็มีเพียงส่วนน้อย

ในการศึกษาประชากรเราใช้สัญลักษณ์ μ (มิว) แทนค่าเฉลี่ยของประชากร เรียกว่า ค่า parameter ใช้แสดงถึงลักษณะของประชากรนั้น และในกรณีที่ประชากรมีขนาดใหญ่มากเราไม่สามารถ

จะศึกษาได้หมด เราก็จะมีการเลือกตัวอย่าง (sampling) ออกมาจากประชากร ซึ่งเราเรียกว่าตัวอย่างหรือตัวแทน (samples) ค่า statistic ที่แสดงลักษณะของตัวอย่าง เราใช้สัญลักษณ์ \bar{x} แทนค่าเฉลี่ยของตัวอย่าง

ตัวอย่าง 1.1 ลูกสุกรครอกหนึ่ง จำนวน 7 ตัว มีน้ำหนักตัวแรกเกิดดังนี้ 0.87, 1.05, 1.00, 1.20, 1.08, 0.96 และ 0.95 กก. ตามลำดับ ดังนั้นค่าเฉลี่ยน้ำหนักตัวแรกเกิดของลูกสุกรทั้งครอกก็คือ

$$\begin{aligned}\mu &= \frac{0.87 + 1.05 + 1.00 + 1.20 + 1.08 + 0.96 + 0.95}{7} \\ &= 1.02 \text{ กก.}\end{aligned}$$

แต่ถ้าสุ่มชั่งน้ำหนักลูกสุกรเพียง 3 ตัว เพื่อหาตัวอย่างสุ่ม สมมุติได้ ตัวที่ 2, 6 และ 7 ค่าสังเกตที่ได้ก็คือ 1.05, 0.96, และ 0.95 กก. ตามลำดับ ค่าเฉลี่ยของตัวอย่างนี้ก็เท่ากับ

$$\begin{aligned}\bar{X} &= \frac{1.05 + 0.96 + 0.95}{3} \\ &= 0.99 \text{ กก.}\end{aligned}$$

ดังนั้น ถ้าค่าสังเกตมีจำนวน n ค่า หรือขนาดตัวอย่างเท่ากับ n เราก็ได้

$$\bar{X} = \frac{X_1 + X_2 + \dots + X_n}{n}$$

$$\bar{X} = \sum_{i=1}^n X_i / n$$

ซึ่ง $\sum_{i=1}^n X_i$ หมายถึง ผลรวมของค่าสังเกตตัวที่ 1 จนถึงตัวที่ n

ส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐาน (Standard deviation)

ในการศึกษาประชากรหรือตัวอย่าง นอกจากเราจะใช้ค่าเฉลี่ยแสดงลักษณะของประชากรหรือตัวอย่างแล้ว เรายังสามารถบอกลักษณะของประชากรหรือตัวอย่างให้ละเอียดขึ้นได้อีก โดยบอกถึงลักษณะความแตกต่างของค่าสังเกต หรือใช้เปรียบเทียบกับประชากรหรือตัวอย่างอื่นได้ด้วยการใดหรือตัวอย่างใด มีการกระจายของค่าสังเกตมากกว่ากัน ค่าที่ใช้บอกถึงลักษณะการกระจายหรือความแตกต่างนี้ ก็คือ ค่าส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐาน ซึ่งใช้สัญลักษณ์ σ (sigma) แทนส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานของประชากร และใช้สัญลักษณ์ S เป็นส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานของตัวอย่าง

ในทางสถิติค่าส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานนั้นต้องหามาจากการถอดรากที่สองของค่าความแปรปรวน (variance) ใช้ σ^2 เป็นสัญลักษณ์แทนความแปรปรวนของประชากร และ S^2 แทนความแปรปรวนของตัวอย่าง ซึ่งค่าความแปรปรวนก็คือ ผลบวกของกำลังสองของความแตกต่างระหว่างค่าสังเกตแต่ละค่ากับค่าเฉลี่ยหารด้วยจำนวนประชากร ดังนั้นถ้าจำนวนประชากรเท่ากับ N มีค่าเฉลี่ยประชากรเท่ากับ μ

$$\sigma^2 = \frac{(X_1 - \mu)^2 + (X_2 - \mu)^2 + \dots + (X_n - \mu)^2}{N}$$

$$\sigma^2 = \frac{\sum_{i=1}^N (X_i - \mu)^2}{N}$$

จากตัวอย่างที่ 1.1 น้ำหนักตัวแรกเกิดของลูกสุกรครอกหนึ่ง จำนวน 7 ตัว เป็น 0.87, 1.05, 1.00, 1.20, 1.08, 0.96 และ 0.95 กก. ค่าเฉลี่ยน้ำหนักตัวแรกเกิดของลูกสุกรต่อตัว เท่ากับ 1.02 กก.

