

ĐẠI HỌC BÁCH KHOA HÀ NỘI VIỆN CÔNG NGHỆ THÔNG TIN VÀ TRUYỀN THÔNG

# Nhập môn Học máy và Khai phá dữ liệu (IT3190)

# Nội dung môn học

- Lecture 1: Giới thiệu về Học máy và khai phá dữ liệu
- Lecture 2: Thu thập và tiền xử lý dữ liệu
- Lecture 3: Hồi quy tuyến tính (Linear regression)
- Lecture 4+5: Phân cụm
- Lecture 6: Phân loại và Đánh giá hiệu năng
- Lecture 7: dựa trên láng giềng gần nhất (KNN)
- Lecture 8: Cây quyết định và Rừng ngẫu nhiên
- Lecture 9: Học dựa trên xác suất
- Lecture 10: Mang noron (Neural networks)
- Lecture 11: Máy vector hỗ trợ (SVM)
- Lecture 12: Khai phá tập mục thường xuyên và các luật kết hợp
- Lecture 13: Thảo luận ứng dụng trong thực tế



- Lịch sử hình thành
  - Được đề nghị bởi Agrawal et al. (1993)
  - Sau đó được cộng đồng KPDL liên tục nghiên cứu trong nhiều năm
  - Giả thiết các dữ liệu đều ở dạng phân loại (rời rạc, có ý nghĩa)
  - Khởi đầu dùng với mục đích Phân tích giỏ hàng (Market Basket Analysis)



- Mô hình luật kết hợp
  - Tập các món hàng I={i<sub>1</sub>, i<sub>2</sub>, ..., i<sub>m</sub>}
  - Một giao dịch t tập con I
  - Cơ sở dữ liệu giao dịch T={t<sub>1</sub>, t<sub>2</sub>, ..., t<sub>n</sub>}

- Cơ sở dữ liệu giao dịch T
  - t<sub>1</sub>= {bánh mỳ, pho mát, sữa }
  - t<sub>2</sub>={táo, trứng, muối, sữa chua}
  - ...
  - t<sub>n</sub>={bánh bích quy, trứng, sữa}



- Các thuật ngữ tương ứng
  - Món hàng (item) được để trong giỏ hàng.
  - Tập I gồm tất cả các món hàng bán trong siêu thị.
  - Một giao dịch (transaction) gồm các món hàng sẽ phải thanh toán nằm trong giỏ, thông thưởng mỗi giao dịch có một số hiệu ID (transaction ID).
  - Tập dữ liệu giao dịch T gồm có các giao dịch



 Các kết hợp (association rule): luật kết hợp là một sự suy dẫn có dạng

$$X \rightarrow Y$$

trong đó X,  $Y \subset I$  còn  $X \cap Y = \emptyset$ .

- Thuật ngữ liên quan đến luật kết hợp
  - Một tập các món hàng (an itemset)
  - Một tập của k-món hàng (k-itemset) món hàng có k món

- Các phép đo dùng cho luật kết hợp
  - Hỗ trợ (support): luật được hỗ trợ, ký hiệu sup, bao nhiêu phần trăm trong cơ sở dữ liệu T

$$sup(X \rightarrow Y) = Pr(X,Y)$$

 Tin cậy (confidence): luật được tin cậy, ký hiệu conf, bao nhiêu phần trăm khi có X đồng thời với Y

$$conf(X \rightarrow Y) = Pr(Y \mid X)$$



- Bài toán khai phá luật kết hợp
  - Đầu vào: Tập các giao dịch T cùng minsup, minconf
  - Đầu ra : mọi X,Y thuộc I thỏa mãn
    sup(X→Y) ≥ minsup, conf(X→Y) ≥ minconf



