02-04 Règles d'association

NOUS ÉCLAIRONS. VOUS BRILLEZ.

FORMATION CONTINUE ET SERVICES AUX ENTREPRISES



Sommaire

- 1. Introduction au modèle "Market-basket"
- 2. Applications
- 3. Itemsets fréquents
- 4. Règles d'association
- 5. Ateliers
- 6. Lectures et références

Sommaire

- 1. Introduction au modèle "Market-basket"
- 2. Applications
- 3. Itemsets fréquents
- 4. Règles d'association
- 5. Ateliers
- 6. Lectures et références

Tout commence dans la grande distribution ...



Modèle "Market-basket"

Problématique: comment identifier les articles (ou items en anglais) achetés ensemble par un nombre suffisamment grand de clients ?



Modèle "Market-basket"

- Tous les paniers d'épiceries sont enregistrés aux caisses (lecture des codes à barre)
- Pour une entreprise de grande distribution, traitement sur une grande échelle des données des différents points de ventes
- Comment apprendre les associations les plus courantes ?



Exemple d'une règle d'association

Ainsi, il est possible de découvrir des associations surprenantes!



La preuve au IGA du coin ...



Bières!



Couches

En provenance du lait ...

Modèle "Market-basket"

- Un vaste ensemble d'articles (ou items)
 Exemple: articles vendus dans une grande surface
- Un vaste ensemble de paniers (baskets)
 Exemple: tous les articles achetés par un même client le même jour
- Nous voulons découvrir les règles d'association (association rules)
 Exemple: les clients achetant { x, y, z } ont tendance à acheter { v, w }

Modèle "Market-basket"

Transactions

TID	Paniers (liste d'articles)	
1	Pain, Coca-Cola, Lait	
2	Bières, Pain	
3	Bière, Coca-Cola, Couches, Lait	
4	Bière, Pain, Couches, Lait	
5	Coca-Cola, Couches, Lait	

Règles d'association

```
{ Lait } → { Coca-Cola }
{ Couches, Lait } → { Bière }
```

Sommaire

- Introduction au modèle "Market-basket"
- 2. Applications
- 3. Itemsets fréquents
- 4. Règles d'association
- 5. Ateliers
- 6. Lectures et références

Application: grande distribution

- Articles / Items = produits ou articles en vente
- Paniers / Baskets = ensemble des produits achetés par un client (panier d'épicerie)
- Les commerces conservent les données (articles achetés ensembles) liées aux transactions
 - Aide à comprendre le déplacement des clients au sein du magasin. Positionnement des rayons et des articles
 - Permet de découvrir les tie-in "tricks", par exemple: promotion sur les couches, mais augmentation du prix des bières
 - Publicité sur les commerces en ligne
- Exemple d'Amazon: les clients ayant acheté X ont aussi acheté Y

Application: détection de plagiat

- **Items** = documents
- Baskets = phrases
- Les items (documents) apparaissant ensemble trop souvent peuvent indiquer du plagiat
- Les items n'ont pas à être "inclus" (dans le sens des ensembles) dans les baskets

Application: pharmacologie

- **Items** = médicaments et effets secondaires
- Baskets = patients ayant reçu un ou plusieurs médicaments
- Permet la détection d'effets secondaires induits par la combinaison de plusieurs médicaments
- Dans ce cas, il est également important de noter l'absence, comme la présence d'un item

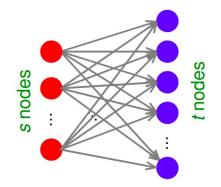
Application: trading algorithmique

- Items = valeur des actions
- Baskets = une période donnée
- Association de différents signaux à une tendance (bull/bear)
- Dans ce cas plus complexe, il faut tenir compte aussi de la chronologie (Temporal Association Rule Mining)



Application: analyse de réseaux sociaux

- **Items** = voisins
- Baskets = noeuds
- Recherche de sous-graphes bipartites $K_{s,t}$ d'un graphe





Application: analyse de réseaux sociaux

- Items = voisins
- Baskets = noeuds

D'une manière générale, on cherche à **apprendre** une relation **plusieurs-à-plusieurs** entre deux sortes de choses

Les associations sont recherchées entre items, et non entre baskets

Sommaire

- Introduction au modèle "Market-basket"
- 2. Applications
- 3. Itemsets fréquents
- 4. Règles d'association
- 5. Ateliers
- 6. Lectures et références

Itemsets fréquents

- Les itemsets fréquents (frequent itemsets) sont les items apparaissant "fréquemment" ensemble dans les baskets
- Le **support** d'un itemset *I* est le nombre de baskets contenant tous les items de *I*
- Le support peut aussi être exprimé en pourcentage:
 - Rapport entre le nombre de baskets contenant tous les items de *I* et le nombre total de baskets

TID	Baskets (liste d'items)
1	Pain, Coca-Cola, Lait
2	Bières, Pain
3	Bière, Coca-Cola, Couches, Lait
4	Bière, Pain, Couches, Lait
5	Coca-Cola, Couches, Lait

Quel est le **support** de l'itemset {Bière, Pain}?

