## การรวบรวมและการได้มาซึ่งข้อมูล

ข้อมูลนับเป็นหัวใจสำคัญของการวิเคราะห์ข้อมูลด้วยเครื่องมือทางวิทยาการ ข้อมูล การรวบรวมและการได้มาของข้อมูลจึงเป็นขั้นตอนที่สำคัญ ข้อมูลที่จะ นำมาวิเคราะห์จะต้องเป็นข้อมูลที่สามารถนำไปสู่การตอบปัญหาธุรกิจได้ อีก ทั้งจะต้องถูกเตรียมให้อยู่ในรูปแบบที่เหมาะสม และข้อมูลต้องมีคุณภาพเพียง พอสำหรับการนำไปวิเคราะห์ ในบทนี้จะกล่าวถึงแหล่งกำเนิดข้อมูล รูปแบบ การแทนข้อมูล การเตรียมข้อมูลเบื้องต้น คุณภาพและการปรับปรุงคุณภาพของ ข้อมูล

## 2.1 แหล่งกำเนิดข้อมูล

เราสามารถรวบรวมข้อมูลได้จากแหล่งกำเนิดข้อมูลหลายประเภท บางครั้งข้อมูล อาจได้มาจากการดำเนินการสำรวจหรือการจดบันทึกจากการสังเกต ในขณะที่ ข้อมูลบางอย่างสามารถรวบรวมได้จากแหล่งเก็บข้อมูลที่เคยมีการสำรวจและ รวบรวมไว้แล้ว แหล่งกำเนิดข้อมูล สามารถแบ่งตามวิธีการได้มาและคุณลักษณะ การเข้าถึงข้อมูลได้ ดังนี้

## แบบสอบถาม (Questionnaires)

การได้มาซึ่งข้อมูลด้วยการออกแบบสอบถาม เป็นวิธีการที่เป็นที่รู้จักและ นำไปใช้อย่างแพร่หลายในการเก็บรวบรวมข้อมูล ข้อมูลที่ได้ถือเป็นข้อมูลชั้น ปฐมภูมิ ที่มาจากแหล่งข้อมูลโดยตรง และไม่ผ่านกระบวนการปรุงแต่งข้อมูล จึง ทำให้มีความน่าเชื่อถือสูง การบันทึกข้อมูลลงในแบบสอบถามนั้น สามารถทำได้ 2 วิธี คือ

1. การบันทึกโดยเจ้าของข้อมูล วิธีการนี้ผู้ออกแบบสอบถามทำหน้าที่กระจาย แบบสอบถาม และผู้ให้ข้อมูลเป็นผู้กรอกข้อมูลลงในแบบสอบถาม ข้อมูล จึงมาจากเจ้าของข้อมูลโดยตรง ซึ่งมีความถูกต้องและน่าเชื่อถือสูง อย่างไร ก็ตามข้อมูลที่ได้อาจมีความหลากหลายสูง โดยเฉพาะคำถามปลายเปิด ดังนั้น ผู้ออกแบบสอบถามจึงต้องออกแบบฟอร์มสำรวจที่ชัดเจน และ อธิบายวิธีการกรอกข้อมูลให้แก่ผู้ให้ข้อมูล เพื่อให้ได้ข้อมูลที่ตรงกับความ ต้องการ และนำไปสู่การวิเคราะห์ข้อมูลโดยสะดวก
2. การบันทึกโดยผู้สำรวจ เป็นการกรอกข้อมูลลงแบบสอบถามโดยผู้ออกแบบ สอบถาม ซึ่งข้อมูลที่ได้อาจมาจากการสัมภาษณ์ผู้ให้ข้อมูล หรือการสังเกต

ปรากฏการณ์ที่เกิดขึ้น วิธีการนี้ช่วยให้ข้อมูลที่ได้มามีความเป็นมาตรฐาน และยังสามารถใช้รวบรวมข้อมูลจากผู้ให้ข้อมูลที่ไม่สามารถกรอกข้อมูล ได้โดยตรง ซึ่งอาจเป็นคน สัตว์ พืช หรือปรากฏการณ์ทางธรรมชาติ อย่างไร ก็ตามผู้ออกแบบสอบถามควรต้องระมัดระวังการนำความเห็นของตนเอง บันทึกลง เป็นข้อมูล ซึ่งอาจทำให้ข้อมูลที่ได้มาไม่ถูกต้องและ ตรงตาม ความเป็นจริง

ในการสร้างแบบสอบถาม ผู้ออกแบบสอบถามสามารถสร้างแบบสอบถาม ได้ทั้งในรูปแบบกระดาษ และแบบฟอร์มออนไลน์ ซึ่งปัจจุบันมีการพัฒนาเครื่องมือ สร้างแบบสอบถามออนไลน์ เช่น Google Forms ${ }^{1}$ และ Microsoft Forms ${ }^{2}$ ที่คอยอำนวยความสะดวกในการออกแบบและกระจายแบบสอบถาม ผู้สนใจ สามารถเลือกใช้เครื่องมือสร้างแบบสอบถามได้ตามความเหมาะสม

## เครื่องบริการเว็บ (Web Servers)

เวิลด์ไวด์เว็บ (World Wide Web: WWW) หรือ เว็บ (Web) เป็นระบบ สารสนเทศที่เอกสาร และทรัพยากรอื่นๆ เช่น รูปภาพ วิดีโอ และเสียง สามารถ เชื่อมโยงถึงกันได้ เว็บเป็นแหล่งข้อมูลขนาดใหญ่ มีพลวัต และความหลากหลาย ของข้อมูลสูง ข้อมูลของเว็บนั้นถูกเก็บไว้ในเครื่องบริการเว็บ (Web Server) กลุ่มของเอกสาร และทรัพยากรเว็บที่มีชื่อโดเมน (Domain Name) ร่วมกัน ถูกเก็บไว้ในเครื่องบริการเว็บเครื่องเดียวกัน เรียกว่า เว็บไซต์ (Website) โดย ปกติแล้วเอกสาร และทรัพยากรเว็บ จะ ถูกแสดงผลผ่านเว็บบราวเซอร์ (Web Browser) โดยเข้าถึงผ่านระบบอินเทอร์เน็ต อย่างไรก็ตามเอกสารและทรัพยากร ที่ถูกจัดเก็บบนเครื่องบริการเว็บ ยังสามารถเข้าถึงผ่านทางช่องทางอื่นๆ ได้ เช่น โปรโตคอลการโอนย้ายไฟล์ (File Transfer Protocol: FTP) และเข้าถึงโดยตรง จากเครื่องบริการเว็บ ซึ่งจำกัดเฉพาะผู้มีสิทธิเข้าถึงข้อมูลเท่านั้น

## บริการผ่านเว็บ (Web Services)

เว็บไซต์บางประเภทถูกพัฒนาขึ้นเพื่อเป็นแหล่งบริการข้อมูลที่มีความจำเพาะ เช่น ข้อมูลสภาพภูมิอากาศ ภาพถ่ายดาวเทียม ตลาดหุ้น และเอกสารวิชาการ เป็นต้น โดยมีช่องทางเฉพาะให้สามารถเข้าถึง และดาวน์โหลดข้อมูลที่ให้บริการ ได้ เช่น การเข้าถึงและดาวน์โหลดจากหน้าเว็บเพจ (Web Page) และการเข้า ถึงผ่านส่วนต่อประสานโปรแกรมประยุกต์ (Application Programming Interface: API) ข้อมูลที่ได้จากบริการผ่านเว็บนี้มักเป็นข้อมูลชั้นทุติยภูมิ ที่มีการจัด ระเบียนและเป็นมาตรฐาน ซึ่งง่ายต่อการนำไปใช้ประโยชน์ในการวิเคราะห์ต่อ ไป

1: Google Forms
https://docs.google.com/forms
2: Microsoft Forms
https://forms.office.com/

## ฐานข้อมูล (Databases)

ข้อมูลที่ถูกสำรวจและ รวบรวมไว้มักถูกจัดเก็บในฐานข้อมูล ซึ่งมีการจัด ระเบียบข้อมูลเป็นอย่างดี ในอดีต ฐานข้อมูลอยู่ในรูปแบบสมุดทะเบียน จน กระทั่งมีการพัฒนาให้อยู่ในรูปแบบอิเล็กทรอนิกส์ ที่ถูกจัดเก็บในระบบคอมพิวเตอร์ มีทั้งแบบออฟไลน์ ซึ่งมักจัดเก็บข้อมูลที่ใช้เฉพาะภายในองค์กรเท่านั้น และแบบ ออนไลน์ ซึ่งจัดเก็บข้อมูลที่ใช้งานร่วมกันหลายหน่วยงาน อาจให้บริการข้อมูล แก่สาธารณะผ่านบริการผ่านเว็บด้วย การเข้าถึงข้อมูลจากฐานข้อมูลโดยตรงจะ ต้องใช้ความรู้และเทคนิคขั้นสูง ซึ่งต้องอาศัยนักพัฒนาโปรแกรมฐานข้อมูลใน การสร้างการสอบถาม (Query) ข้อมูลที่ต้องการ