$$\sigma^2 = \frac{(0.87-1.02)^2 + (1.05-1.02)^2 + \dots + (0.95-1.02)^2}{7}$$

$$= 0.068$$

ความแปรปรวนของตัวอย่าง คือ ผลบวกของกำลังสองของความแตกต่างระหว่างค่าสังเกตแต่ละค่ากับค่าเฉลี่ยของตัวอย่าง หากด้วยจำนวนที่เป็นอิสระ (degree of freedom) ถ้าจำนวนค่าสังเกตทั้งหมดของตัวอย่างเป็น n และ \bar{X} เป็นค่าเฉลี่ยของตัวอย่าง จำนวนที่เป็นอิสระ ก็คือ $n - 1$

$$S^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}{n - 1}$$

ถ้าสุ่มชั่งน้ำหนักแรกเกิดของลูกสุกรเพียง 3 ตัว ได้ค่าสังเกตดังนี้ 1.05, 0.96 และ 0.95 กก. และค่าเฉลี่ยของตัวอย่างเป็น 0.99 กก.

$$S^2 = \frac{(1.05-0.99)^2 + (0.96-0.99)^2 + (0.95-0.99)^2}{3-1}$$

$$= \frac{0.0061}{2} = 0.003$$

ค่าส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานของตัวอย่างก็จะเท่ากับ

$$\begin{aligned} S &= \sqrt{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 / n - 1} \\ &= \sqrt{S^2} = \sqrt{0.003} \\ &= 0.055 \end{aligned}$$

แต่ในทางปฏิบัติ เพื่อเป็นการประหยัดเวลาและสะดวกในการใช้เครื่องคิดเลข จึงนิยมใช้สูตร

