# Chương 4 Khai phá dữ liệu

#### Nội dung

- 1. Tiền xử lý dữ liệu.
- 2. Phương pháp khai phá bằng luật kết hợp.
- Phương pháp cây quyết định.
- Các phương pháp phân cụm.
- 5. Các phương pháp khai phá dữ liệu phức tạp.

- Dữ liệu phát sinh trong quá trình tác nghiệp gọi
  là dữ liệu thô (raw/original data),
- Dữ liệu thô:
  - ✓ Từ các nguồn file/cơ sở dữ liệu (database),
  - Không hoàn chỉnh: thiếu thuộc tính, giá trị cần.
  - Chứa giá trị nhiễu: có lỗi hoặc có giá trị lệch,
  - Không nhất quán.
- Để có thể khai phá các khía cạnh khác của chúng cần phải biến đổi về dạng thích hợp,

#### Chất lượng dữ liệu

- Tính chính xác (accuracy): giá trị được ghi nhận đúng với giá trị thực,
- Tính hiện hành (currency/timeliness): giá trị được ghi nhận không bị lỗi thời.
- Tính toàn vẹn (completeness): tất cả các giá trị dành cho một biến/thuộc tính đều được ghi nhận.
- Tính nhất quán (consistency): tất cả giá trị dữ liệu đều được biểu diễn như nhau trong tất cả các trường hợp.

- Các kỹ thuật tiền xử lý:
- Tích hợp dữ liệu (Data integration):
  - Làm tăng lượng thông tin.
  - Tuy nhiên có thể làm dư thừa và không nhất quán.
- Làm sạch dữ liệu (Data cleaning):
  - ✓ Bổ sung giá trị thiếu,
  - ✓ Loại dữ liệu nhiễu,
  - ✓ Loại giá trị lệch,
  - Nhất quá hóa dữ liệu.

- Các kỹ thuật tiền xử lý (tt):
- Chuyển dạng dữ liệu (Data transformation):
  - Chuẩn hóa (normalization),
  - ✓ Gộp nhóm (aggregation).
- Rút gọn dữ liệu (Data reduction):
  - ✓ Giảm số chiều,
  - ✓ Giảm biểu diễn số lớn,
  - Lựa chọn tập thuộc tính,

**√** 

- Tóm tắt mô tả về dữ liệu:
  - Xác định các thuộc tính (properties) tiêu biểu của dữ liêu về xu hướng chính (central tendency) và sự phân tán (dispersion) của dữ liệu.
  - Làm nối bật các giá trị dữ liệu nên được xem như nhiễu (noise) hoặc phần tử biên (outliers), cung cấp cái nhìn tổng quan về dữ liệu.

- Các yếu tố cần quan tâm khi nghiên cứu khai phá dữ liệu:
  - Xu hướng tập trung (central tendency): đặc trưng bởi các đại lượng thống kê: trung bình (Mean), trung vị (Median), mode, khoảng trung bình (midrange), ...
  - Sự phân ly (dispersion): tứ nhân vị (quartile), khoảng tứ phân vị (interquartile range), phương sai (variance), độ lệch chuẩn (standard deviation)

Công thức tính của các độ đo xu hướng chính của dữ liệu:

> Mean: 
$$\bar{x} = \frac{\sum_{i=1}^{N} x_i}{N} = \frac{x_1 + x_2 + \dots + x_N}{N}$$

> Weighted arithmetic mean:  $\bar{x} = \frac{\sum\limits_{i=1}^{N} w_i x_i}{\sum\limits_{i=1}^{N} w_i} = \frac{w_1 x_1 + w_2 x_2 + \cdots + w_N x_N}{w_1 + w_2 + \cdots + w_N}$ 

> Median: 
$$Median = \begin{cases} x_{\lceil N/2 \rceil} \\ (x_{N/2} + x_{N/2+1})/2 \end{cases}$$

S

- Công thức tính của các độ đo xu hướng chính của dữ liệu (tt):
  - Mode: giá trị xuất hiện thường xuyên nhất trong tập dữ liệu
  - Midrange: Giá trị trung bình của các trị lớn nhất và nhỏ nhất trong tập dữ liệu.