## คลังเก็บออนไลน์ (Online Repositories)

คลังเก็บออนไลน์มีลักษณะคล้ายกับบริการผ่านเว็บ แต่ต่างกันโดยที่ข้อมูล ที่สามารถดาวน์โหลดได้นั้น เป็นข้อมูลที่บุคคลอื่นนำเข้าสู่คลังเก็บข้อมูล ผู้ใช้ บริการคลังเก็บออนไลน์ให้บริการเฉพาะพื้นที่เก็บและช่องทางการเข้าถึงข้อมูล เท่านั้น ปัจจุบันมีผู้ให้บริการคลังเก็บออนไลน์จำนวนมาก มีทั้งบริการคลังเก็บ ออนไลน์ส่วนบุคคล เช่น Google Drive ${ }^{3}$ และ Dropbox ${ }^{4}$ เป็นต้น ซึ่งการเข้า ถึงข้อมูลจะต้องได้รับอนุญาตจากเจ้าของข้อมูล และคลังเก็บออลไน์ข้อมูลเปิด ซึ่งเมื่อเจ้าของข้อมูลนำข้อมูลเข้าสู่คลังเก็บออนไลน์แล้ว ข้อมูลนั้นจะสามารถ เข้าถึงได้ทั่วไป ข้อมูลจากคลังเก็บออนไลน์นั้นมักมีรูปแบบไม่เป็นมาตรฐาน ซึ่ง ขึ้นอยู่กับเจ้าของข้อมูลและข้อกำหนดของผู้ให้บริการ ดังนั้น การนำข้อมูลจาก คลังเก็บออนไลน์มาใช้งาน จะต้องศึกษาและทำความเข้าใจโครงสร้างการจัด เก็บข้อมูล เพื่อให้สามารถดึงเอาข้อมูลมาวิเคราะห์ได้อย่างถูกต้อง

## แฟ้มลงบันทึกข้อมูลออก (Log Files)

แฟ้มลงบันทึกข้อมูลออก คือ ระเบียนของเหตุการณ์ที่เกิดขึ้น ในระบบคอมพิวเตอร์ มักจะมีการบันทึกเหตุการณ์หรือการดำเนินงานที่เกิดขึ้นในระบบปฏิบิกิการ ซอฟต์แวร์ หรือการสื่อสารโดยอัตโนมัติ เพื่อประโยชน์ในการวิเคราะห์ระบบ และการกู้คืนสถานะเมื่อเกิดข้อผิดพลาด ข้อมูลแฟ้มลงบันทึกข้อมูลออกนี้ ถือ เป็นแหล่งข้อมูลหนึ่งที่สามารถนำมาใช้ประโยชน์ได้ โดยเฉพาะงานทางด้าน ระบบคอมพิวเตอร์และการสื่อสารข้อมูล

3: Google Drive
https://drive.google.com/
4: Dropbox
www.dropbox.com

## แนะนำคลังเก็บออนไลน์

UC Irvine Machine Learning Repository:
https://archive.ics.uci.edu/
Kaggle Datasets:
www.kaggle.com/datasets
ศูนย์กลางข้อมูลเปิดภาครัฐ:
https://data.go.th/
ศูนย์กลางข้อมูลเปิดสถาบันสารสนเทศ
ทรัพยากรน้ำ (องค์การมหาชน):
https://opendata.hii.or.th/

## 2.2 การแทนข้อมูล

## เมทริกซ์ข้อมูล (Data Matrix)

ในการเตรียมข้อมูลสำหรับการวิเคราะห์ ข้อมูลสามารถถูกแทนในรูป เมทริกซ์ ข้อมูล (Data Matrix) ขนาด $n \times d$ เมื่อ $n$ และ $d$ คือ จำนวนแถวและคอลัมน์ ตาม ลำดับ โดยคอลัมน์แสดงค่าของตัวแปรหรือลักษณะเด่นที่สนใจ ข้อมูลหนึ่งข้อมูล จะถูกบันทึกค่าตัวแปรแต่ละตัวแปรที่สนใจไว้ในแต่ละคอลัมน์ของหนึ่งแถวของ เมทริกซ์ เมทริกซ์ข้อมูลสามารถแสดงได้ ดังนี้

$$
\mathbf{D}=\begin{array}{r}
\mathbf{x}_{1} \\
\mathbf{x}_{2} \\
\vdots \\
\mathbf{x}_{n} \\
\left.\begin{array}{ccccc}
X_{1} & x_{2} & \cdots & x_{d} \\
x_{1,1} & x_{1,2} & \cdots & x_{1, d} \\
x_{2,1} & x_{2,2} & \cdots & x_{2, d} \\
\vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\
x_{n, 1} & x_{n, 2} & \cdots & x_{n, d}
\end{array}\right)
\end{array}
$$

เมื่อ $\mathrm{x}_{i}$ แสดงถึงข้อมูลลำดับที่ $i$ ซึ่งสามารถเขียนได้ ดังนี้

$$
\mathbf{x}_{i}=\left(x_{i, 1}, x_{i, 2}, \ldots, x_{i, d}\right)
$$

และ $X_{j}$ แสดงถึงค่าตัวแปรที่ $j$ ของข้อมูลทุกข้อมูล ซึ่งสามารถเขียนได้ ดังนี้

$$
X_{j}=\left(x_{1, j}, x_{2, j}, \ldots, x_{n, j}\right)
$$

ข้อมูลแต่ละแถวอาจถูกเรียกว่า เอนทิตี (Entity) กรณีตัวอย่าง (Instance) ตัวอย่าง (Example) ระเบียน (Record) รายการ (Transaction) วัตถุ (Object) จุดข้อมูล (Data Point) เวกเตอร์ลักษณะ เด่น (Feature Vector) ทูเพิล (Tuple) หรือ อื่นๆ ในขณะ เดียวกัน แต่ละ คอลัมน์อาจ ถูกเรียกว่า แอตทริบิวต์ (Attribute) คุณสมบัติ (Property) ลักษณะเด่น (Feature) มิติ (Dimension) ตัวแปร (Variable) เขตข้อมูล (Field) หรืออื่นๆ ทั้งนี้ขึ้นอยู่กับแนวทางการประยุกต์ใช้

เมทริกซ์ข้อมูลยังสามารถแสดงในมุมมองของตารางข้อมูล (Data Table) โดย แถวกับ คอลัมน์ ของ เมทริกซ์ข้อมูลและ ตารางข้อมูลมี ความสอดคล้องกัน ตาราง 2.1 แสดงตัวอย่างข้อมูลตัวละครจากหนังสือการ์ตูน Marvel จากชุด ข้อมูล Marvel Wikia [4] โดยแต่ละแถวจัดเก็บค่าคุณลักษณะหรือตัวแปรของ ตัวละครหนึ่งตัว และแต่ละคอลัมน์แทนตัวแปรที่สนใจ เราสามารถเขียนข้อมูล ตัวละคร Spider-Man ในรูปทูเพิล ได้ ดังนี้
[4] Comic Characters. 2015. url: https: //github.com/fivethirtyeight/data/ tree/master/comic-characters

ตาราง 2.1: ตัวอย่างข้อมูลตัวละครจากหนังสือการ์ตูน Marvel จากชุดข้อมูล Marvel Wikia (ที่มา: https://github.com/fivethirtyeight/data/ blob/master/comic-characters/marvel-wikia-data.csv)

|  | Page ID | Name | ID | Align | Eye | Hair | Sex | Gsm | Alive |  | Year |
| :---: | :---: | :---: | :---: | :---: | :---: | :---: | :---: | :---: | :---: | :---: | :---: |
|  | $X_{1}$ | $X_{2}$ |  |  |  |  |  |  |  |  |  |$\quad X_{3}$

## ชนิดข้อมูล (Data Types)

ชนิดข้อมูลของตัวแปร เป็นอีกสิ่งหนึ่งที่จะต้องพิจารณา เนื่องการดำเนินการ (Operation) ของข้อมูลแต่ละชนิดมีนิยามที่แตกต่างกัน เช่น การบวกค่าตัวแปร ชนิดตัวเลขคือการนำค่าของข้อมูลมารวมกัน แต่การดำเนินการบวกของตัวแปร ชนิดข้อความอาจหมายถึงการนำข้อความมาเชื่อมกัน การวิเคราะห์ข้อมูลด้วย เครื่องมือทางวิทยาการข้อมูลล้วนมีพื้นฐานบนการดำเนินการทางคณิตศาสตร์ ดังนั้น เมื่อทำการแทนข้อมูลในรูปแบบเมทริกซ์ข้อมูล หรือตารางข้อมูลแล้ว จึงจำเป็นต้องกำหนดชนิดข้อมูลของแต่ละตัวแปรให้เหมาะสมด้วย เราสามารถ จำแนกชนิดข้อมูลออกเป็น 2 ประเภทหลัก ได้ดังนี้

## ข้อมูลเชิงคุณภาพ (Qualitative Data)

ข้อมูลเชิงคุณภาพ คือ ข้อมูลที่ไม่สามารถอธิบายได้ด้วยตัวเลข และการดำเนิน การทางคณิตศาสตร์พื้นฐาน โดยปกติแล้วมักอยู่ในรูปของภาษาธรรมชาติ (Natural Language) ข้อมูลเชิงคุณภาพสามารถแบ่งออกได้เป็น 2 ประเภท ดังนี้

## 1) ข้อมูลสายอักขระ (String Data)

สายอักขระ หรือ ข้อความ คือ กลุ่มของอักขระที่เรียงต่อกันเพื่อสื่อความ หมาย หรือค่าของข้อมูล ที่เป็นไปได้จำนวนมาก หรือค่าที่เป็นไปได้เป็นเซต อนันต์ (Infinite Set) เช่น ชื่อของบุคคล รหัสนักศึกษา เบอร์โทรศัพท์ บทความ และข้อความคิดเห็น เป็นต้น

## 2) ข้อมูลเชิงกลุ่ม (Categorical Data)

ข้อมูลเชิงกลุ่ม คือ ข้อความบ่งบอกประเภทหรือหมวดหมู่ ค่าของข้อมูลมี จำนวนจำกัด หรือค่าที่เป็นไปได้เป็นเซต จำกัด (Finite Set) เช่น ชื่อคณะใน มหาวิทยาลัยเชียงใหม่ ชื่อประเทศ สี เพศ วุฒิการศึกษา และชนิดของสกุลพืช เป็นต้น ข้อมูลเชิงกลุ่มยังสามารถแบ่งตามมาตรการวัดได้ 2 ประเภท คือ

