# Mineração de padrões frequentes por meio de Regras de Associação

Cristiane Neri Nobre

- Regras de associação são parecidas com regras de classificação (ou árvores de decisão).
  - Elas relacionam atributos que "co-ocorrem" em conjuntos de itens (itemsets)
- Podem ser encontradas da mesma forma que regras de classificação.
- > Entretanto,
  - Qualquer atributo pode ocorrer no lado direito de uma regra
    - As regras de associação têm a forma de regras <se antecedente então consequente>, em que antecedente e consequente são itemsets.
    - Por exemplo, se o cliente compra pão então também compra manteiga.
    - Estas regras são calculadas a partir dos dados e são de natureza probabilística.

- O número de regras de associação é muitíssimo maior que o de regras de classificação!
- > O grau de incerteza de uma regra é dado pela confiança da regra

> Algumas das conclusões que se podem tirar são do tipo: 20% das pessoas que compram café também compram bolachas.

Esta informação, quando conhecida, poderá resultar num conjunto de ações que vão desde a promoção conjunta de artigos até alteração da sua localização no supermercado.

#### **Exemplo 1: Prateleiras de mercado**

Descoberta de padrões entre fralda e cerveja nos finais de semana

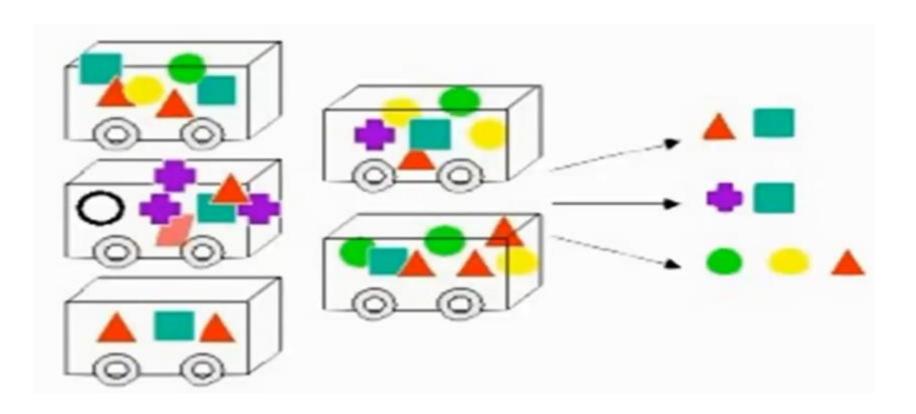
parte significativa das compras de homens, às sextas-feiras à noite, que inclui **fraldas**, inclui também **cerveja**.

```
\{fralda\} \Rightarrow \{cerveja\}
```

o cliente que compra p\u00e3o e manteiga, 80% das vezes compra leite.

```
{pão, manteiga} ⇒ {leite}
```

#### **Exemplo 2:**



## Avaliação da qualidade do modelo

#### Cobertura (suporte) de uma regra

 Número de transações que contem todos os itens da transação dividido pelo número total de transações

#### > Acurácia (confiança) de uma regra

 Indica a proporção de vezes que, em uma transação contendo o elemento A, também tem B.

• Confiança (A 
$$\rightarrow$$
 B) =  $\frac{P(A \cup B)}{P(A)} = \frac{suporte(A \cup B)}{suporte(A)}$ 

- $\succ$  Lift (coeficiente de interesse) de uma regra (A  $\rightarrow$  B)
- O quanto mais frequente torna-se B quando A ocorre

$$Lift = \frac{confiança (A \rightarrow B)}{suporte(B)}$$

## Avaliação da qualidade do modelo

#### > Item

• É um par [atributo-valor].

#### > ItemSets

 São combinações de pares [atributo-valor] com um valor mínimo de suporte.