- Công thức tính của các độ đo về sự phân tán của dữ liệu (tt):
  - Quartiles (tứ phân vị):
    - ✓ The first quartile: Q1 = 25 \* (n+1) / 100,
    - $\checkmark$  The second quartile: Q2 = 50 \* (n+1) / 100,
    - $\checkmark$  The third quartile: Q3 = 75 \* (n+1) / 100.
  - Interquartile Range (IQR) = Q3 Q1
    - ✓ Outliers (trị biên): trên Q3/dưới Q1 = 1.5\*IQR

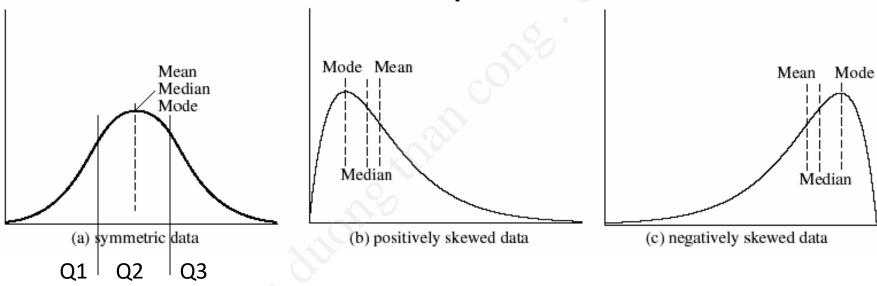
> Variance: 
$$\sigma^2 = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} (x_i - \bar{x})^2 = \frac{1}{N} \left[ \sum_{i=1}^{N} (x_i - \bar{x})^2 \right]$$
 (phương sai)

11

- Công thức tính của các độ đo về sự phân tán của dữ liệu (tt):
  - Tính quartiles:
    - Sắp xếp các số theo thứ tự tăng dần,
    - Cắt dãy số thành 4 phàn bằng nhau,
    - Tứ phân vị là các giá trị tại vị trí cắt
  - Ví dụ: Cho dãy số 5, 8, 4, 4, 6, 3, 8
    - Sắp xếp: 3, 4, 4, 5, 6, 8, 8
      - $\Rightarrow$  Q1 = 4; Q2 = 5; Q3 = 8

Nếu vị trí cắt ở giữa 2 số thì tứ phân vị là giá trị trung bình của 2 số đó.

Tóm tắt mô tả về dữ liệu:



- (a): Dữ liệu cân đối
- (b): Dữ liệu lệch dương
- (c): Dữ liệu lệch âm
- Minimum < Q1 < Median < Q3 < Maximum</p>

- Tóm tắt mô tả về dữ liệu:
  - Độ lệch chuẩn (Standard deviation):

$$\overline{x} = \frac{x_1 + x_2 + \dots + x_N}{N} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} x_i.$$

$$\sigma = \sqrt{\frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} (x_i - \overline{x})^2},$$

- Làm sạch dữ liệu:
  - Xử lý dữ liệu bị thiếu (missing data),
  - Nhận diện phần tử biên (outliers) và giảm thiếu nhiễu (noisy data),
  - Xử lý dữ liệu không nhất quán (inconsistent data)

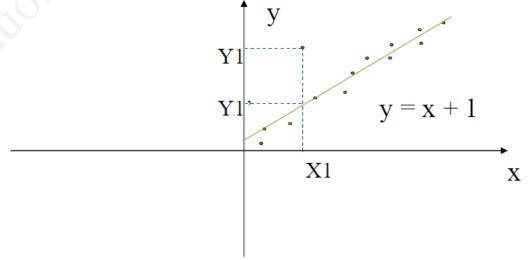
- Làm sạch dữ liệu (tt):
  - Xử lý dữ liệu bị thiếu (missing data):
    - Định nghĩa của dữ liệu bị thiếu
      - Dữ liệu không có sẵn khi cần được sử dụng
    - ✓ Nguyên nhân gây ra dữ liệu bị thiếu
      - Khách quan (không tồn tại lúc được nhập liệu, sự cố, ...)
      - Chủ quan (tác nhân con người)

- Làm sạch dữ liệu (tt):
  - Xử lý dữ liệu bị thiếu (missing data):
    - Giải pháp cho dữ liệu bị thiếu
      - Bổ qua
      - Xử lý tay (không tự động, bán tự động),
      - Dùng giá trị thay thế (tự động): hằng số toàn cục, trị phổ biến nhất, trung bình toàn cục, trung bình cục bộ, trị dự đoán, ...
      - Ngăn chặn dữ liệu bị thiếu: thiết kế tốt CSDL và các thủ tục nhập liệu (các ràng buộc dữ liệu).