1. ข้อมูลนามบัญญัติ (Nominal Data) เป็นข้อมูลแสดงกลุ่มหรือประเภท ที่สามารถนำค่าข้อมูลมาเปรียบเทียบความเหมือนหรือแตกต่างกันได้ แต่ ไม่สามารถเรียงลำดับค่าของข้อมูลได้ ตัวอย่างเช่น

- เพศ $=\{$ ชาย, หญิง $\}$
- สีผม $=\{$ ดำ, น้ำตาล, แดง, ขาว $\}$
- สถานะ $=$ \{โสด, สมรส, หย่าร้าง $\}$

พิจารณาตัวแปรเพศจากตัวอย่างซึ่งมีค่าที่เป็นไปได้ 2 ค่า คือ ชาย และ หญิง สมมติให้นักศึกษา 3 คน นักศึกษาคนที่ 1 และ 2 เป็นเพศชาย และ นักศึกษาคนที่ 3 เป็นเพศหญิง เราสามารถกล่าวได้ว่า นักศึกษาคนที่ 1 และ 2 มีค่าตัวแปรเพศเหมือนกัน ส่วนนักศึกษาคนที่ 1 และ 3 มีค่าตัว แปรเพศต่างกัน แต่ไม่สามารถกล่าวได้ว่า นักศึกษาคนที่ 1 มีค่าตัวแปร เพศมากกว่าหรือน้อยกว่า นักศึกษาคนที่ 3
2. ข้อมูลเชิงอันดับ (Ordinal Data) เป็นข้อมูลแสดงกลุ่มหรือประเภท ที่ สามารถนำค่าข้อมูลมาเปรียบเทียบความเหมือนหรือแตกต่าง และเรียง ลำดับค่าของข้อมูลได้ แต่ไม่สามารถวัดความแตกต่างระหว่างค่าข้อมูลได้ ว่ามีค่ามากน้อยเพียงใด ตัวอย่างเช่น

- ระดับการศึกษา $=$ \{ปฐมศึกษา, มัธยม, อนุปริญญา, ปริญญา $\}$
- ความพึงพอใจ $=$ \{พอใจ, ปานกลาง, ไม่พอใจ $\}$

พิจารณาตัวแปรความพึงพอใจจากตัวอย่างซึ่งมีค่าที่เป็นไปได้ 3 ค่าคือ พอใจ ปานกลาง และไม่พอใจ สมมติให้ลูกค้าผู้มาใช้บริการธนาคาร 2 คน โดยลูกค้าคนที่ 1 มีความพึงพอใจในการให้บริการระดับปานกลาง ส่วน ลูกค้าคนที่ 2 ไม่พึงพอใจในการให้บริการ เราสามารถกล่าวได้ว่าลูกค้าคน ที่ 1 มีความพึงพอใจในการให้บริการมากกว่าลูกค้าคนที่ 2 แต่ไม่สามารถ ระบุได้ว่า คนที่ 1 มีความพึงพอใจในการให้บริการมากกว่าลูกค้าคนที่ 2 เท่าใด

## ตัวอย่าง 2.1

ข้อมูลตัวละครจากหนังสือการ์ตูน Marvel ซึ่งแสดงตัวอย่างข้อมูลในตาราง 2.1 ตัวแปร Name มีชนิดข้อมูลเป็นข้อมูลสายอักขระ เนื่องจากค่าที่เป็น ไปได้ของตัวแปร ซึ่งเป็นชื่อของตัวละครมีจำนวนมาก และหากมีตัวละคร ใหม่เกิดขึ้น ค่าที่เป็นไปได้ของตัวแปร Name จะมีเพิ่มขึ้นตามไปด้วย จึง ทำให้ค่าที่เป็นไปได้ของตัวแปร Name เป็นเซตอนันต์ นอกจากนี้เนื่องจาก

```
ค่าตัวแปร Page ID เป็นตัวระบุ (Identifier) ของตัวละครแต่ละตัว จึงทําให้
ค่าตัวแปร Page ID ของตัวละครแต่ละตัวมีค่าไม่ซ้ํากัน ดังนั้นค่าที่เป็นไป
ได้ของตัวแปร Page ID จึงสามารถเพิ่มขึ้นตามจํานวนตัวละครที่เพิ่มขึ้น
นอกจากนี้ แม้ว่าลักษณะข้อมูลจะเป็นตัวเลข แต่เราไม่สามารถใช้การดําเนิน
การทางคณิตศาสตร์พื้นฐานกับค่าตัวแปรนี้อย่างมีความหมายได้ จึงสรุปได้
ว่า ตัวแปร Page ID มีชนิดข้อมูลเป็นข้อมูลสายอักขระ
    ส่วน ตัวแปร ID Sex และ Alive มีชนิดข้อมูลเป็นข้อมูลนามบัญญัติ
เนื่องจากตัวแปรทั้ง }3\mathrm{ ตัวแปรมีค่าที่เป็นไปได้อยู่ในเซตจํากัด นั้นคือ
    - ID = {Known to Authorities,No Dual, Public, Secret}
    - Sex = {Agender, Female, Genderfluid, Male}
    - Alive = {Deceased, Living}
และค่าที่เป็นไปได้ของตัวแปรเหล่านี้ไม่สามารถเรียงลําดับอย่างมีความหมาย
ได้
ตัวแปร Align มีชนิดข้อมูลเป็นข้อมูลเชิงอันดับ เนื่องจากมีค่าที่เป็น ไปได้อยู่ในเซต \{Good, Neutral, Bad\} และค่าของตัวแปรที่เป็นไปได้ทั้ง 3 ค่า สามารถเรียงลำดับตามพฤติกรรมได้โดย Good \(>\) Neutral \(>\) Bad หรือ Good < Neutral < Bad ก็ได้
```


## ข้อมูลเชิงปริมาณ (Quantitative Data)

ข้อมูลเชิงปริมาณ หรือ ข้อมูลเชิงตัวเลข (Numerical Data) คือ ข้อมูลที่สามารถ อธิบายได้ด้วยตัวเลข และสามารถใช้การดำเนินการทางคณิตศาสตร์พื้นฐานบน ค่าของข้อมูลได้ ข้อมูลเชิงปริมาณ สามารถแบ่งตามมาตรการวัดได้ 2 ประเภท คือ

1. ข้อมูลระดับอันตรภาค (Interval-scaled Data) เป็นข้อมูลที่มีช่วงห่าง หรือระยะห่างเท่าๆ กัน และสามารถวัดค่าระยะห่างได้ แต่เป็นข้อมูลที่ ไม่มีศูนย์แท้ จึงไม่สามารถนำไปเปรียบเทียบในลักษณะสัดส่วนได้ ตัวอย่าง เช่น

- อุณหภูมิ ในหน่วยวัดองศาเซลเซียส ( ${ }^{\circ} \mathrm{C}$ ) หรือองศาฟาเรนไฮต์ ( ${ }^{\circ} \mathrm{F}$ )
- มาตรความเป็นกรด-เบส (pH meter)
- คะแนนสอบ SAT ซึ่งมีค่าอยู่ระหว่าง 200-800

พิจารณาตัวแปรอุณหภูมิใน หน่วย องศา เซลเซียส $\left({ }^{\circ} \mathrm{C}\right)$ สมมติว่าวันนี้มี อุณหภูมิเฉลี่ย $20^{\circ} \mathrm{C}$ และวันก่อนหน้ามีอุณหภูมิเฉลี่ย $10^{\circ} \mathrm{C}$ เราสามารถ กล่าวได้ว่า อุณหภูมิเฉลี่ยของวันนี้ลดลงจากอุณหภูมิเฉลี่ยวันก่อนหน้า
$10^{\circ} \mathrm{C}$ อย่างไรก็ตาม เราไม่สามารถสรุปได้ว่า วันนี้อากาศหนาวกว่าวัน ก่อนหน้าเป็น 2 เท่า
2. ข้อมูลระดับอัตราส่วน (Ratio-scaled Data) เป็นข้อมูลที่มีคุณสมบัติ เช่นเดียวกับข้อมูลระดับอันตรภาค แต่ข้อมูลระดับอัตราส่วนเป็นข้อมูลที่ มีศูนย์แท้ (Natural Zero) หรือ ศูนย์สัมบูรณ์ (Absolute Zero) จึงทำให้ ข้อมูลประเภทนี้สามารถนำไปเปรียบเทียบในลักษณะสัดส่วนได้ ตัวอย่าง เช่น

- อุณหภูมิ ในหน่วยเคลวิน (Kelvin: K)
- อายุ
- ความสูง
- รายได้

พิจารณาตัวแปรอายุ สมมติว่านายเอ มีอายุ 20 ปี และนายบี มีอายุ 10 ปี เราสามารถกล่าวได้ว่า นายเอมีอายุมากกว่านายบี 10 ปี และ นายเอ มีอายุเป็น 2 เท่าของนายบี

เมื่อพิจารณาชนิดข้อมูลที่แบ่งตามมาตรการวัดแล้ว สามารถเปรียบเทียบ คุณลักษณะ และความสามารถในการจัดการข้อมูลแต่ละชนิดได้ ดังตาราง 2.2