Itemsets fréquents

 Les itemsets fréquents (frequent itemsets) sont les items apparaissant "fréquemment" ensemble dans les baskets

TID	Baskets (liste d'items)
1	Pain, Coca-Cola, Lait

Un itemset est fréquent si l'ensemble de ses items apparaît

dans au moins s baskets

Le support peut aussi être exprimé en pourcentage: BS | Bière, Coca-Cola, Couches, Lait

Bière, Pain, Couches, Lait

o Rapport entre le sappelé seuil de support ca-Cola, Couches, Lait contenant tous les items de *I* et le nombre total de baskets

Quel est le support de l'itemset {Bière, Pain}?

- Items = {lait, coca-cola, pepsi, bière, jus}
- Seuil de support = 3 (baskets)

B ₁ = {lait, coca-cola, bière}	B ₂ = {lait, pepsi, jus}
B ₃ = {lait, bière}	$B_4 = \{coca-cola, jus\}$
B ₅ = {lait, pepsi, bière}	B ₆ = {lait, coca-cola, bière, jus}
B ₇ = {coca-cola, bière, jus}	B ₈ = {bière, coca-cola}

Quels sont les itemsets fréquents?

- Items = {lait, coca-cola, pepsi, bière, jus}
- Seuil de support = 3 (baskets)

B ₁ = { lait , coca-cola, bière}	B ₂ = { lait , pepsi, jus}
B ₃ = {lait, bière}	$B_4 = \{coca-cola, jus\}$
B ₅ = { lait , pepsi, bière}	B ₆ = { lait , coca-cola, bière, jus}
B ₇ = {coca-cola, bière, jus}	B ₈ = {bière, coca-cola}

- Itemsets fréquents:
 - o {lait}

- Items = {lait, coca-cola, pepsi, bière, jus}
- Seuil de support = 3 (baskets)

B ₁ = {lait, coca-cola, bière}	B ₂ = { lait , pepsi, jus}
B ₃ = { lait , bière}	B ₄ = {coca-cola, jus}
B ₅ = { lait , pepsi, bière}	B ₆ = { lait, coca-cola , bière, jus}
B ₇ = {coca-cola, bière, jus}	B ₈ = {bière, coca-cola }

- Itemsets fréquents:
 - o {lait}, {coca-cola}

- Items = {lait, coca-cola, pepsi, bière, jus}
- Seuil de support = 3 (baskets)

B ₁ = {lait, coca-cola, bière}	B ₂ = { lait , pepsi, jus}
B ₃ = {lait, bière}	B ₄ = {coca-cola, jus}
B ₅ = {lait, pepsi, bière}	B ₆ = {lait, coca-cola, bière, jus}
B ₇ = {coca-cola, bière, jus}	B ₈ = {bière, coca-cola}

- Itemsets fréquents:
 - {lait}, {coca-cola}, {bière}

- Items = {lait, coca-cola, pepsi, bière, jus}
- Seuil de support = 3 (baskets)

B ₁ = {lait, coca-cola, bière}	B ₂ = { lait , pepsi, jus }
B ₃ = {lait, bière}	B ₄ = {coca-cola, jus}
B ₅ = {lait, pepsi, bière}	B ₆ = {lait, coca-cola, bière, jus}
B ₇ = {coca-cola, bière, jus}	B ₈ = {bière, coca-cola}

- Itemsets fréquents:
 - (lait), (coca-cola), (bière), (jus)

D'autres possibilités?

- Items = {lait, coca-cola, pepsi, bière, jus}
- Seuil de support = 3 (baskets)

B ₁ = {lait, coca-cola, bière}	B ₂ = { lait , pepsi, jus }
B ₃ = {lait, bière}	B ₄ = {coca-cola, jus}
B ₅ = {lait, pepsi, bière}	B ₆ = {lait, coca-cola, bière, jus}
B ₇ = {coca-cola, bière, jus}	B ₈ = {bière, coca-cola}

- Itemsets fréquents:
 - {lait}, {coca-cola}, {bière}, {jus}
 - {lait, bière}, {bière, coca-cola}, {coca-cola, jus}

Sommaire

- 1. Introduction au modèle "Market-basket"
- 2. Applications
- 3. Itemsets fréquents
- 4. Règles d'association
- 5. Ateliers
- Lectures et références