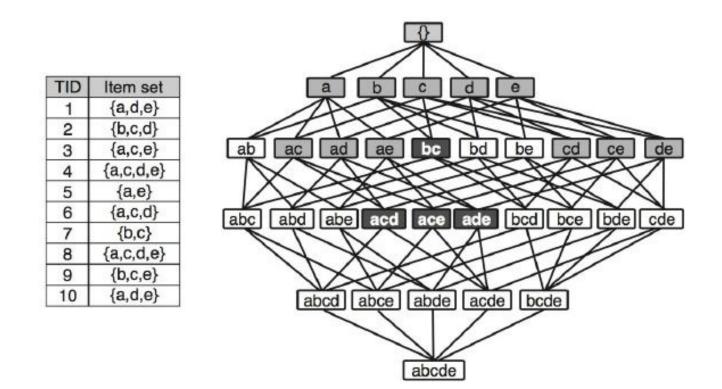
#### Seja o exemplo:

TID	Itens
1	{a, d, e}
2	{b, c, d}
3	{a, c, e}
4	{a, c, d, e}
5	{a, e}
6	{a, c, d}
7	{b, c}
8	{a, c, d, e}
9	{b, c, e}
10	{a, d, e}

0 Items	1 item	2 itens	3 itens
Ф: 10	{a}:7	{a,c}:4	{a,c,d}:3
	{b}:3	{a,d}:5	{a,c,e}:3
	{c}:7	{a,e}:6	{a,d,e}:4
	{d}:6	{b,c}:3	
	{e}:7	{c,d}:4	
		{c,e}:4	
		{d,e}:4	

#### O espaço de busca

O espaço de busca de todos os possíveis conjuntos de itens para um conjunto de itens A contém exatamente  $2^{|A|}$  ItemSets diferentes. Ou  $2^{|A|}$ -1 itens sem incluir o conjunto vazio.



Como funciona o algoritmo de extração de regras de associação:

Algoritmo Apriori (Agrawal et al 1994)?

#### Duas fases:

- 1. Gerar os item sets com o suporte mínimo especificado;
- 2. Para cada *itemset*, gerar as regras com a **confiança** mínima especificada.

#### **Exemplo 1: Prateleiras de mercado**

N°	Leite	Café	Cerveja	Pão	Manteiga	Arroz	Feijão
1	Não	Sim	Não	Sim	Sim	Não	Não
2	Sim	Não	Sim	Sim	Sim	Não	Não
3	Não	Sim	Não	Sim	Sim	Não	Não
4	Sim	Sim	Não	Sim	Sim	Não	Não
5	Não	Não	Sim	Não	Não	Não	Não
6	Não	Não	Não	Não	Sim	Não	Não
7	Não	Não	Não	Sim	Não	Não	Não
8	Não	Não	Não	Não	Não	Não	Sim
9	Não	Não	Não	Não	Não	Sim	Sim
10	Não	Não	Não	Não	Não	Sim	Não

Vamos calcular o **suporte** dos itemSets?

Lembrando que **suporte** de uma regra é o número de transações que contem todos os itens da transação dividido pelo número total de transações

N°	Leite	Café	Cerveja	Pão	Manteiga	Arroz	Feijão
1	Não	Sim	Não	Sim	Sim	Não	Não
2	Sim	Não	Sim	Sim	Sim	Não	Não
3	Não	Sim	Não	Sim	Sim	Não	Não
4	Sim	Sim	Não	Sim	Sim	Não	Não
5	Não	Não	Sim	Não	Não	Não	Não
6	Não	Não	Não	Não	Sim	Não	Não
7	Não	Não	Não	Sim	Não	Não	Não
8	Não	Não	Não	Não	Não	Não	Sim
9	Não	Não	Não	Não	Não	Sim	Sim
10	Não	Não	Não	Não	Não	Sim	Não

Produto	Suporte
Leite	2/10 = 0.2
Café	3/10 = 0.3
Cerveja	2/10 = 0.2
Pão	5/10 = 0.5
Manteiga	5/10 = 0.5
Arroz	2/10 = 0.2
Feijão	2/10 = 0.2

**Considerando o suporte** ≥ 3

Como serão os valores para os ItemSets?