ตาราง 2.2: คุณลักษณะและความสามารถในการดำเนินการของแต่ละชนิดข้อมูล

| คุณลักษณะและ ความสามารถในการจัดการ | ชนิดข้อมูล |  |  |  |
| :---: | :---: | :---: | :---: | :---: |
|  | ข้อมูลเชิงคุณภาพ |  | ข้อมูลเชิงปริมาณ |  |
|  | ข้อมูลนามบัญญัติ | ข้อมูลเชิงลำดับ | ข้อมูลระดับอัตรภาค | ข้อมูลระดับอัตราส่วน |
| เปรียบเทียบความเท่ากันได้ | $\checkmark$ | $\checkmark$ | $\checkmark$ | $\checkmark$ |
| เรียงลำดับของค่าข้อมูลได้ |  | $\checkmark$ | $\checkmark$ | $\checkmark$ |
| นับความถี่ได้ | $\checkmark$ | $\checkmark$ | $\checkmark$ | $\checkmark$ |
| หาค่าฐานนิยม (Mode) ได้ | $\checkmark$ | $\checkmark$ | $\checkmark$ | $\checkmark$ |
| หาค่ามัธยฐาน (Median) ได้ |  | $\checkmark$ | $\checkmark$ | $\checkmark$ |
| หาค่าเฉลี่ย (Mean) ได้ |  |  | $\checkmark$ | $\checkmark$ |
| วัดระยะห่างระหว่างค่าข้อมูลได้ |  |  | $\checkmark$ | $\checkmark$ |
| สามารถดำเนินการบวกหรือลบ ค่าข้อมูลได้ |  |  | $\checkmark$ | $\checkmark$ |
| สามารถดำเนินการคูณและหาร ค่าข้อมูลได้ |  |  |  | $\checkmark$ |
| มีค่าศูนย์แท้ |  |  |  | $\checkmark$ |

## ตัวอย่าง 2.2

ข้อมูลดอก Iris จากชุดข้อมูล Fisher Iris [5] ประกอบด้วย 4 ตัวแปร คือ ความยาวของกลีบเลี้ยง (Sepal Length) ความกว้างของกลีบเลี้ยง (Sepal Width) ความยาวของกลีบดอก (Petal Length) ความกว้างของกลีบดอก
[5] Penny Analytics. Fisher Iris Data. url: https:// pennyanalytics.com / free-trial/
(Petal Width) และ ชนิดพันธุ์ (Species) แสดงตัวอย่างข้อมูล ดังตารางต่อ ไปนี้

ตาราง 2.3: ตัวอย่าง ข้อมูล ดอก Iris จาก ชุด ข้อมูล Fisher Iris (ที่มา: https:// pennyanalytics.com/free-trial/)

| Sepal <br> Length | Sepal <br> Width | Petal <br> Length | Petal <br> Width | Species |
| :---: | :---: | :---: | :---: | :---: |
| 5.1 | 3.5 | 1.4 | 0.2 | setosa |
| 4.9 | 3.0 | 1.4 | 0.2 | setosa |
| $\ldots$ | $\ldots$ | $\ldots$ | $\ldots$ | $\ldots$ |
| 7.0 | 3.2 | 4.7 | 1.4 | versicolor |
| 6.4 | 3.2 | 4.5 | 1.5 | versicolor |
| $\ldots$ | $\ldots$ | $\ldots$ | $\ldots$ | $\ldots$ |
| 6.2 | 3.4 | 5.4 | 2.3 | virginica |
| 5.9 | 3.0 | 5.1 | 1.8 | virginica |

ตัวแปร ความยาวของกลีบเลี้ยง ความกว้างของกลีบเลี้ยง ความยาว ของกลีบดอก และ ความกว้างของกลีบดอก (หน่วย: เซนติเมตร) จัดเป็น ข้อมูลระดับอัตราส่วน เนื่องจากเป็นข้อมูลเชิงตัวเลข (Numerical Data) แสดงความขนาดของกลีบเลี้ยงและกลีบดอก จึงมีค่าศูนย์แท้

ส่วน ตัวแปร ชนิดพันธุ์ (Species) มีชนิดข้อมูลเป็นข้อมูลนามบัญญัติ เพราะมีค่าที่เป็นไปได้อยู่ในเซต \{setosa, versicolor, virginica\} และค่าที่ เป็นไปได้ดั้ง 3 ค่า ไม่สามารถนำมาเรียงลำดับอย่างมีความหมายได้

## 2.3 การเตรียมข้อมูล

## การเข้ารหัสข้อมูลเชิงกลุ่ม

เนื่องจากวิธีการ หรือเครื่องมือในการวิเคราะห์ข้อมูลทางด้านวิทยาการข้อมูล ส่วนใหญ่ ถูกนำเสนอขึ้นบนฐานการดำเนินการเชิงตัวเลข ดังนั้น ค่าตัวแปรที่มี ชนิดข้อมูลเป็นข้อมูลเชิงกลุ่มจึงต้องถูกเข้ารหัส (Encoding) ในที่นี้จะกล่าววิธี การเข้ารหัสพื้นฐานสำหรับข้อมูลนามบัญญัติ และข้อมูลเชิงอันดับ 2 วิธีการ ดัง ต่อไปนี้

## การเข้ารหัสแบบวัน-ฮอท (One-hot Encoding)

การเข้ารหัสแบบวัน-ฮอท เป็นวิธีการเข้ารหัสสำหรับข้อมูลนามบัญญัติต โดยใช้ การแทนข้อมูลแบบทวิภาค (Binary) แทนแต่ละค่าที่เป็นไปได้ของตัวแปร ดัง นั้น จากตัวแปร 1 ตัวแปร จะถูกขยายจำนวนตัวแปรเท่ากับจำนวนค่าที่เป็นไป ได้ของตัวแปรนั้น ค่าที่แทนลงในตัวแปรที่ขยายมานี้ จะมีค่าเป็น 0 ทั้งหมด ยกเว้นในตัวแปรที่สัมพันธ์กับค่าตัวแปรตั้งต้น จะมีค่าเป็น 1 เพื่อให้เข้าใจมาก ยิ่งขึ้นจะขอยกตัวอย่างดังต่อไปนี้

## ตัวอย่าง 2.3

จากตัวแปร Sex ของข้อมูลตัวละครจากหนังสือการ์ตูน Marvel มีค่าที่เป็น ไปได้ 4 ค่า คือ Agender Female Genderfluid และ Male สามารถทำการ เข้ารหัสแบบวัน-ฮอท โดยขยายตัวแปรออกเป็น 4 ตัวแปร ได้ดังนี้

| Sex |  |  | isAgender | isFemale | isGenderfluid |
| :---: | :---: | :---: | :---: | :---: | :---: |
|  | isMale |  |  |  |  |
| Agender |  | 1 | 0 | 0 | 0 |
| Female |  | 0 | 1 | 0 | 0 |
| Genderfluid | 0 | 0 | 1 | 0 |  |
| Male | 0 | 0 | 0 | 1 |  |

สังเกตได้ไว้ แต่ละตัวแปรใหม่ที่ขยายออกออกมานั้น มีความสัมพันธ์กับ ตัวแปรตั้งต้น โดยค่าที่เป็นไปได้ 1 ค่าจะถูกสร้างตัวแปรใหม่ 1 ตัวแปรขึ้นมา แทน และตัวแปรที่ขยายออกมานี้จะมีค่าที่เป็นไปได้ 0 หรือ 1 เท่านั้น และ จะต้องมีเพียงตัวแปรเดียวเท่านั้นที่สามารถมีค่าเท่ากับ 1 ได้ โดย

- ถ้าตัวแปรใหม่ isAgender มีค่าเท่ากับ 1 นั่นคือข้อมูลนั้นมีค่าตัวแปร Sex เดิมเป็น Agender
- ถ้าตัวแปรใหม่ isFemale มีค่าเท่ากับ 1 นั่นคือข้อมูลนั้นมีค่าตัวแปร Sex เดิมเป็น Female
- ถ้าตัวแปรใหม่ isGenderfluid มีค่าเท่ากับ 1 นั่นคือข้อมูลนั้นมีค่าตัว แปร Sex เดิมเป็น Genderfluid
- ถ้าตัวแปรใหม่ isMale มีค่าเท่ากับ 1 นั่นคือข้อมูลนั้นมีค่าตัวแปร Sex เดิมเป็น Male

ดังนั้น ข้อมูล Spider-Man มีค่าตัวแปร Sex เท่ากับ Male เมื่อทำการ เข้ารหัสแล้ว ตัวแปร isMale ซึ่งขยายมาจากตัวแปร Sex เดิม จะมีค่าเท่ากับ 1 ส่วนตัวแปร isAgender isFemale และ isGenderfluid จะมีค่าเท่ากับ 0

## การเข้ารหัสเชิงลำดับ (Ordinal Encoding)

การเข้ารหัสเชิงลำดับ เป็นวิธีการเข้ารหัสสำหรับข้อมูลเชิงอันดับ โดยการให้ ค่าตัวเลขตามลำดับของค่าข้อมูล แทนการใช้ข้อความ ดังนั้น เมื่อข้อมูลถูกเข้า รหัสแล้วความหมายเชิงลำดับของข้อมูลจะยังคงถูกสงวนไว้ ศึกษาวิธีการการ เข้ารหัสเชิงลำดับได้ ดังตัวอย่างต่อไปนี้

## ตัวอย่าง 2.4

จากตัวแปร Align ของข้อมูลตัวละครจากหนังสือการ์ตูน Marvel มีค่าที่เป็น ไปได้ 3 ค่า คือ Good Neutral และ Bad โดย กำหนดให้ลำดับของข้อมูล เป็น Good $>$ Neutral $>\mathrm{Bad}$ สามารถทำการเข้าเชิงลำดับ ได้ด้งนี้

| Align | Encoded Align |
| :---: | :---: |
| Bad | 1 |
| Neutral | 2 |
| Good | 3 |

