นางสาวอุมาพร คำภิชัย รหัสนักศึกษา 623020547-0 คณะวิทยาศาสตร์ สาขาสถิติ หลักสูตรสารสนเทศสถิติ ชั้นปีที่ 3

## สรุป Chapter 3

Data Preprocessing คือ การจัดการข้อมูลก่อนไปประมวลผล Pre แปลว่า ก่อน

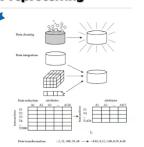


Chapter 3. Data Preprocessing

Jiawei Han, Computer Science, Univ. Illinois at Urbana-Champaign, 2017

#### **Chapter 3: Data Preprocessing**

- □ Data Preprocessing: An Overview
- Data Cleaning
- Data Integration
- ☐ Data Reduction and Transformation
- Dimensionality Reduction
- Summary



- ขั้นตอนก็จะอยู่ฝั่งซ้าย รูปร่างหน้าตามันก็อยู่ฝั่งขวา
- เริ่มมาก็จะทำการ Cleaning Data

(นอยด์ คือ ข้อมูลที่ไม่จริงข้อมูลที่กรอกผิด ไม่เข้ากับพวก) (Missing คือ ข้อมูลที่ไม่ได้กรอก ไม่ได้เก็บ หายไปพอดี)

- ขั้นที่ 2 Data Integration คือ กรรวมข้อมูลมาจากหลายแหล่ง เช่น รวมเป็นตาราง เป็นต้น
- Data Reduction (การลดข้อมูลแนวนอน) \*\*เป็นเทคนิคโบราณ and Transformation

Transformation (แปลงข้อมูลยังไงให้ประมวลผลได้) -> แนวนอนเป็น Data point แนวตั้งเป็น ฟิวเจอร์

- Dimensionality (การลดข้อมูลแนวตั้ง)

#### What is Data Preprocessing? — Major Tasks

- Data cleaning
- Handle missing data, smooth noisy data, identify or remove outliers, and resolve inconsistencies
- Data integration
  - Integration of multiple databases, data cubes, or files
- Data reduction
  - Dimensionality reduction
- Numerosity reduction
- Data compression
- Data transformation and data discretization
- Normalization
- Concept hierarchy generation

\*\*\* อธิบายจากด้านบน\*\*\*

#### Why Preprocess the Data? — Data Quality Issues

- ☐ Measures for data quality: A multidimensional view
  - Accuracy: correct or wrong, accurate or not
- □ Completeness: not recorded, unavailable, ...
- Consistency: some modified but some not, dangling, ...
- Timeliness: timely update?
- Believability: how trustable the data are correct?
- ☐ Interpretability: how easily the data can be understood?

- ทำไมถึงต้องทำ Data Preprocess เพราะว่า ข้อมูลที่ใส่เข้ามามีทั้ง ข้อมูลที่ผิดและข้อมูลที่ถูกเป็นข้อมูลที่ไม่ค่อยแม่นย่ำ มาจากหลายแหล่ง คน กรอกบ้าง เครื่องบ้าง

## **Data Cleaning**

- □ Data in the Real World Is Dirty: Lots of potentially incorrect data, e.g., instrument faulty, human or computer error, and transmission error
  - Incomplete: lacking attribute values, lacking certain attributes of interest, or containing only aggregate data
  - e.g., Occupation = "" (missing data)
  - Noisy: containing noise, errors, or outliers
  - e.g., *Salary* = "-10" (an error)
- Inconsistent: containing discrepancies in codes or names, e.g.,
- Age = "42", Birthday = "03/07/2010"
- Was rating "1, 2, 3", now rating "A, B, C"
- discrepancy between duplicate records
- Intentional (e.g., disguised missing data)
- Jan. 1 as everyone's birthday?

## **Incomplete (Missing) Data**

- Data is not always available
- E.g., many tuples have no recorded value for several attributes, such as customer income in sales data
- Missing data may be due to
- Equipment malfunction
- Inconsistent with other recorded data and thus deleted
- Data were not entered due to misunderstanding
- Certain data may not be considered important at the time of entry
- Did not register history or changes of the data
- Missing data may need to be inferred

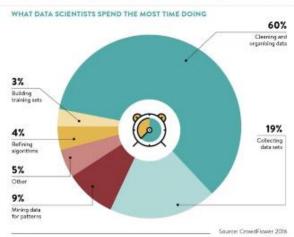
- Data Cleaning มีความจำเป็นเพราะว่าข้อมูลในโลกนี้มีความสกปรก และไม่สะอาด ไม่ถูก สาเหตุมาจากเครื่องมือเสียอาจจะทำให้ข้อมูลเพื้ยนไป หรือพิมพ์ข้อมูลผิด กรอกข้อมูลมาแล้วผิดพลาดจากคอมพิวเตอร์แทน
- ข้อมูลไม่สมบูรณ์ อย่างเช่น ไม่กรอกข้อมูลมา กรอกผิด เช่นเงินเดือน กรคกเป็นติดลา
  - ข้อมูลไม่สอดคล้องกัน เช่น วันเดือนปีเกิด กับ อายุ ไม่ตรงกัน

- ข้อมูลไม่สมบูรณ์ เกิดจาก คนไม่ได้กรอก ไม่มีข้อมูลนั้น
- Data Missing เกิดจากการที่เราสามารถประมาณค่าให้มันได้

# **How to Handle Missing Data?**

- □ Ignore the tuple: usually done when class label is missing (when doing classification)—not effective when the % of missing values per attribute varies considerably
- ☐ Fill in the missing value manually: tedious + infeasible?
- ☐ Fill in it automatically with
- □ a global constant : e.g., "unknown", a new class?!
- the attribute mean
- the attribute mean for all samples belonging to the same class: smarter
- the most probable value: inference-based such as Bayesian formula or decision tree

# Time spending for different data tasks



#### ตัวเลือกกับการจัดการ Missing

- ง่ายที่สุดคือการลบ Missing ออก
- สิ่งที่เกิดขึ้น ถ้าเรคคอดไหนมี มิสสิ่ง จาก 1 ล้านเหลือ 2 พัน อาจจะเป็น ตัวเลือกที่ไม่ค่อยดีเท่าไหร่ แต่ก็สามารถทำได้
- นั่งดูเองว่าข้อมูลเรคคอดนี้เป็นยังไงบ้าง เราจะเติมค่าไรให้มันหรือจะลบ ออก
- กรอกมิชชิ่ง สร้างคลาสใหม่ขึ้นมา เขียนด้วยคำว่า ''ไม่รู้'' หรือจะเอา ค่าเฉลี่ยมากรอกแทน