#### ItemSet =1?

N°	Leite	Café	Cerveja	Pão	Manteiga	Arroz	Feijão
1	Não	Sim	Não	Sim	Sim	Não	Não
2	Sim	Não	Sim	Sim	Sim	Não	Não
3	Não	Sim	Não	Sim	Sim	Não	Não
4	Sim	Sim	Não	Sim	Sim	Não	Não
5	Não	Não	Sim	Não	Não	Não	Não
6	Não	Não	Não	Não	Sim	Não	Não
7	Não	Não	Não	Sim	Não	Não	Não
8	Não	Não	Não	Não	Não	Não	Sim
9	Não	Não	Não	Não	Não	Sim	Sim
10	Não	Não	Não	Não	Não	Sim	Não

Produto	Suporte
Leite	2/10 = 0.2
Café	3/10 = 0.3
Cerveja	2/10 = 0.2
Pão	5/10 = 0.5
Manteiga	5/10 = 0.5
Arroz	2/10 = 0.2
Feijão	2/10 = 0.2

#### ItemSet = 2?

N°	Leite	Café	Cerveja	Pão	Manteiga	Arroz	Feijão
1	Não	Sim	Não	Sim	Sim	Não	Não
2	Sim	Não	Sim	Sim	Sim	Não	Não
3	Não	Sim	Não	Sim	Sim	Não	Não
4	Sim	Sim	Não	Sim	Sim	Não	Não
5	Não	Não	Sim	Não	Não	Não	Não
6	Não	Não	Não	Não	Sim	Não	Não
7	Não	Não	Não	Sim	Não	Não	Não
8	Não	Não	Não	Não	Não	Não	Sim
9	Não	Não	Não	Não	Não	Sim	Sim
10	Não	Não	Não	Não	Não	Sim	Não

Produto	Suporte
Café e pão	3/10 = 0.3
Café e manteiga	3/10 = 0.3
Pão e Manteiga	4/10 = 0.4

#### ItemSet =3?

N°	Leite	Café	Cerveja	Pão	Manteiga	Arroz	Feijão
1	Não	Sim	Não	Sim	Sim	Não	Não
2	Sim	Não	Sim	Sim	Sim	Não	Não
3	Não	Sim	Não	Sim	Sim	Não	Não
4	Sim	Sim	Não	Sim	Sim	Não	Não
5	Não	Não	Sim	Não	Não	Não	Não
6	Não	Não	Não	Não	Sim	Não	Não
7	Não	Não	Não	Sim	Não	Não	Não
8	Não	Não	Não	Não	Não	Não	Sim
9	Não	Não	Não	Não	Não	Sim	Sim
10	Não	Não	Não	Não	Não	Sim	Não

Produto	Suporte
Café, pão e manteiga	3/10 = 0.3

#### Como gerar as regras a partir dos itemSets?

#### Segunda fase

- Para cada itemSet faça:
- ✓ Gere todas as regras possíveis
- ✓ Mantenha somente as regras com a confiança mínima exigida

#### Como calcular a confiança?

- Confiança de uma regra
  - Indica a proporção de vezes que, em uma transação contendo o elemento A, também tem B.

• Confiança (A 
$$\rightarrow$$
 B) =  $\frac{P(A \cup B)}{P(A)} = \frac{suporte(A \cup B)}{suporte(A)}$ 

## Como gerar as regras a partir dos itemSets?

Com o **ItemSets = 2** 

Produto	Suporte
Café e pão	3/10 = 0.3
Café e manteiga	3/10 = 0.3
Pão e Manteiga	4/10 = 0.4

Ν°	Leite	Café	Cerveja	Pão	Manteiga	Arroz	Feijão
1	Não	Sim	Não	Sim	Sim	Não	Não
2	Sim	Não	Sim	Sim	Sim	Não	Não
3	Não	Sim	Não	Sim	Sim	Não	Não
4	Sim	Sim	Não	Sim	Sim	Não	Não
5	Não	Não	Sim	Não	Não	Não	Não
6	Não	Não	Não	Não	Sim	Não	Não
7	Não	Não	Não	Sim	Não	Não	Não
8	Não	Não	Não	Não	Não	Não	Sim
9	Não	Não	Não	Não	Não	Sim	Sim
10	Não	Não	Não	Não	Não	Sim	Não

{Café, pão}	{Café, manteiga}	{Pão, manteiga}
Se Café → Pão	Se Café → manteiga	Se Pão → manteiga
Se Pão → Café	Se Manteiga → Café	Se Manteiga → Pão

#### Como gerar as regras a partir dos itemSets?

Com o **ItemSets = 2** 

Qual a confiança das regras?