สังเกตได้ว่า การเข้ารหัสเชิงอันดับ ไม่ทำให้เกิดการเพิ่มตัวแปรในชุด ข้อมูล เพียงแต่เปลี่ยนการแทนค่าข้อมูลเชิงอันดับ จากข้อความเป็นตัวเลข เท่านั้น โดยการให้ค่าตัวเลขสัมพันธ์กับลำดับของค่าข้อมูล

อย่างไรก็ตาม การให้ค่าตัวเลขไม่ได้จำกัดให้เริ่มต้นจากค่า 1 เท่านั้น สามารถเลือกใช้ค่าตัวเลขใดก็ได้ แต่ยังคงต้องรักษาลำดับของค่าข้อมูลให้คง อยู่ ตัวอย่างเช่น

| Align | Encoded Align |
| :---: | :---: |
| Bad | -1 |
| Neutral | 0 |
| Good | 1 |

## การแปลงค่าข้อมูลเชิงปริมาณ

การแปลงค่าข้อมูลเชิงปริมาณในบางครั้งสามารถช่วยให้แบบจำลองสำหรับการ วิเคราะห์ข้อมูล มีความแม่นยำมากยิ่งขึ้น วิธีการแปลงค่าข้อมูลเชิงตัวเลขที่เป็น ที่นิยมใช้กันอย่างแพร่หลาย คือ การทำให้เป็นบรรทัดฐาน (Normalization) และการทำให้เป็นมาตรฐาน (Standardization) มีรายละเอียดของเทคนิควิธี การ ดังต่อไปนี้

## การทำให้เป็นบรรทัดฐาน (Normalization)

การทำให้เป็นบรรทัดฐาน คือ การแปลงค่าข้อมูลเชิงตัวเลขให้อยู่ในช่วง $[0,1]$ โดยไม่บิดเบือนการกระจายของข้อมูล กำหนดให้ $X_{j}=\left(x_{1, j}, x_{2, j}, \ldots, x_{n, j}\right)$ เป็น ชุดของค่าตัวแปร $X_{j}$ ของทุกๆ ข้อมูล เราสามารถแปลงค่า $x_{i, j} \in X_{j}$ ให้อยู่ใน ช่วง $[0,1]$ ได้ ด้วยเทคนิค Min-max Normalization โดยใช้สมการ ต่อไปนี้

$$
\begin{equation*}
x_{i, j}^{\mathrm{norm}}=\frac{x_{i, j}-\min \left(X_{j}\right)}{\max \left(X_{j}\right)-\min \left(X_{j}\right)} \tag{2.1}
\end{equation*}
$$

เมื่อ $x_{i, j}^{\text {norm }}$ คือ ค่า $x_{i, j}$ ที่ถูกทำให้เป็นบรรทัดฐานแล้ว $\min \left(X_{j}\right)$ คือ ค่าที่น้อย ที่สุดในชุดของค่าตัวแปร $X_{j}$ และ $\max \left(X_{j}\right)$ คือ ค่าที่มากที่สุดในชุดของค่าตัว แปร $X_{j}$ ค่าที่น้อยที่ใน $X_{j}$ จะถูกแปลงค่าให้มีค่าใหม่เท่ากับ 0 ในขณะที่ค่าที่มาก ที่สุดใน $X_{j}$ จะมีค่าที่ถูกแปลงค่าแล้วเท่ากับ 1

## ตัวอย่าง 2.5

สมมติให้ ชุดข้อมูลหนึ่ง ประกอบด้วยข้อมูลทั้งหมด 5 ข้อมูล และแต่ละ ข้อมูลมีค่าตัวแปรอายุ (Age) ดังนี้

$$
25,32,21,45,19
$$

สามารถแปลงค่าข้อมูลของตัวแปรอายุ ด้วยเทคนิค Min-max Normalization โดยพิจารณาค่าที่มากที่สุด คือ 45 และค่าที่น้อยที่สุด คือ 19 จะได้ ค่าตัวแปรอายุของแต่ละข้อมูลที่ถูกทำให้เป็นบรรทัดฐานแล้ว ดังนี้

| Age |  |  |
| :---: | :---: | :---: |
| 25 |  | Normalized Age <br> $45-19$ <br> 32 |
| 21 | 0.50 |  |
| 45 | 0.08 |  |
| 19 | 1.00 |  |

## การทำให้เป็นมาตรฐาน (Standardization)

การทำให้เป็นมาตรฐาน คือ การแปลงค่าข้อมูลเชิงตัวเลขให้จุดศูนย์กลางของ ข้อมูลมีค่าเท่ากับ 0 และ ส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐาน (Standard Deviation: SD) มีค่าเท่ากับ 1 เราสามารถแปลงค่า $x_{i, j} \in X_{j}$ ให้เป็นมาตรฐาน โดยใช้สมการ ต่อ ไปนี้

$$
\begin{equation*}
x_{i, j}^{\text {stand }}=\frac{x_{i, j}-\operatorname{mean}\left(X_{j}\right)}{\operatorname{std}\left(X_{j}\right)} \tag{2.2}
\end{equation*}
$$



ภาพ 2.1: ตัวอย่าง ผล ลัทธ์ จาก การ แปลง ค่า ข้อมูล ด้วย การ ทำให้ เป็น บรรทัดฐาน และ การ ทำให้ เป็น มาตรฐาน (a) ข้อมูล ดั้งเดิม (b) ผลลัพธ์ จาก การ ทำให้ เป็น บรรทัดฐาน ด้วย เทคนิค Min-max Normalization (c) ผลลัพธ์จากการทำให้เป็นมาตรฐาน

เมื่อ $x_{i, j}^{\text {stand }}$ คือ ค่า $x_{i, j}$ ที่ถูกทำให้เป็นมาตรฐานแล้ว ซึ่งมักถูกเรียกว่า คะแนน มาตรฐานซี (Z-score) mean $\left(X_{j}\right)$ คือ ค่าเฉลี่ยน (Mean) บนชุดของค่าตัวแปร $X_{j}$ และ $\operatorname{std}\left(X_{j}\right)$ คือ ส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานของข้อมูลในชุดของค่าตัวแปร $X_{j}$ การทำให้เป็นมาตรฐานมีสมมติฐานว่า ค่าข้อมูลมีลักษณะการกระจายแบบปกติ (Normal Distribution) อย่างไรก็ตาม ข้อมูลที่มีลักษณะการกระจายแบบอื่น ยังคงสามารถใช้การทำให้เป็นมาตรฐานในการแปลงค่าข้อมูลได้

## ตัวอย่าง 2.6

จากข้อมูลอายุ ในตัวอย่าง 2.5 สามารถคำนวณค่าเฉลี่ย และส่วนเบี่ยงเบน มาตรฐานได้ ดังนี้

$$
\text { ค่าเฉลี่ย }=28.4
$$

$$
\text { ส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐาน }=10.53
$$

สามารถแปลงค่าข้อมูลของตัวแปรอายุ ด้วยการทำให้เป็นมาตรฐานได้ ดังนี้

| Age | Standardized Age |
| :---: | :---: |
| 25 | $\frac{25-28.4}{10.53}=-0.32$ |
| 32 | 0.34 |
| 21 | -0.70 |
| 45 | 1.58 |
| 19 | -0.89 |

## คุณภาพข้อมูล

สิ่งสำคัญประการหนึ่งของการวิเคราะห์ข้อมูล คือ คุณภาพข้อมูล เทคนิควิธีการ วิเคราะห์ส่วนใหญ่ถูกนำเสนอขึ้นภายใต้สมมติฐานว่าข้อมูลที่นำมาวิเคราะห์มี คุณภาพดี ข้อมูลที่มีคุณภาพควรมีคุณลักษณะ ต่อไปนี้

## 1) ความถูกต้องและแม่นยำ (Accuracy and Precision)

ความถูกต้อง หมายถึง ค่าของตัวแปรต่างๆ ที่รวบรวมได้จะต้องเป็นไปตาม ความจริง ความไม่ถูกต้องของข้อมูลอาจเกิดขึ้นได้จาก ความผิดพลาดของการ ตรวจวัดค่าของทั้งอุปกรณ์ตรวจวัดหรือยู้บันทึกข้อมูล ความเข้าใจผิดหรือ ความ มีอคติผู้บันทึกข้อมูล ส่วนความแม่นยำ หมายถึง ความสามารถในการวัดค่าตัว แปรเดิมซ้ำหลายครั้ง ภายใต้เงื่อนไขการวัดเดิม แล้วยังคงได้ค่าที่ตรวจวัดได้เป็น ค่าเดิมเสมอ ข้อมูลที่มีคุณภาพ ควรมีความถูกต้องสูง จึงจะทำให้ผลลัพธ์ที่ได้ จากการวิเคราะห์ข้อมูลตรงความเป็นจริง และสามารถนำไปใช้ให้เกิดประโยชน์

ได้ หากข้อมูลมีความถูกต้องต่ำแล้ว ผลการวิเคราะห์ข้อมูลย่อมไม่ตรวจตาม ความเป็นจริง และการนำไปใช้ประโยชน์อาจเกิดผลเสียหายได้ นอกจากนี้ข้อมูล จะต้องมีความแม่นสูงด้วย จึงจะทำให้การวิเคราะห์ข้อมูลมีประสิทธิภาพ และ ผลลัพธ์ที่ได้มีความถูกต้องและน่าเชื่อถือสูง