#### **M**ŲC LŲC

- Các khái niệm cơ bản
- Giải thuật Apriori
- Các vấn đề luật kết hợp



- Bài toán khai phá luật kết hợp
  - Đầu vào: Tập các giao dịch T cùng minsup, minconf
  - Đầu ra :  $\forall X,Y \subset I$  thỏa mãn  $\sup(X \rightarrow Y) \ge minsup$ ,  $\operatorname{conf}(X \rightarrow Y) \ge minconf$
  - Giải thuật Apriori: gồm 2 bước chính
    - 1. Tìm tập thường xuyên (frequent itemset) ≥ minsup
    - 2. Dùng tập trên để sinh ra các luật kết hợp (generateassociation-rules) ≥ minconf



- Bước 1 :Tìm tập thường xuyên ≥ minsup
  - Một tập thường xuyên là một tập các món hàng có độ hỗ trợ ≥ minsup
  - Thuộc tính apriori : mọi tập con của tập thường xuyên cũng là tập thường xuyên

#### • Ý tưởng:

- Khởi tạo, tìm tập thường xuyên kích thước  $1:F_1$
- Giải thuật lặp k=2,3, ...
  - $C_k = \sinh các U'CV tập thường xuyên kích thước k biết tập <math>F_{k-1}$
  - $F_k = t$ ập thường xuyên thực sự với  $F_k \subseteq C_k$



 Dữ liệu giao dịch T với minsup = 50%

TID	Món hàng
T1	A, C, D
T2	B, C, E
T3	A, B, C, E
T4	В, Е

- Quét T  $\Rightarrow$  C<sub>1</sub>={{A} : 2, {B} : 3, {C} : 3, {D} : 1, {E} : 3}
- F<sub>1</sub>={{A} : 2, {B} : 3, {C} : 3, {E} } : 3} ⇒
- C<sub>2</sub>={{AB}, {AC}, {AE}, {BC}, {BE}, {CE}}



 Dữ liệu giao dịch T với minsup = 50%

TID	Món hàng
T1	A, C, D
T2	B, C, E
T3	A, B, C, E
T4	В, Е

- Quét T ⇒ C<sub>2</sub> = {{AB}:1, {AC}:2, {AE} :1, {BC}:2, {BE}:3, {CE}:2}
- F<sub>2</sub> = {{AC}:2, {BC}:2, {BE}:3, {CE}:2}
- C3 = {BCE }



 Dữ liệu giao dịch T với minsup = 50%

TID	Món hàng
T1	A, C, D
T2	B, C, E
T3	A, B, C, E
T4	B, E

- Quét T  $\Rightarrow$  C<sub>3</sub> = {{BCE} : 2}  $\Rightarrow$
- $F_3 = \{BCE\}$

- Bước 1 : Lưu ý khi biểu diễn dữ liệu giao dịch
  - Các món hàng trong cùng một giao dịch nên được xếp theo thứ tự alphabét (nhỏ đến lớn)
  - Các món hàng trong một tập thường xuyên cũng được sắp xếp theo thứ tự
  - $\{i_1, ..., i_k\}$  biểu diễn một tập thường xuyên thì tuân theo thứ tự  $i_1 < ... < i_k$



- Function frequent-itemsets(T)
  - 1.  $C_1 \leftarrow \text{init-pass}(T)$ ;  $F_1 \leftarrow \{f | f \in C_1, f.\text{count/n} \ge \text{minsup}\}$ ;
  - **2.** for  $(k \leftarrow 2; F_{k-1} != \emptyset; k++)$  do
  - 3.  $C_k \leftarrow candidate-gen(F_{k-1}) // Ham sinh UCV$
  - 4. **foreach** giao dịch t ∈ T **do**
  - 5. **foreach**  $c \in C_k$  **do**
  - 6. **if**(c chứa trong t) **then** c.count  $\leftarrow$  c.count + 1 **endif**
  - 7. endfor
  - 8. endfor
  - 9.  $F_k \leftarrow \{c \mid c \in C_k, c.count/n \ge minsup\}$
  - 10. endfor
  - **11.** return  $F \leftarrow \bigcup_k F_k$