		0.57					
N°	Leite	Café	Cerveja	Pão	Manteiga	Arroz	Feijão
1	Não	Sim	Não	Sim	Sim	Não	Não
2	Sim	Não	Sim	Sim	Sim	Não	Não
3	Não	Sim	Não	Sim	Sim	Não	Não
4	Sim	Sim	Não	Sim	Sim	Não	Não
5	Não	Não	Sim	Não	Não	Não	Não
6	Não	Não	Não	Não	Sim	Não	Não
7	Não	Não	Não	Sim	Não	Não	Não
8	Não	Não	Não	Não	Não	Não	Sim
9	Não	Não	Não	Não	Não	Sim	Sim
10	Não	Não	Não	Não	Não	Sim	Não

#### {Café, pão}

Se Café  $\rightarrow$  Pão confiança = 3/3 = 1

Se Pão  $\rightarrow$  Café confiança = 3/5 = 0.6

#### Como gerar as regras a partir dos itemSets?

Com o ItemSets = 2

Qual a confiança das regras?

N°	Leite	Café	Cerveja	Pão	Manteiga	Arroz	Feijão
1	Não	Sim	Não	Sim	Sim	Não	Não
2	Sim	Não	Sim	Sim	Sim	Não	Não
3	Não	Sim	Não	Sim	Sim	Não	Não
4	Sim	Sim	Não	Sim	Sim	Não	Não
5	Não	Não	Sim	Não	Não	Não	Não
6	Não	Não	Não	Não	Sim	Não	Não
7	Não	Não	Não	Sim	Não	Não	Não
8	Não	Não	Não	Não	Não	Não	Sim
9	Não	Não	Não	Não	Não	Sim	Sim
10	Não	Não	Não	Não	Não	Sim	Não

#### {Café, manteiga}

Se Café → manteiga

confiança = 3/3 = 1

Se Manteiga → Café

confiança = 3/5 = 0.6

#### Como gerar as regras a partir dos itemSets?

Com o ItemSets = 2

Qual a confiança das regras?

NIO	Later	G-5′	C	D~-	Manager	Amar	F~
N°	Leite	Café	Cerveja	Pão	Manteiga	Arroz	Feijão
1	Não	Sim	Não	Sim	Sim	Não	Não
2	Sim	Não	Sim	Sim	Sim	Não	Não
3	Não	Sim	Não	Sim	Sim	Não	Não
4	Sim	Sim	Não	Sim	Sim	Não	Não
5	Não	Não	Sim	Não	Não	Não	Não
6	Não	Não	Não	Não	Sim	Não	Não
7	Não	Não	Não	Sim	Não	Não	Não
8	Não	Não	Não	Não	Não	Não	Sim
9	Não	Não	Não	Não	Não	Sim	Sim
10	Não	Não	Não	Não	Não	Sim	Não

#### {Pão, manteiga}

Se Pão  $\rightarrow$  manteiga confiança = 4/5 = 0.8

Se Manteiga  $\rightarrow$  Pão confiança = 4/5 = 0.8

#### Como gerar as regras a partir dos itemSets?

Com o **ItemSets = 2** 

Se assumirmos **confiança**  $\geq$  0.8, teremos as seguintes regras:

N°	Leite	Café	Cerveja	Pão	Manteiga	Arroz	Feijão
1	Não	Sim	Não	Sim	Sim	Não	Não
2	Sim	Não	Sim	Sim	Sim	Não	Não
3	Não	Sim	Não	Sim	Sim	Não	Não
4	Sim	Sim	Não	Sim	Sim	Não	Não
5	Não	Não	Sim	Não	Não	Não	Não
6	Não	Não	Não	Não	Sim	Não	Não
7	Não	Não	Não	Sim	Não	Não	Não
8	Não	Não	Não	Não	Não	Não	Sim
9	Não	Não	Não	Não	Não	Sim	Sim
10	Não	Não	Não	Não	Não	Sim	Não

