CENTRO UNIVERSITÁRIO UNINORTE CURSO DE PÓS-GRADUAÇÃO EM: Pós

Graduação em Gerência de Banco de Dados.

DISCIPLINA: Mineração de Dados



Regras de Associação

Prof.º: Manoel Limeira juniorlimeiras@gmail.com

Regras de Associação

Tarefas Descritivas

 Padrões e regras descrevem características importantes dos dados com os quais se está trabalhando.

Mineração de Dados Indireta

- Através de uma técnica de mineração, extraem-se padrões significativos que serão posteriormente avaliados.
- O resultado da mineração complementa o conhecimento do especialista e deverá ser examinado e avaliado por este.

Regras de Associação (Transacionais)

- Uma regra de associação representa um padrão de relacionamento entre itens de dados de um domínio de aplicação que ocorre com uma determinada frequência na base de dados.
- Seja D = {i₁, i₂, ..., i_n} o conjunto de itens do domínio da aplicação.
- Uma regra de associação R definida sobre D é uma implicação da forma

$$X \Rightarrow Y$$

onde $X \subset D$, $Y \subset I$, $X \neq \emptyset$, $Y \neq \emptyset$ e $X \cap Y = \emptyset$. $X \notin \emptyset$ antecedente da regra e $Y \notin \emptyset$ consequente.

Regras de Associação (Transacionais)

$$X \Rightarrow Y$$

$$X_1 \land X_2 \land ... \land X_n \Rightarrow Y_1 \land Y_2 \land ... \land Y_m$$

$$\{candidíase\} \Rightarrow \{pneumonia\}$$

$$\{café, leite\} \Rightarrow \{pão, manteiga, queijo\}$$

 A primeira regra indica, com um determinado grau de certeza, que se o paciente contraiu candidíase, então também teve pneumonia.

- Regras de associação possuem índices que indicam sua relevância e a validade.
- O fator de suporte de uma regra X ⇒ Y é definido pela porcentagem de transações que incluem todos os itens do conjunto X U Y.
- Representa a fração das transações que satisfazem tanto o antecedente quanto o consequente da regra.
- O suporte de uma regra tenta indicar sua relevância.

Seja R a regra $X \Rightarrow Y$.

Seja T o número de transações consideradas.

Seja T_{XUY} o número de transações que incluem os elementos de X U Y.

Suporte(R) = T_{XUY} / T

```
TIDItens CompradosSuporte({leite}) \Rightarrow {suco}) = 2/4 = 50%101leite, pão, suco Suporte({suco}) \Rightarrow {leite}) = 50%792leite, sucoSuporte({pão}) \Rightarrow {suco}) = ?1130leite, ovosSuporte({pão}) \Rightarrow {ovos}) = ?1735pão, biscoito, caféSuporte({pão,café}) \Rightarrow {biscoito}) = ?
```

Seja X um conjunto de itens.

Seja T_x o número de transações que incluem os elementos de X.

Suporte(X) =
$$T_x / T$$

```
<u>TID</u> <u>Itens Comprados</u> Suporte({leite}) = 3/4 = 75%
101 leite, pão, suco Suporte({leite,suco}) = 2/4 = 50%
792 leite, suco Suporte({pão,suco}) = ?
1130 leite, ovos Suporte({pão,ovos}) = ?
1735 pão, biscoito, café Suporte({pão,café,biscoito}) = ?
```

- O fator de confiança de uma regra X ⇒ Y
 é definido pela porcentagem de transações
 que incluem os itens X e Y em relação a
 todas que incluem os itens de X.
- Representa o grau de satisfatibilidade do consequente, em relação às transações que incluem o antecedente.
- A confiança tenta indicar a validade da regra.

Seja R a regra $X \Rightarrow Y$.

Seja T_x o número de transações que incluem os elementos de X.

Seja T_{XUY} o número de transações que incluem os elementos de X U Y.

Confiança(R) =
$$T_{xuy} / T_x$$

```
Id-T. Itens Comprados Confiança(\{\text{leite}\} \Rightarrow \{\text{suco}\}\) = 2/3 = 67\%

101 leite, pão, sucoConfiança(\{\text{suco}\} \Rightarrow \{\text{leite}\}\) = 2/2 = 100\%

792 leite, suco Confiança(\{\text{pão}\} \Rightarrow \{\text{suco}\}\) = ?

1130 leite, ovos Confiança(\{\text{pão}\} \Rightarrow \{\text{ovos}\}\) = ?

1735 pão, biscoito, café Confiança(\{\text{pão},\text{café}\} \Rightarrow \{\text{biscoito}\}\) = ?
```

Mineração de Regras de Associação

Entrada:

- Base de dados de transações
- Suporte mínimo
- Confiança mínima

Saída:

 Todas as regras de associação que possuem suporte e confiança maiores ou iguais ao suporte e à confiança mínimos

Regras de Associação Multidimensionais

 Regras de associação quantitativas são utilizadas quando se deseja minerar padrões em bases de dados relacionais (formadas por atributos quantitativos e atributos categóricos).