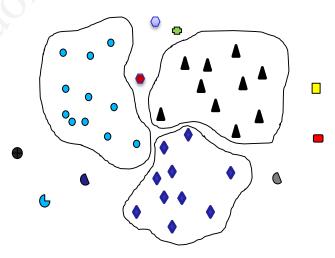
- Làm sạch dữ liệu (tt):
  - Nhận diện phần tử biên (outliers) và giảm thiểu nhiễu (noisy data):
    - Outliers: những dữ liệu (đối tượng) không tuân theo đặc tính/hành vi chung của tập dữ liệu (đối tượng).
    - Noisy data: outliers bị loại bỏ (rejected/discarded outliers) như là những trường hợp ngoại lệ (exceptions).

- Làm sạch dữ liệu (tt):
  - Nhận diện phần tử biên (outliers) và giảm thiểu nhiễu (noisy data):
    - Giải pháp nhận diện phần tử biên
      - Dựa trên phân bố thống kê (statistical distribution based)
      - Dựa trên khoảng cách (distance-based)
      - Dựa trên mật độ (density-based)
      - Dựa trên độ lệch (deviation-based)

- Làm sạch dữ liệu (tt):
  - Nhận diện phần tử biên (outliers) và giảm thiểu nhiễu (noisy data):
    - Giải pháp giảm thiểu nhiễu
      - Hồi quy (regression)



- Làm sạch dữ liệu (tt):
  - Nhận diện phần tử biên (outliers) và giảm thiểu nhiễu (noisy data):
    - Giải pháp giảm thiểu nhiễu
      - Phân tích cụm (cluster analysis)



- Làm sạch dữ liệu (tt):
  - Nhận diện phần tử biên (outliers) và giảm thiểu nhiễu (noisy data):
    - Giải pháp xử lý dữ liệu không nhất quán (inconsistent)
      - Tận dụng siêu dữ liệu, ràng buộc dữ liệu, sự kiểm tra của nhà phân tích dữ liệu cho việc nhận diện.
      - Điều chỉnh dữ liệu không nhất quán bằng tay.
      - Biến đổi, chuẩn hóa dữ liệu tự động.

- 2. Biến đổi dữ liệu: Tạo tính tương thích giữa dữ liệu của nhiều nguồn khác nhau.
  - Làm mịn: loại bỏ trường hợp nhiễu.
  - Tổng hợp: Rút gọn dữ liệu và tạo khối dữ liệu cho việc phân tích.
  - Khái quát hóa: Chuyển dữ liệu mức thấp sang mức cao.
  - Chuẩn hóa: Chuyển khoảng giá trị rộng thành
    khoảng giá trị nhỏ hơn ([10..1.000] -> [0.0..1.0])
  - Xác định thêm thuộc tính.

- 2. Biến đổi dữ liệu:
  - Một số phương pháp biến đổi:
    - ✓ Min-Max:

$$v' = \frac{v - \min_{A}}{\max_{A} - \min_{A}} (\text{new\_max}_{A} - \text{new\_min}_{B}) + \text{new\_min}_{A}$$

- min<sub>A</sub>, max<sub>A</sub>: giá trị lớn nhất và nhỏ nhất của thuộc tính A
- New\_min<sub>A</sub>, new\_max<sub>A</sub>: miền giá trị mới.

- 2. Biến đổi dữ liệu:
  - Một số phương pháp biến đổi:
    - ✓ Z-score:

$$\mathbf{v}' = \frac{\mathbf{v} - \overline{\mathbf{A}}}{\sigma_{\mathbf{A}}}$$

- Ā: giá trị trung bình của thuộc tính A,
- $-\sigma_{\scriptscriptstyle A}$ : độ lệch chuẩn.
- ✓ Thay đổi tỷ lệ.
- Lựa chọn tập thuộc tính con