Se Café  $\rightarrow$  Pão confiança = 3/3 = 1

Se Café  $\rightarrow$  manteiga confiança = 3/3 = 1

Se Pão  $\rightarrow$  manteiga confiança = 4/5 = 0.8

Se Manteiga  $\rightarrow$  Pão confiança = 4/5 = 0.8

#### Como gerar as regras a partir dos itemSets?

Com o ItemSets = 3

Produto	Suporte
Café, pão e manteiga	3/10 = 0.3

N°	Leite	Café	Cerveja	Pão	Manteiga	Arroz	Feijão
1	Não	Sim	Não	Sim	Sim	Não	Não
2	Sim	Não	Sim	Sim	Sim	Não	Não
3	Não	Sim	Não	Sim	Sim	Não	Não
4	Sim	Sim	Não	Sim	Sim	Não	Não
5	Não	Não	Sim	Não	Não	Não	Não
6	Não	Não	Não	Não	Sim	Não	Não
7	Não	Não	Não	Sim	Não	Não	Não
8	Não	Não	Não	Não	Não	Não	Sim
9	Não	Não	Não	Não	Não	Sim	Sim
10	Não	Não	Não	Não	Não	Sim	Não

#### {Café, pão, manteiga}

Se Café e pão → manteiga

Se Café e manteiga → pão

Se pão e manteiga → café

Se café  $\rightarrow$  pão e manteiga

Se pão  $\rightarrow$  café e manteiga

Se manteiga → café e pão

#### Como gerar as regras a partir dos itemSets?

Com o ItemSets = 3

Produto	Suporte
Café, pão e manteiga	3/10 = 0.3

N°	Leite	Café	Cerveja	Pão	Manteiga	Arroz	Feijão
1	Não	Sim	Não	Sim	Sim	Não	Não
2	Sim	Não	Sim	Sim	Sim	Não	Não
3	Não	Sim	Não	Sim	Sim	Não	Não
4	Sim	Sim	Não	Sim	Sim	Não	Não
5	Não	Não	Sim	Não	Não	Não	Não
6	Não	Não	Não	Não	Sim	Não	Não
7	Não	Não	Não	Sim	Não	Não	Não
8	Não	Não	Não	Não	Não	Não	Sim
9	Não	Não	Não	Não	Não	Sim	Sim
10	Não	Não	Não	Não	Não	Sim	Não

#### {Café, pão, manteiga}

Se Café e pão → manteiga

confiança = 3/3 = 1

Se Café e manteiga → pão

confiança = 3/3 = 1

Se pão e manteiga → café

confiança = 3/4 = 0.75

#### Como gerar as regras a partir dos itemSets?

Com o ItemSets = 3

#### Qual a confiança das regras?

		0.57					
N°	Leite	Café	Cerveja	Pão	Manteiga	Arroz	Feijão
1	Não	Sim	Não	Sim	Sim	Não	Não
2	Sim	Não	Sim	Sim	Sim	Não	Não
3	Não	Sim	Não	Sim	Sim	Não	Não
4	Sim	Sim	Não	Sim	Sim	Não	Não
5	Não	Não	Sim	Não	Não	Não	Não
6	Não	Não	Não	Não	Sim	Não	Não
7	Não	Não	Não	Sim	Não	Não	Não
8	Não	Não	Não	Não	Não	Não	Sim
9	Não	Não	Não	Não	Não	Sim	Sim
10	Não	Não	Não	Não	Não	Sim	Não

#### {Café, pão, manteiga}

Se café → pão e manteiga

confiança = 3/3 = 1

Se pão → café e manteiga

confiança = 3/5 = 0.6

Se manteiga → café e pão

confiança = 3/5 = 0.6

Quais as regras iremos selecionar, considerando a  $confiança \ge 0.8$ 

Num	Regras	Confiança
1	Se Café → Pão	3/3 = 1
2	Se Café → manteiga	3/3 = 1
3	Pão → manteiga	4/5 = 0.8
4	Manteiga → Pão	4/5 = 0.8
5	Se Café e pão → manteiga	3/3 = 1
6	Se Café e manteiga → pão	3/3 = 1
7	Se café → pão e manteiga	3/3 = 1

Como avaliar as melhores regras a partir destas 7 regras?