$$S^2 = \frac{\sum X_i^2 - (\sum X_i)^2 / n}{n - 1}$$

$\sum X_i^2$ คือ ผลบวกของกำลังสองของค่าสังเกตแต่ละค่า

$(\sum X_i)^2$ คือ กำลังสองของผลรวมของค่าสังเกตทุกค่า

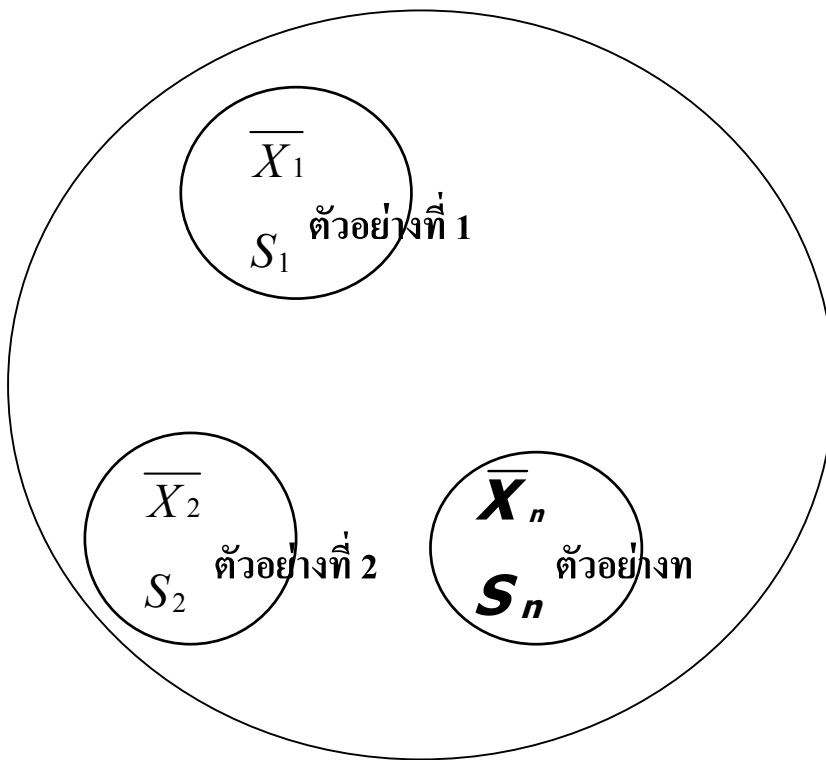
n คือ จำนวนค่าสังเกต

จากตัวอย่างการสุ่มซึ่งนำหน้าแรกเกิดของลูกสุกร

$$\begin{aligned} S^2 &= \frac{1.05^2 + 0.96^2 + 0.95^2 - \frac{(1.05 + 0.96 + 0.95)^2}{3}}{3 - 1} \\ &= \frac{2.9266 - 2.9205}{2} \\ &= 0.003 \end{aligned}$$

ความคลาดเคลื่อนมาตรฐาน (Standard error)

ถ้ามีการสุ่มตัวอย่างหลาย ๆ ตัวอย่างจากประชากรเดียวกันก็จะหาค่าเฉลี่ยของตัวอย่างได้หลายค่า ซึ่งมีค่าแตกต่างกันไป การกระจายของค่าเฉลี่ยของตัวอย่างนี้จะเกิดขึ้นในลักษณะคล้าย ๆ กับการกระจายของค่าสังเกตในแต่ละตัวอย่าง แต่ค่าเฉลี่ยของตัวอย่างจะมีการกระจายน้อยกว่า ซึ่งค่าที่บอกลักษณะการกระจายของค่าเฉลี่ยของตัวอย่าง ก็คือ ค่าส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานของค่าเฉลี่ย (standard deviation of mean) หรือที่เรียกกันว่า ความคลาดเคลื่อนมาตรฐาน (standard error)



$$S_{\bar{X}} = \sqrt{\frac{S^2}{n}} = \frac{S}{\sqrt{n}}$$

สัมประสิทธิ์ของความผันแปร (Coefficient of variation)

ในการศึกษาประชากร 2 ประชากร หรือตัวอย่าง 2 ตัวอย่างในลักษณะเดียวกันหรือการทดลองแบบเดียวกัน แต่ทำซ้ำหลายครั้ง หลายสถานที่ เราสามารถเปรียบเทียบการกระจายของค่าสังเกตระหว่างประชากรหรือตัวอย่าง หรือระหว่างการ

ทดลองแต่ละครั้ง แต่ละสถานที่ได้ โดยเปรียบเทียบสัมประสิทธิ์ของความแปรปรวน ซึ่งเป็นค่าส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานคิดเป็นเปอร์เซ็นต์ของค่าเฉลี่ย

$$\text{สัมประสิทธิ์ของความแปรปรวน (C.V.)} = \frac{S}{X} \times 100\%$$

จากตัวอย่างที่ผ่านมา การสุ่มซังน้ำหนักแรกเกิดของลูกสุกรจะมีค่าสัมประสิทธิ์ความแปรปรวนเท่ากับ

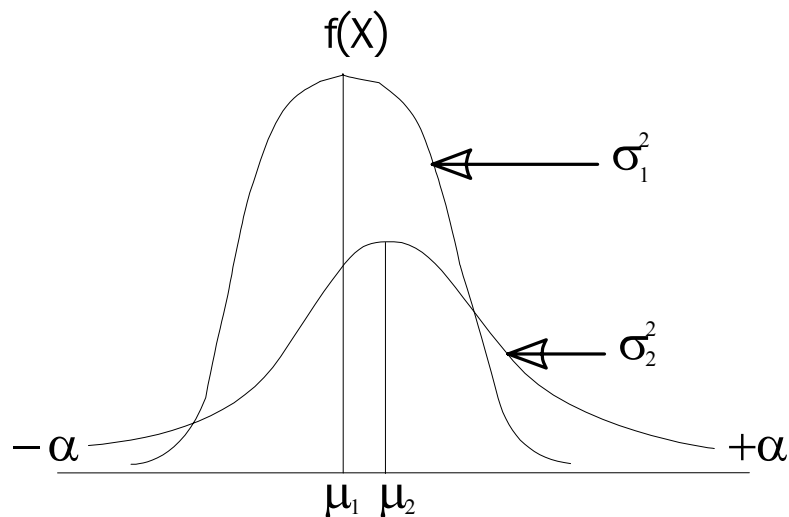
$$C.V. = \frac{0.055}{0.99} \times 100 = 5.56 \text{ เปอร์เซ็นต์}$$