## 2) ความสมบูรณ์ (Completeness)

ข้อมูลที่มีความสมบูรณ์ คือ ข้อมูลที่สามารถรวบรวมค่าของทุกตัวแปรที่ สนใจได้ครบถ้วน ไม่มีค่าของตัวแปรใดที่ไม่ทราบค่าหรือมีค่าสูญหาย (Missing Value) หากข้อมูลที่รวบรวมได้มีตัวแปรที่ไม่ทราบค่าหรือค่าสูญหายสูง ย่อม ไม่สามารถนำมาวิเคราะห์ได้ แม้ว่าจะมีเทคนิควิธีการเติมค่าข้อมูลสูญหายที่ช่วย เพิ่มความสมบูรณ์ให้ข้อมูลได้ แต่จะต้องมีข้อมูลที่ทราบค่าจำนวนมากเพียงพอที่ จะสามารถทำการเติมค่าข้อมูลที่สูญหายให้ถูกต้อง หรือใกล้เคียงความเป็นจริง มากที่สุด

## 3) ความต้องกัน (Consistency)

ความต้องกันของข้อมูล หมายถึง ค่าข้อมูลที่สื่อถึงสิ่งเดียวกันต้องมีค่าเหมือน กัน บางครั้งการรวบรวมข้อมูลจากหลายแหล่งข้อมูลที่แทนค่าสิ่งเดียวกันด้วย วิธีการแทนค่าต่างกัน เมื่อนำข้อมูลจากแหล่งข้อมูลเหล่านั้นมารวมกัน ทำให้ชุด ข้อมูลใหม่ที่ได้เกิดปัญหาความไม่ต้องกันของข้อมูล ดังแสดงตัวอย่างในตาราง 2.4 ซึ่งเป็นชุดข้อมูลที่เกิดจากการรวมชุดข้อมูล Marvel Wikia และ DC Wikia [4] เข้าด้วยกัน พิจารณาค่าตัวแปร First Appear ของข้อมูลตัวละคร SpiderMan และ Bess Lynn ซึ่งมาจากชุดข้อมูล Marvel Wikia และ DC Wikia ตาม ลำดับ สังเกตได้ว่าค่าตัวแปรของทั้ง 2 ตัวละคร สื่อถึงสิ่งเดียวกัน คือ เดือน สิงหาคม (August) ปี ค.ศ. 1962 แต่ค่าตัวแปร First Appear ของตัวละคร Spider-Man และ Bess Lynn มีค่าเท่ากับ Aug-62 และ 1962, August ตาม ลำดับ ซึ่งเกิดจากการแทนค่าเดือนและปีด้วยรูปแบบที่ต่างกันในแต่ละชุดข้อมูล ดังนั้น ชุดข้อมูลที่เกิดจากการรวมชุดข้อมูล Marvel Wikia และ DC Wikia นี้ จึงเกิดปัญหาความไม่ต้องกันของข้อมูล ความไม่ต้องกันของข้อมูลนี้ทำให้ข้อมูล มีความซับซ้อนสูง และส่งผลให้ผลลัพธ์หรือแบบจำลองที่ได้จากการวิเคราะห์ ข้อมูลมีความซับซ้อนสูงตามไปด้วย

## 4) ความสมเหตุสมผล (Validity)

ความสมเหตุสมผลของข้อมูล หมายถึง ค่าของตัวแปรเป็นไปตามกฎธุรกิจ หรือเงื่อนไขบังคับ ความสมเหตุสมผลสามารถแบ่งได้เป็น 2 ประเภท คือ

1. ความสมเหตุสมผลของค่าข้อมูลตัวแปรเดียว เป็นการพิจารณาความสม เหตุสมผลของค่าตัวแปรใดตัวแปรหนึ่งเท่านั้น ตัวอย่างเช่น
[4] Comic Characters. 2015. url: https: //github.com/fivethirtyeight/data/ tree/master/comic-characters

ตาราง 2.4: ตัวอย่างข้อมูลตัวละครที่เกิดจากการรวมชุดข้อมูลตัวละครจากหนังสือการ์ตูน Marvel และ $D C$ จากชุดข้อมูล Marvel Wikia และ $D C$ Wikia เข้าด้วยกัน (ที่มา: https://github.com/fivethirtyeight/data/tree/master/comic-characters)

| Name | ID | Align | Eye | $\ldots$ | First Appear | Year | Publisher |
| :--- | :---: | :---: | :---: | :---: | :---: | :---: | :---: |
| Spider-Man (Peter Parker) | Secret | Good | Hazel | $\ldots$ | Aug-62 | 1962 | Marvel |
| Captain America (Steven Rogers) | Public | Good | Blue | $\ldots$ | Mar-41 | 1941 | Marvel |
| $\ldots$ | $\ldots$ | $\ldots$ | $\ldots$ | $\ldots$ | $\ldots$ | $\ldots$ | $\ldots$ |
| Yologarch (Earth-616) | N/A | Bad | N/A | $\ldots$ | N/A | N/A | Marvel |
| Batman (Bruce Wayne) | Secret | Good | Blue | $\ldots$ | 1939 , May | 1939 | DC |
| $\ldots$ | $\ldots$ | $\ldots$ | $\ldots$ | $\ldots$ | $\ldots$ | $\ldots$ | $\ldots$ |
| Bess Lynn (New Earth) | Secret | Good | Blue | $\ldots$ | 1962, August | 1962 | DC |
| $\ldots$ | $\ldots$ | $\ldots$ | $\ldots$ | $\ldots$ | $\ldots$ | $\ldots$ | $\ldots$ |
| Mookie (New Earth) | Public | Bad | Blue | $\ldots$ | N/A | N/A | DC |

- ค่าของตัวแปรที่เกี่ยวข้องกับเดือน จะต้องเป็น 1 ใน 12 เดือนที่เป็น ไปได้เท่านั้น
- ค่าของตัวแปรระยะทาง จะต้องไม่มีเป็นจำนวนลบ
- ค่าตัวแปรคณะของข้อมูลนักศึกษาระดับปริญญาตรีของมหาวิทยาลัย เชียงใหม่ จะต้องเป็นค่าหนึ่ง 20 คณะหรือ 2 วิทยาลัยเท่านั้น

2. ความสมเหตุสมผลของค่าข้อมูลระหว่างหลายตัวแปร เป็นการพิจารณา ความสอดคล้องของค่าตัวแปรตั้งแต่ 2 ตัวแปรขึ้นไปประกอบกัน ตัวอย่าง เช่น

- ค่าของตัวแปรชื่ออำเภอ และ ชื่อจังหวัดภูมิลำเนา ของข้อมูลประชากร ในประเทศไทย ถ้าค่าข้อมูลตัวแปรชื่อจังหวัดของประชากรคนหนึ่ง คือ เชียงใหม่ แล้วค่าข้อมูลตัวแปรชื่ออำเภอ จะต้องเป็น 1 ใน 25 อำเภอของจังหวัดเชียงใหม่ เท่านั้น
- ค่าตัวแปรคณะและหลักสูตรของข้อมูลนักศึกษามหาวิทยาลัยเชียงใหม่ ถ้าข้อมูลนักศึกษาคนหนึ่ง มีค่าตัวแปรคณะ คือ คณะวิทยาศาสตร์ แล้ว ค่าตัวแปรหลักสูตรของนักศึกษาคนนี้ จะต้องเป็นหลักสูตรที่ เปิดสอนในคณะวิทยาศาสตร์ เท่านั้น


## 5) ความเป็นเอกลักษณ์ (Uniqueness)

ความเป็นเอกลักษณ์ของข้อมูล มีคุณลักษณะคือข้อมูลหนึ่งๆ จะปรากฏ เพียงแห่งเดียวหรือระเบียนข้อมูลเดียวในชุดข้อมูลเท่านั้น เนื่องจากในการวิเคราะห์ ข้อมูลดำเนินการภายในสมมติฐานว่าข้อมูลแต่ละข้อมูลเป็นอิสระต่อกัน การที่มี ข้อมูลเดียวกันปรากฏซ้ำซ้อนในหลายระเบียนในชุดข้อมูล ทำให้ข้อมูลเหล่านั้น ไม่เป็นอิสระต่อกัน ในขณะที่เทคนิควิธีการวิเคราะห์ข้อมูลแปลผลว่าข้อมูลเหล่า นั้นเป็นข้อมูลคนละตัวกัน จึงทำให้ข้อมูลเหล่านั้นถูกให้ความสำคัญมากว่าข้อมูล อื่นๆ ดังนั้น การวิเคราะห์ข้อมูลจึงเกิดความโน้มเอียง (Bias) สูง แสดงในตัวอย่าง ในตาราง 2.5 มีการเก็บข้อมูลของตัวละคร Spider-Man (Peter Parker) ซ้ำใน 2 ระเบียน อีกทั้งตัวแปร Hair และ Alive ของระเบียนที่ 2 ยังเกิดค่าสูญหาย
(ในตัวอย่างนี้แทนค่าสูญหายด้วยค่า $N / A$ )
ตาราง 2.5 : ตัวอย่างปัญหาความไม่เป็นเอกลักษณ์ของข้อมูลในชุดข้อมูลตัวละครจากหนังสือการ์ตูน Marvel

| Page ID | Name | ID | Align | Eye | Hair | Sex | Gsm | Alive | ... | Year |
| :---: | :---: | :---: | :---: | :---: | :---: | :---: | :---: | :---: | :---: | :---: |
| 1678 | Spider-Man (Peter Parker) | Secret | Good | Hazel | Brown | Male | N/A | Living | $\ldots$ | 1962 |
| 7139 | Captain America (Steven Rogers) | Public | Good | Blue | White | Male | N/A | Living | $\ldots$ | 1941 |
| ... |  | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... |
| 1678 | Spider-Man (Peter Parker) | Secret | Good | Hazel | N/A | Male | N/A | N/A | ... | 1962 |
| ... |  | ... | ... | $\ldots$ | ... | ... | ... | ... | ... | ... |
| 321461 | Oyakata <br> (Earth-616) | Secret | Neutral | Brown | Black | Male | N/A | Living | ... | 1998 |