Tabelas = Relações Atributos = Dimensões

| ı | Atributos Ca | ategóricos | Atributos Quantitativos | | | |
|----|--------------|------------|-------------------------|-------|--|--|
| | • | • | \ | | | |
| Id | Sexo | Profissão | Salário | Idade | | |
| | | | | | | |

Regras de Associação Multidimensionais

Exemplo (base de dados sobre a AIDS):

```
(sexo="M") ^{\wedge} (20\leqidade\leq30) ^{\wedge} (opção-sex="heterossex") \Rightarrow (usuário-drogas="S")
```

 Esta regra indica, com confiança C, que pacientes aidéticos heterossexuais, entre 20 e 30 anos, do sexo masculino têm C% de chance de serem usuários de drogas.

Suporte e Confiança (Agrawal et al, 1993)

- Problemas?
 - O número de regras gerado costuma ser extremamente volumoso.
 - Identificar as regras realmente úteis e interessantes torna-se uma tarefa difícil.
 - O modelo gera regras redundantes, ilusórias ou até mesmo contraditórias.

Exemplo

- Grupo I: antecedente e consequente muito populares
 - R: Cenoura → Batata
 - Sup(Cenoura) = 77,01%
 - Sup(Batata) = 81,75%

Sup: 70,38% Conf: 91,38%

- Grupo II: antecedente pouco frequente e consequente muito frequente
 - R: Filé → Açúcar Refinado
 - Sup(Filé) = 8,77%
 - Sup(Açúcar Refinado) = 86,49%

Sup: 7,58% Conf: 86,49%

- Grupo III: antecedente e consequente pouco frequentes
 - R: Strogonoff de Frango → Lasanha
 - Sup(Strogonoff) = 4,27%
 - Sup(Lasanha) = 14,45 %

Sup: 3,32%

Conf: 77,78%

Dependência entre Itens

| Id | Regra de Associação | Sup _X | Sup _Y | Sup | Conf |
|----|------------------------|------------------|------------------|-------|--------|
| R1 | Filé → Açúcar Refinado | 8,77% | 86,49% | 7,58% | 86,49% |

- A confiança da regra indica que 86,49% dos clientes que compram filé de viola, também compram açúcar refinado.
- A probabilidade de qualquer cliente comprar açúcar refinado é de 86.49%.
- Os dois produtos são independentes.

$$Sup(Y) = Conf(X \rightarrow Y)$$

Dependência entre Itens

| ld | Regra de Associação | Sup _X | Sup _Y | Sup | Conf |
|----|------------------------|------------------|------------------|-------|--------|
| R2 | Banana Nanica → Banana | 12,09% | 76,07% | 7,35% | 60,78% |
| | Prata | | | | |

- A confiança da regra indica que 60,78% dos clientes que compram banana nanica, também compram banana prata.
- A probabilidade de qualquer cliente comprar banana prata é de 76.07%. Portanto clientes que compram banana prata têm menor chance de comprar banana nanica.
- Os dois produtos possuem dependência negativa

$$Sup(Y) > Conf(X \rightarrow Y)$$

Dependência entre Itens

| ld | Regra de Associação | Sup _X | Sup _Y | Sup | Conf |
|----|---------------------------|------------------|------------------|--------|--------|
| R3 | Milho Verde em Conserva ⇒ | 32,94% | 37,91% | 27,01% | 82,01% |
| | Ervilhas em Conserva | | | | |

- A confiança da regra indica que 82,01% dos clientes que compram milho verde, também compram ervilhas.
- A probabilidade de qualquer cliente comprar ervilhas é de 37.91%. Portanto clientes que compram milho verde têm uma chance muito maior de comprar ervilhas.
- Os dois produtos possuem dependência positiva.
 Sup(Y) < Conf(X → Y)

Medidas de Interesses Objetivas

 Lift (X → Y): indica o quanto mais frequente torna-se B quando A ocorre.

Lift(X
$$\rightarrow$$
 Y) = Conf (X \rightarrow Y) / Sup(Y)

- Ex 1: Filé → Açúcar Refinado
 Lift(X → Y) = 0,8649 / 0,8649 = 1
- Ex 2: R: Banana Nanica \rightarrow Banana Prata Lift(X \rightarrow Y) = 0,6078 / 0,7607 = **0,80**
- Ex 3: R: Milho Verde em Conserva → Ervilhas em Conserva

Lift(X
$$\rightarrow$$
 Y) = 0,8201 / 0,3791 = **2,21**

CENTRO UNIVERSITÁRIO UNINORTE CURSO DE PÓS-GRADUAÇÃO EM: Pós

Graduação em Gerência de Banco de Dados.

DISCIPLINA: Mineração de Dados



Regras de Associação

Prof.º: Manoel Limeira juniorlimeiras@gmail.com