การกระจายแบบปกติ

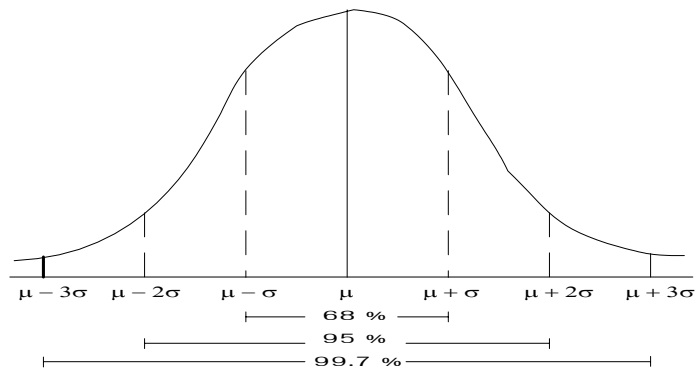
ในการศึกษาทางด้านเกษตรนั้นตัวแปรส่วนใหญ่จะเป็นตัวแปรต่อเนื่อง (continuous variables) ทำให้มีการกระจายแบบปกติ (normal distribution) เช่น อัตราการเจริญเติบโตของสัตว์ ประสิทธิภาพการใช้อาหาร เป็นต้น ลักษณะของการกระจายแบบปกติ ก็คือ ค่าสังเกตส่วนใหญ่จะมีค่าอยู่ตอนกลาง ๆ และจะมีน้อยลงทางด้านข้างในลักษณะที่เหมือนกันทั้งสองข้าง ในการศึกษาประชากรที่มีการกระจายแบบปกติโดยการสุ่มตัวอย่างขึ้นมา นั้น การสุ่มควรจะทำอย่างรัดกุมจริง ๆ ด้วยวิธีการนี้ก็จะได้ตัวอย่างที่มีการกระจายแบบปกติเช่นกัน แม้ว่าจะมีการคลาดเคลื่อนจากปกติบ้าง แต่ยังมีจำนวนค่าสังเกตในตัวอย่างเพิ่มมากขึ้น นั่นก็คือ ขนาดตัวอย่างใหญ่ขึ้น การกระจายก็ยิ่งเข้าแบบปกติมากยิ่งขึ้น ลักษณะทั่วไปของการกระจายแบบปกติก็คือ

1. มีลักษณะเป็นรูประฆังคว่ำ ความสูงของส่วนโค้งจะขึ้นอยู่กับค่าวาเรียนซ์ (σ^2) ถ้าค่าวาเรียนซ์มีค่าน้อยส่วนโค้งก็จะสูงมาก

2. มีแนวโน้มเข้าหาศูนย์ที่ส่วนกลางของส่วนโค้ง
3. ส่วนโค้งจะลาดต่ำลงทางซ้ายและขวาในลักษณะที่เหมือนกัน
4. ไม่มีขอบเขตจำกัดทั้งทางด้านซ้ายและขวา นั่นคือ $-\alpha \leq X \leq +\alpha$
5. มีค่าเฉลี่ยเท่ากับ μ และวาเรียนซ์ $= \sigma^2$
6. พื้นที่ภายใต้เส้นโค้งปกติทั้งหมดเหนือแกนนอน คือค่าความน่าจะเป็น (probability) จะมีค่าเท่ากับ 1



โดยปกติหรือตามทฤษฎีแล้ว ค่าสังเกตส่วนใหญ่จะตกอยู่ในช่วงกลาง ๆ ใกล้เคียงกับค่าเฉลี่ย ประมาณ 68 เปอร์เซ็นต์ของค่าสังเกต จะตกอยู่ระหว่างค่าเฉลี่ยบวกและลบหนึ่งความเบี่ยงเบนมาตรฐาน ($\mu \pm \sigma$) ประมาณ 95 เปอร์เซ็นต์ของค่าสังเกตอยู่ระหว่าง $\mu \pm 2\sigma$ และภายใต้เส้นโค้งปกติที่อยู่ในช่วง $\mu \pm 3\sigma$ ก็จะมีค่าสังเกตประมาณ 99.7 เปอร์เซ็นต์