## 6) ความสม่ำเสมอ (Uniformity)

ความสม่ำเสมอของข้อมูล คือ การมีมาตรฐานเดียวกันสำหรับการเก็บค่า ข้อมูลแต่ละตัวแปรในชุดข้อมูลเดียวกัน เช่น การใช้หน่วยวัดเดียวกัน และการใช้ รูปแบบการจัดเก็บเดียวกัน เป็นต้น ซึ่งความสม่ำเสมอของข้อมูลนี้มักเกี่ยวข้อง กับความต้องกันของข้อมูลด้วย

## การทำความสะอาดข้อมูล

เมื่อพบว่าข้อมูลขาดคุณภาพตามคุณลักษณะข้อใดข้อหนึ่ง ต่อมาเราจะต้อง ทำความสะอาดข้อมูล เพื่อให้ข้อมูลมีคุณภาพมากขึ้นและสามารถนำไปวิเคราะห์ ต่อได้ การทำความสะอาดข้อมูลที่ดีจะต้องอาศัยความรู้เฉพาะด้านทางธุรกิจ ด้วย จึงจะทำให้ข้อมูลที่ถูกทำความสะอาดแล้วใกล้เคียงความเป็นมากที่สุด ใน หัวนี้จะกล่าวถึงวิธีการทำความสะอาดข้อมูลด้วยวิธีการคำนวณอย่างง่ายร่วม กับการอาศัยความรู้เฉพาะด้านทางธุรกิจ ดังนี้

## การกำจัดความต้องกันของข้อมูล

เมื่อตรวจพบว่าข้อมูลของค่าตัวแปรใดเกิดความไม่ต้องกันของข้อมูล เนื่องด้วย วิธีการแทนค่าข้อมูลที่แตกต่างกัน สามารถแก้ไขได้ด้วยวิธีการสร้างกฏสำหรับ แก้ไขค่าข้อมูล โดยยึดรูปแบบการแทนค่าข้อมูลรูปแบบใดรูปแบบหนึ่งที่เหมาะ สมไว้เป็นมาตรฐาน และทำการแปลงค่าข้อมูลในรูปแบบอื่นๆ ให้อยู่ในรูปแบบ ตามมาตรฐานที่กำหนด วิธีการเช่นนี้จะสามารถทำการแก้ไขค่าข้อมูลได้อย่าง อัตโนมัติโดยการเขียนโปรแกรมตามกฏที่สร้างขึ้น เพื่อตรวจสอบข้อมูลแต่ละ ระเบียนในชุดข้อมูล

## ตัวอย่าง 2.7

จากตัวอย่างข้อมูลในตาราง 2.4 ซึ่งตรวจพบว่าค่าตัวแปร First Appear เกิดความไม่ต้องกันของข้อมูล โดยการแทนค่าเดือนและปี มีรูปแบบที่แตก ต่างกัน 2 รูปแบบ คือ [เดือน(อักษรย่อ)-ปี ค.ศ.(2 หลักท้าย)] และ [ปี ค.ศ., เดือน] ในที่นี้จะยึดรูปแบบ [เดือน(อักษรย่อ)-ปี ค.ศ.(2 หลักท้าย)] เป็นรูป แบบมาตรฐาน ดังนั้น ค่าตัวแปร First Appear ของข้อมูลใดที่อยู่ในรูปแบบ [ปี ค.ศ., เดือน] จะถูกแก้ไขให้อยู่ในรูปแบบมาตรฐาน ได้ผลลัพธ์ดังนี้

| Name | ... | First Appear | Year | Publisher |
| :---: | :---: | :---: | :---: | :---: |
| Spider-Man (Peter Parker) | ... | Aug-62 | 1962 | Marvel |
| Captain America (Steven Rogers) | ... | Mar-41 | 1941 | Marvel |
| ... | ... | ... | ... | ... |
| Yologarch <br> (Earth-616) | ... | N/A | N/A | Marvel |
| Batman (Bruce Wayne) | ... | 1939, May | 1939 | DC |
| ... | ... | ... | ... | ... |
| Bess Lynn <br> (New Earth) | ... | Aug-62 | 1962 | DC |
| ... | ... | ... | ... | ... |
| Mookie (New Earth) | ... | N/A | N/A | DC |

## การเติมข้อมูลสูญหาย

ปัญหาข้อมูลสูญหาย ถือเป็นปัญหาที่สามารถตรวจจับได้ง่ายกว่าปัญหาคุณภาพ ข้อมูลอื่นๆ และในปัจจุบันมีงานวิจัยหลายงานที่นำเสนอวิธีการเติมข้อมูลค่า สูญหายด้วยวิธีการคำนวณโดยอาศัยข้อมูลที่มีอยู่ ในหัวข้อนี้จะกล่าวถึงวิธีการ เติมค่าข้อมูลสูญหายอย่างง่ายด้วยค่ากลางของข้อมูล วิธีการนี้มีสมมติฐานว่า ข้อมูลที่สูญหายมีค่าเท่ากับข้อมูลที่มีอยู่ส่วนใหญ่ ซึ่งสามารถอธิบายได้โดยการ ใช้ค่ากลางข้อมูล ได้แก่ ค่าเฉลี่ย ค่ามัธยฐาน และค่าฐานนิยม อย่างไรก็ตาม ตัวแปรแต่ละชนิดข้อมูลมีความสามารถในการหาค่ากลางข้อมูลต่างกัน (ดูตาราง 2.2) ดังนั้น จึงต้องเลือกใช้ค่ากลางให้เหมาะสมกับข้อมูลด้วย วิธีการเติมค่า ข้อมูลสูญหายด้วยค่ากลางข้อมูล มีขั้นตอน ดังนี้

ขั้นตอนที่ 1 ตรวจจับตัวแปรที่เกิดปัญหาค่าข้อมูลสูญหาย
ขั้นตอนที่ 2 สำหรับแต่ละตัวแปรที่เกิดปัญหาค่าข้อมูลสูญหาย $X_{j}$ ทำการ ระบุชนิดข้อมูล

ขั้นตอนที่ 2.1 คำนวณค่ากลาง (ค่าเฉลี่ย ค่ามัธยฐาน หรือค่าฐานนิยม) ของค่าตัวแปร $X_{j}$ จากข้อมูลที่มีอยู่

ขั้นตอนที่ 2.2 นำค่ากลางที่คำนวณได้ เติมให้แก่ค่าตัวแปร $X_{j}$ ของ ข้อมูลที่มีค่าตัวแปร $X_{j}$ สูญหาย

การเติมค่าข้อมูลสูญหายนั้น ต้องพึงระลึกไว้เสมอว่าค่าข้อมูลที่เติมลงไป ไม่ใช่ค่าข้อมูลจริง ความถูกต้องของข้อมูลขึ้นอยู่กับวิธีการเติมค่าข้อมูลสูญหาย ที่เลือกใช้ และข้อมูลที่มีอยู่ด้วย จึงต้องดำเนินการอย่างระมัดระวัง ทั้งนี้อาจ อาศัยคำแนะนำจากผู้เชี่ยวชาญเฉพาะด้านที่เกี่ยวข้องกับปัญหาธุรกิจ หรือหาก ตัวแปรใดมีค่าสูญหายจำนวนมากแล้ว อาจต้องดำเนินการเก็บรวบรวมข้อมูล ตัวแปรนั้นใหม่ หรือ พิจารณาไม่ใช้ตัวแปรนั้นในการวิเคราะห์ข้อมูล

```
ตัวอย่าง }2.
ชุดข้อมูลต่อไปนี้ ประกอบด้วยตัวแปร IQ และ Job Performance ของ
ข้อมูลจํานวน }14\mathrm{ ระเบียน
\begin{tabular}{lcc}
\cline { 2 - 3 } & IQ & Job Performance \\
\cline { 2 - 3 } \(\mathbf{x}_{1}\) & 78 & \(N / A\) \\
\(\mathbf{x}_{2}\) & 84 & \(N / A\) \\
\(\mathbf{x}_{3}\) & 84 & \(N / A\) \\
\(\mathbf{x}_{4}\) & 85 & \(N / A\) \\
\(\mathbf{x}_{5}\) & 99 & 7 \\
\(\mathbf{x}_{6}\) & 105 & 10 \\
\(\mathbf{x}_{7}\) & 105 & 11 \\
\(\mathbf{x}_{8}\) & 106 & 15 \\
\(\mathbf{x}_{9}\) & 108 & 10 \\
\(\mathbf{x}_{10}\) & 112 & 10 \\
\(\mathbf{x}_{11}\) & 113 & 12 \\
\(\mathbf{x}_{12}\) & 115 & 14 \\
\(\mathbf{x}_{13}\) & 118 & 16 \\
\(\mathbf{x}_{14}\) & 134 & 14 \\
\cline { 2 - 3 } & &
\end{tabular}
ในตัวอย่างนี้จะทำการเติมค่าข้อมูลสูญหายในชุดข้อมูลข้างต้น มีขั้นตอน
```


## ดังนี้

ขั้นตอนที่ 1 ตรวจจับได้ว่าภายในชุดข้อมูล มีค่าตัวแปร Job Performance ของข้อมูล $x_{1} x_{2} x_{3}$ และ $x_{4}$ สูญหาย

ขั้นตอนที่ 2 ตัวแปร Job Performance มีชนิดข้อมูลเป็นข้อมูลระดับ อัตราส่วน ดังนั้น สามารถหาค่าเฉลี่ยได้