Iremos calcular o lift da regra:

$$Lift = \frac{confiança (\mathbf{A} \rightarrow \mathbf{B})}{suporte(B)}$$

1/0.4 = 2.5

Iremos calcular o lift da regra:

Se café → pão e

manteiga

$$Lift = \frac{confiança (A \rightarrow B)}{suporte(B)}$$

Regras	Confiança	Lift
Se Café → Pão	3/3 = 1	1/0.5=2
Se Café → manteiga	3/3 = 1	1/0.5 = 2
Pão → manteiga	4/5 = 0.8	0.8/0.5 = 1.6
Manteiga → Pão	4/5 = 0.8	0.8/0.5=1.6
Se Café e pão → manteiga	3/3 = 1	1/0.5= 2
Se Café e manteiga → pão	3/3 = 1	1/0.5=2

3/3 = 1

Produto	Suporte
Leite	2/10 = 0.2
Café	3/10 = 0.3
Cerveja	2/10 = 0.2
Pão	5/10 = 0.5
Manteiga	5/10 = 0.5
Arroz	2/10 = 0.2
Feijão	2/10 = 0.2
Produto	Suporte

Produto	Suporte
Café e pão	3/10 = 0.3
Café e manteiga	3/10 = 0.3
Pão e Manteiga	4/10 = 0.4

Qual o significado do lift?

Regras	Confiança	Lift	Significado
Se Café → Pão	3/3 = 1	1/0.5=2	Clientes que compram café tem duas vezez mais chances de comprarem pão

Valor de **lift** igual a 1 para a regra ( $A\rightarrow B$ ), indica que A e B são independentes

Um valor de **lift superior a 1** indicam que A e B aparecem mais frequentemente juntos do que esperado. Isso significa que a ocorrência de A tem um efeito positivo sobre a ocorrência de B.

Um valor de **lift menor do que 1** indica que A e B aparecem com menos frequência do que o esperado em conjunto, indicando que a ocorrência de A tem um efeito negativo sobre a ocorrência de B

Depois é só ordenar as regras pelo lift! De forma descrescente!

Investiguem outras métricas!

Veja este artigo que compara 21 métricas!

http://www.cse.msu.edu/~ptan/papers/IS.pdf

Veja este também (discute sobre medidas objetivas e subjetivas)

www.dcc.ufla.br/infocomp/index.php/INFOCOMP/article/download/79/64/0

Investiguem outros algoritmos de regras de associação: eclat, fp-grow!

A principal propriedade explorada pela maioria dos algoritmos de mineração de conjuntos de itens frequentes é que o suporte é monotonicamente descrescente com relação ao número de itens de um *itemset*.

Ou seja, o conjunto de suporte de um conjunto de itens diminui sempre que se acrescenta um novo item.

Formalmente, considere X e Y dois conjuntos de itens em um banco de dados de transações T sobre I, assim X, Y  $\subseteq$  I.

É fácil mostrar que  $X \subseteq Y \Rightarrow \text{suporte}(Y) \leq \text{suporte}(X)$ .

Essa regra é uma consequência imediata de que o conjunto de suporte de X está incluído no conjunto de suporte de Y. Então se um *itemset* é pouco frequente, todos os seus superconjuntos devem ser pouco frequentes

- Adicionalmente, a propriedade todos os subconjuntos de um conjunto de itens frequentes são frequentes é válida
- Essa é a propriedade da monotonicidade do suporte
- Uma função diz-se monotônica em x, se  $x_1 < x_2$  implica que  $f(x_1) < f(x_2)$

# **Outro exemplo**

#### Veja um exemplo com uma base do WEKA

Abra o arquivo **Supermarket**, uma base de dados real da Nova Zelândia

Esta base de dados relaciona produtos na **semana**, ou seja, 7 dias.

Faça a análise das regras...

Se você desejar encontrar padrões que se repetem 10 vezes por dia, qual seria o suporte sugerido?

Para esta situação, faça:

10(10 vezes)\*7(7 dias) = 70/número de instâncias = 70/4627 = 0.015

Este é o suporte sugerido...

- O problema principal dos algoritmos de regras de associação é que o especialista precisa dar valor às regras geradas
- Para isso, pode ser necessário jogar atributos fora, aqueles que aparecem com muitas frequência, por exemplo.

# Referências

- > Capítulo 10 do livro
- Katti Faceli. Inteligência Artificial, Uma abordagem de Aprendizado de Máquina, LTC, 2015.