การหาพื้นที่ใต้โค้งปกติ หรือความน่าจะเป็นภายใต้โค้งปกตินั้นสามารถหาได้

จาก

$$Z = \frac{X - \mu}{\sigma} \quad \text{ในกรณีประชากร}$$

$$Z = \frac{X - \bar{X}}{S} \quad \text{ในกรณีตัวอย่าง}$$

ในกรณีที่เราร่วมตัวอย่างมาหลาย ๆ ตัวอย่างจากประชากรหนึ่ง เช่น การวัดความสามารถการให้ไข่ของไก่พันธุ์โรดไอแลนด์แดงในประเทศไทย เราใช้วิธีร่วมตัวอย่างจากแต่ละจังหวัดหรือแต่ละภาคของประเทศ ซึ่งจากตัวอย่างที่ร่วมมาเราก็จะได้ค่าเฉลี่ยและความเบี่ยงเบนมาตรฐานของตัวอย่างหลาย ๆ ค่าด้วยกัน ลักษณะการกระจายของค่าเฉลี่ยของตัวอย่างก็จะมีลักษณะเป็นแบบโค้งปกติเช่นกัน ดังนั้น เราก็จะได้พื้นที่ใต้โค้งปกติ เป็น

$$Z = \frac{\bar{X} - \mu_{\bar{X}}}{\sigma_{\bar{X}}}$$

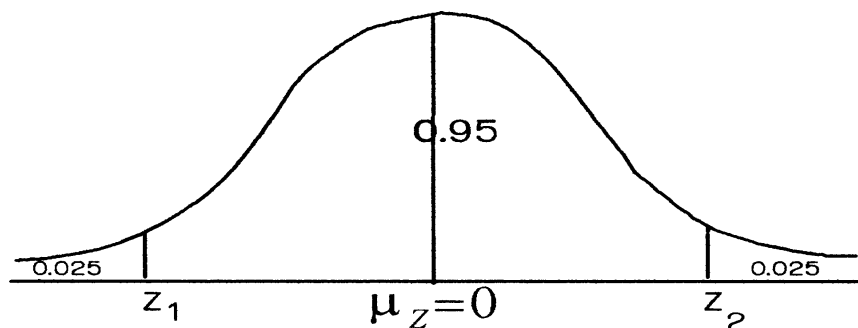
ซึ่ง \bar{X} ก็คือ ค่าเฉลี่ยของแต่ละตัวอย่าง

$\mu_{\bar{X}}$ เป็นค่าเฉลี่ย ซึ่งได้มาจากค่าเฉลี่ยของตัวอย่างที่สุ่มมาทั้งหมด

$\sigma_{\bar{X}}$ เป็นส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานของค่าเฉลี่ย

ขอบเขตของความเชื่อมั่น

ในการประมาณค่าเฉลี่ยเป็นค่าเดี่ยว ๆ (point estimation) เช่น โดยเฉลี่ยสุกรพันธุ์ ดูรอคให้ลูกเฉลี่ยเมื่อแรกคลอด 8 ตัวต่อครอก การประมาณแบบนี้ ถ้าลูกก็จะถูก 100 เปอร์เซ็นต์ แต่ถ้าผิดก็จะผิด 100 เปอร์เซ็นต์ เช่นกัน จึงมักไม่ค่อยนิยมใช้ วิธีที่นิยมใช้ ก็คือ การกำหนดเป็นช่วง เช่น จำนวนลูกเฉลี่ยเมื่อแรกคลอด $7 < \mu < 9$) ในการประมาณแบบนี้สามารถที่จะบอกได้ด้วยว่า มีขอบเขตของความเชื่อมั่น (confidence interval) เท่าไร เช่น ถ้าเรามีความเชื่อว่าค่าที่เรา ประมาณนั้นมีความเป็นไปได้ถึง 95 เปอร์เซ็นต์ นั่นก็คือ ใน 100 ครั้งมีโอกาสถูกถึง 95 ครั้ง



$$\sigma_Z^2 = \sigma^2 = 1$$

$$z_1 < Z < z_2$$

$$z_1 < \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} < z_2$$

$$-z_{0.05 - \frac{\alpha}{2}} < \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} < z_{0.05 - \frac{\alpha}{2}}$$

$$\bar{X} - z_{0.05 - \frac{\alpha}{2}} \cdot \frac{\sigma}{\sqrt{n}} < \mu < \bar{X} + z_{0.05 - \frac{\alpha}{2}} \cdot \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