ขั้นตอนที่ 2.1 คำนวณค่าเฉลี่ยของค่าตัวแปร Job Performance จากข้อมูลที่มีอยู่

$$
\text { ค่าเฉลี่ย }=11.70
$$

ขั้นตอนที่ 2.2 นำค่าเฉลี่ยที่คำนวณได้ เติมให้แก่ค่าตัวแปร Job Performance ของข้อมูล $x_{1} x_{2} x_{3}$ และ $x_{4}$ จะได้ชุดข้อมูลที่ถูกปรับปรุง คุณภาพแล้ว ดังนี้

|  | IQ | Job Performance |
| :--- | :---: | :---: |
| $\mathbf{x}_{1}$ | 78 | 11.70 |
| $\mathbf{x}_{2}$ | 84 | 11.70 |
| $\mathbf{x}_{3}$ | 84 | 11.70 |
| $\mathbf{x}_{4}$ | 85 | 11.70 |
| $\mathbf{x}_{5}$ | 99 | 7 |
| $\mathbf{x}_{6}$ | 105 | 10 |
| $\mathbf{x}_{7}$ | 105 | 11 |
| $\mathbf{x}_{8}$ | 106 | 15 |
| $\mathbf{x}_{9}$ | 108 | 10 |
| $\mathbf{x}_{10}$ | 112 | 10 |
| $\mathbf{x}_{11}$ | 113 | 12 |
| $\mathbf{x}_{12}$ | 115 | 14 |
| $\mathbf{x}_{13}$ | 118 | 16 |
| $\mathbf{x}_{14}$ | 134 | 14 |
|  |  |  |

การกำจัดความซ้ำซ้อนกันของข้อมูล
โดยปกติแล้ว การสำรวจและจัดเก็บข้อมูลนั้น ข้อมูลแต่ตัวจะถูกกำหนดตัว ระบุ (Identifier) ที่ไม่ซ้ำกัน สำหรับระบุตัวตนของข้อมูล เช่น รหัสนักศึกษา ที่สามารถใช้ระบุตัวนักศึกษา และรหัสประจำตัวผู้ป่วย (Hospital Number) ที่ ใช้ระบุตัวผู้ป่วยในแต่ละโรงพยาบาล เป็นต้น ดังนั้น ตัวระบุนี้จึงสามารถนำมา ใช้ในการตรวจหาข้อมูลซ้ำซ้อนในชุดข้อมูลเดียวกันได้ หากตรวจพบค่าของตัว ระบุเดียวกันในข้อมูลหลายระเบียนแล้ว นั่นหมายถึงข้อมูลนั้นเกิดการซ้ำซ้อน ขึ้น การกำจัดความซ้ำซ้อนกันของข้อมูลนี้ทำได้โดย

1. เลือกรักษาระเบียนข้อมูลที่มีค่าตัวระบุเดียวกันไว้เพียงระเบียนข้อมูลเดียว เท่านั้น อาจเลือกข้อมูลโดยอาศัยกฏทางธุรกิจ คำแนะนำจากผู้เชี่ยวชาญ เฉพาะด้านที่เกี่ยวข้องกับปัญหาธุรกิจ หรือพิจาณาประเด็นความถูกต้อง ของข้อมูล ความสมบูรณ์ของข้อมูล ความสมเหตุสมผลของข้อมูล และ ความเป็นปัจจุบันของข้อมูล
2. ผสานระเบียนข้อมูลที่ซ้ำซ้อนกันให้เป็นเพียง 1 ระเบียนข้อมูล อาจเลือก ค่าตัวแปรแต่ละตัวแปรที่มีความถูกต้อง และเป็นปัจจุบันจากต่างระเบียน ของข้อมูลที่ซ้ำซ้อนกัน มาสร้างเป็นระเบียนข้อมูลใหม่เพียงระเบียนข้อมูล เดียว

## ตัวอย่าง 2.9

จากตาราง 2.5 เมื่อพิจารณาตัวแปร Page ID ซึ่งเป็นตัวระบุของตัวละคร แต่ละตัวแล้ว พบว่ามี 2 ระเบียนข้อมูลที่มีค่าตัวแปร Page ID เหมือนกัน คือ 1678 ซึ่งเป็นข้อมูลตัวละคร Spider-Man (Peter Parker) ดังนั้น ชุดข้อมูล นี้จึงมีข้อมูลตัวละคร Spider-Man (Peter Parker) ซ้ำซ้อนกัน

จากระเบียนข้อมูลที่ซ้ำซ้อนกันของข้อมูลตัวละคร Spider-Man (Peter Parker) พบว่าระเบียนข้อมูลแรกมีความสมบูรณ์ของข้อมูลมากกว่าอีก ระเบียนข้อมูลหนึ่ง คือ ระเบียนข้อมูลแรกมีค่าสูญหหาย 1 ค่าตัวแปร นั้นคือ ตัวแปร $G s m$ ในขณะที่อีกระเบียนข้อมูลหนึ่งมีค่าสูญหาย 3 ค่าตัวแปร นั่น คือ Hair Gsm และ Alive ดังนั้น จึงเลือกรักษาข้อมูลของตัวละคร SpiderMan (Peter Parker) ในระเบียนข้อมูลแรกไว้ และลบระเบียนข้อมูลที่ซ้ำ ซ้อนกันอีกระเบียนข้อมูลหนึ่งออกจากชุดข้อมูล จะได้ชุดข้อมูลใหม่ ดังนี้

| Page ID | Name | $\ldots$ | Hair | Gsm | Alive | ... |
| :---: | :---: | :---: | :---: | :---: | :---: | :---: |
| 1678 | Spider-Man <br> (Peter Parker) | ... | Brown | N/A | Living | ... |
| 7139 | Captain America <br> (Steven Rogers) | $\ldots$ | White | N/A | Living | ... |
| ... | ... | $\ldots$ | ... | ... | ... | $\ldots$ |
| 1678 | Spider-Man <br> (Peter Parker) |  | N/A | N/A | N/A |  |
| ... | ... | $\ldots$ | ... | ... | $\ldots$ | $\ldots$ |
| 321461 | Oyakata (Earth-616) | ... | Black | N/A | Living | ... |

## 2.4 แบบฝึกหัดท้ายบท

1. นักวิทยาศาสตร์คนหนึ่ง ต้องการศึกษาสายพันธุ์พืชในบริเวณอุทยานแห่งชาติดอยสุเทพ-ปุย จังหวัดเชียงใหม่ เขาสามารถรวบรวมข้อมูลสายสายพันธุ์พืชที่ต้องการจากแหล่งกำเนิดข้อมูลประเภทใดได้บ้าง พร้อมยกตัวอย่าง ประกอบ
2. องค์ประกอบของตารางข้อมูล (แถว คอลัมน์ และตารางข้อมูล) ใด มีความสัมพันธ์กับคำสำคัญ ต่อไปนี้

- ระเบียนข้อมูล (Record)
- ตัวแปร (Variable)
- จุดข้อมูล (Data Point)
- ชุดข้อมูล (Dataset)
- ลักษณะเด่น (Feature)
- เวกเตอร์ลักษณะเด่น (Feature Vector)
- เขตข้อมูล (Field)
- รายการ (Transaction)

3. จงระบุชนิดข้อมูล (ข้อมูลนามบัญญัติต้อมูลเชิงอันดับ ข้อมูลระดับอัตรภาค และข้อมูลระดับอัตราส่วน) ของ ตัวแปรต่อไปนี้ พร้อมอธิบายเหตุผล

- ปีเกิด (พ.ศ.) ของนักศึกษา
- สาขาวิชาของนักศึกษา
- จำนวนสัตว์เลี้ยงของนักคึกษา
- น้ำหนักและส่วนสูงของนักศึกษา
- ชื่อของนักศึกษา

4. จงเข้ารหัสข้อมูลของค่าตัวแปร Align $=\{$ Bad, Neutral, Good\}
5. จงเข้ารหัสข้อมูลของค่าตัวแปร Hair $=\{$ Black, Bronze, Brown, Gold, Gray\}
6. จากตารางข้อมูลต่อไปนี้ จงแปลงค่าข้อมูลตัวแปร Job Performance ด้วยเทคนิควิธีต่อไปนี้

- Min-max Normalization
- Standardization

| IQ | Job Performance |
| :---: | :---: |
| 99 | 7 |
| 105 | 10 |
| 105 | 11 |
| 106 | 15 |
| 108 | 10 |
| 112 | 10 |
| 113 | 12 |
| 115 | 14 |
| 118 | 16 |
| 134 | 14 |

7. ชุดข้อมูลตัวละครจากหนังสือการ์ตูน Marvel (ดูชุดข้อมูลที่ https://raw.githubusercontent.com/fivethirtyeight/ data/master/comic-characters/marvel-wikia-data.csv) วิธีการเติมค่าข้อมูลสูญหายวิธีใด เหมาะสมสำหรับจัดการ ค่าข้อมูลสูญหายของตัวแปร ต่อไปนี้

- Eye
- Hair
- Gsm
- Appearance (จำนวนครั้งการปรากฏตัวในหนังสือการ์ตูน)


## 2.5 แหล่งศึกษาเพิ่มเติม

1. Mohammed J. Zaki and Wagner Meira Jr. Data Mining and Analysis: Fundamental Concepts and Algorithm. New York, USA: Cambridge University Press, 2014.
2. Baijayanta Roy. All about Categorical Variable Encoding. 2019. https://towardsdatascience. com/all-about-categorical-variable-encoding-305f3361fd02.
3. Craig K. Enders. Applied Missing Data Analysis. New York, USA: Guilford Press, 2010.