- Bước 1: Hàm phụ trợ
- Function candidate-gen( $F_{k-1}$ )
  - **1. forall**  $(f_1 = \{i_1, ..., i_{k-2}, i_{k-1}\}, f_2 = \{i_1, ..., i_{k-2}, i'_{k-1}\} \in F_{k-1}$  với  $i_{k-1} < i'_{k-1}$ ) **do**
  - 2.  $c \leftarrow \{i_1, ..., i_{k-2}, i_{k-1}, i'_{k-1}\} // nối f_1 và f_2$
  - 3.  $C_k \leftarrow C_k \cup \{c\}$
  - 4. foreach (tập con s kích thước k-1 của c) do
  - 5. if(s not in  $F_{k-1}$ ) then  $C_k \leftarrow C_k \{c\}$  endif // xén bớt
  - 6. endfor
  - 7. endfor
  - 8. return  $C_k$



- Ví dụ: sinh ƯCV
- $F_3 = \{\{1, 2, 3\}, \{1, 2, 4\}, \{1, 3, 4\}, \{1, 3, 5\}, \{2, 3, 4\}\}$
- Sau khi nối
  - $C_4 = \{\{1, 2, 3, 4\}, \{1, 3, 4, 5\}\}$
- Sau khi xén
  - $C_4 = \{\{1, 2, 3, 4\}\}\ vi \{1, 4, 5\}\ không có trong <math>F_3$  nên loại bỏ  $\{1, 3, 4, 5\}$



- Bước 2: tập thường xuyên để sinh ra các luật kết hợp ≥ minconf
  - Đầu vào : Tập các tập thường xuyên F
  - Đầu ra : Tập các luật kết hợp ≥ minconf
- Function generate-association-rules(F)
  - **1.** forall  $f \in F$  do
  - 2. **forall** X là tập con khác rỗng của f do
  - 3.  $Y \leftarrow f X$
  - 4. if  $(conf(X \rightarrow Y) \ge minconf)$  then  $R \leftarrow R \cup (X \rightarrow Y)$  endif
  - 5. endfor
  - 6. endfor
  - 7. return R



- Ví dụ: Giả sử ta có tập thường xuyên f={2,3,4} với độ hỗ trợ sup=50%
- Các tập con khác rỗng cũng độ hỗ trợ {2,3}:50%,
  {2,4}:50%,{3,4}:75%, {2}:75%, {3}:75%, {4}:75%
- Với minconf ≥ 50% thì
  - $2,3 \rightarrow 4 \text{ conf} = 100\%$
  - $2.4 \rightarrow 3 \text{ conf} = 100\%$
  - $3,4 \rightarrow 2 \text{ conf} = 67\%$
  - •



#### **M**ŲC LŲC

- Các khái niệm cơ bản
- Giải thuật Apriori
- Các vấn đề luật kết hợp



#### Các vấn đề luật kết hợp

- Với kiểu dữ liệu giao dịch ta không có đích đến là một món hàng cụ thể trong quá trình suy dẫn theo luật
- Đưa ra mọi khả năng của luật kết hợp hay mọi món hàng, tập món hàng đều có thể là kết luận do luật suy dẫn
- Tuy nhiên, có nhiều ứng dụng người dùng quan tâm đến một vài món hàng cụ thể hay có đích đến từ đầu

#### Các vấn đề luật kết hợp

- Khai phá luật kết hợp với dữ liệu lớp mining Class Association Rules (CARs) dùng để phân loại
- Khai phá luật kết hợp dùng với hệ khuyến nghị người dùng
- Khai phá luật kết hợp dùng để khai phá dữ liệu đồ thị



#### Tổng kết

- Tập thường xuyên và luật kết hợp dùng để giải quyết nhiều bài toán khác nhau : phân loại, tổ hợp...
- Khai phá luật kết hợp vẫn là mô hình phân tích giỏ hàng phổ biến
- Xem thêm cây tiền tố FP-tree để thay thế giải thuật Apriori





VIỆN CÔNG NGHỆ THÔNG TIN VÀ TRUYỀN THÔNG SCHOOL OF INFORMATION AND COMMUNICATION TECHNOLOGY

#### Thank you for your attentions!