เป็นขอบเขตความเชื่อมั่นของค่าเฉลี่ยของประชากร ใช้ในกรณีที่ทราบค่า σ^2 ในกรณีที่
ที่ไม่ทราบค่า σ^2 ก็จะใช้ค่า s^2 แทน โดยที่

$$t = \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}}$$

$$\bar{X} - t_{\frac{\alpha}{2}} \cdot \frac{S}{\sqrt{n}} < \mu < \bar{X} + t_{\frac{\alpha}{2}} \cdot \frac{S}{\sqrt{n}}$$

จะใช้ในกรณีที่ทราบค่า σ^2 แต่ทราบค่า s^2 และจำนวนตัวอย่างน้อยกว่า 30

การทดสอบสมมติฐาน

สมมติฐาน (hypothesis) ในที่นี้จะพูดถึงสมมติฐานทางสถิติ (statistical hypothesis) ซึ่งเราตั้งขึ้นเกี่ยวกับตัว parameter เช่นเราต้องการทราบว่าค่าเฉลี่ยน้ำหนักแรกเกิดต่อตัวของลูกสุกรพันธุ์ดอร์คจะเท่ากับ 1.2 กก. หรือไม่

เราก็จะตั้งสมมติฐานว่า $\mu = 1.2$ เรียกว่า null hypothesis เป็นข้อสมมติฐานที่เราตั้งขึ้นเพื่อใช้ในการทดสอบ

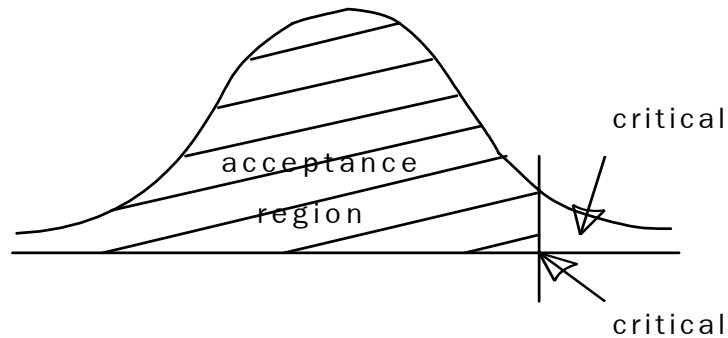
$$H_0: \mu = 1.2$$

ซึ่ง H_0 จะเป็นจริงหรือไม่ก็ได้ เราก็ต้องตั้งสมมติฐานอีกอันขึ้นเพื่อเวลาเราไม่ยอมรับ H_0 เราก็จะไปยอมรับสมมติฐานอีกอันที่เรียกว่า alternative hypothesis

นั่นคือ $H_1: \mu > 1.2$ หรือ $\mu < 1.2$ (การทดสอบทางเดียว)

หรือ $H_1: \mu \neq 1.2$ (การทดสอบสองทาง)

การทดสอบเราจะแบ่ง sample space ออกเป็น 2 ส่วน ส่วนหนึ่งเป็นส่วนที่ทำให้เรายอมรับ null hypothesis เราเรียกส่วนนี้ว่า acceptance region อีกส่วนหนึ่งเป็นส่วนที่เราไม่ยอมรับ null hypothesis เรียกส่วนนี้ว่า critical region ค่าที่แบ่ง sample space ออกเป็น 2 ส่วน เราเรียกว่า critical value



ระดับความมีนัยสำคัญ (Level of significance)

ถ้าเป็นขอบเขตความเชื่อมั่น เรามักจะกำหนดให้มีระดับความเชื่อมั่นมากที่สุดคือ 95 หรือ 99 เปอร์เซ็นต์ แต่ในการทดสอบสมมติฐานเราจะต้องพยายามปฏิเสธการยอมรับ null hypothesis ให้มีความน่าจะเป็น (probability) น้อยที่สุด นั่นก็คือระดับความมีนัยสำคัญ หมายถึง โอกาสที่จะไม่ยอมรับ null hypothesis