Règles d'association

- Les règles d'association sont des règles de type if-else
- $\{i_1, i_2, ..., i_k\} \rightarrow j$ signifie que <u>si</u> un basket contient tous les items $i_1, i_2, ..., i_k$ <u>alors</u> il est probable qu'il contienne aussi l'item j
- Il existe en pratique un nombre considérable de règles. L'objectif est de découvrir les plus significatives!
- L'indice de confiance (confidence) de la règle d'association $\{i_1, i_2, ..., i_k\} \rightarrow j$ est la probabilité de j sachant $I = \{i_1, i_2, ..., i_k\}$

$$\operatorname{conf}\left(I o j
ight)=rac{\operatorname{support}\left(I\cup j
ight)}{\operatorname{support}\left(I
ight)}$$

Règles d'association significatives

- Toutes les règles d'association ayant un indice de confiance élevé ne sont pas significatives ...
- La règle $X \rightarrow$ lait peut avoir un indice élevé pour beaucoup d'itemsets X, car le lait est une denrée souvent achetée indépendamment de X
- **L'intérêt** d'une règle d'association $I \rightarrow j$ est la différence entre son indice de confiance et la proportion de baskets contenant j

Interest
$$(I o j) = \operatorname{conf}(I o j) - P(j)$$

Les règles d'association intéressantes ont un intérêt élevé (généralement au dessus de 0.5)

Exemple: indice de confiance et intérêt

B ₁ = {lait, coca-cola, bière}	B ₂ = {lait, pepsi, jus}
B ₃ = {lait, bière}	$B_4 = \{coca-cola, jus\}$
B ₅ = {lait, pepsi, bière}	B ₆ = {lait, coca-cola, bière, jus}
B ₇ = {coca-cola, bière, jus}	B ₈ = {bière, coca-cola}

Considérons la règle d'association {lait, bière} \rightarrow {coca-cola} correspondant aux données ci-dessus.

- Quel est son indice de confiance ?
- Quel est son intérêt ?
- Cette règle est-elle intéressante ?

Exemple: indice de confiance et intérêt

B ₁ = {lait, coca-cola, bière}	B ₂ = {lait, pepsi, jus}
B ₃ = {lait, bière}	$B_4 = \{coca-cola, jus\}$
B ₅ = {lait, pepsi, bière}	B ₆ = {lait, coca-cola, bière, jus}
B ₇ = {coca-cola, bière, jus}	B ₈ = {bière, coca-cola}

Considérons la règle d'association {lait, bière} → {coca-cola} correspondant aux données ci-dessus.

- Quel est son indice de confiance ? 2/4 = 0.5
- Quel est son intérêt ? **0.5** 5/8 = 1/8
- Cette règle est-elle intéressante ? Non, pas tellement ...

Comment **trouver** les règles d'association ?

Trouver les règles d'association (1/2)

- **Problématique**: trouver toutes les règles d'association ayant un support s et un indice de confiance c
 - Remarque: le support d'une règle d'association est le support de l'itemset de la partie gauche
 - Supp $(\{i_1, i_2, ..., i_k\} \rightarrow j) = \text{Supp}(\{i_1, i_2, ..., i_k\})$
- D'abord, il faut trouver les itemsets fréquents!
 - Si $\{i_1, i_2, ..., i_k\} \rightarrow j$ possède un support et un indice de confiance élevé, alors les itemsets $\{i_1, i_2, ..., i_k\}$ et $\{i_1, i_2, ..., i_k, j\}$ sont fréquents

Trouver les règles d'association (2/2)

- Étape 1: apprendre tous les itemsets fréquents I (algorithme Apriori)
- Étape 2: générer les règles
 - \circ Pour chaque sous ensemble A de I, générer la règle $A \to I \setminus A$
 - \circ Puisque I est fréquent, A est également fréquent
 - Variante 1: Calcul de la confiance de la règle en une passe $conf(A,B \rightarrow C,D)$ = support(A,B,C,D) / support(A,B)
 - Variante 2: Si $A,B,C \to D$ est en dessous d'une certaine confiance, alors $A,B \to C,D$ aussi. Génération de règles plus "grandes"
 - Ne garder que les règles au dessus d'un certain seuil de confiance

Exercice: trouver les règles d'association

B ₁ = {lait, coca-cola, bière}	B ₂ = {lait, pepsi, jus}
B ₃ = {lait, bière}	$B_4 = \{ coca-cola, jus \}$
B ₅ = {lait, pepsi, bière}	B ₆ = {lait, coca-cola, bière, jus}
B ₇ = {coca-cola, bière, jus}	B ₈ = {bière, coca-cola}

$$s = 3$$

 $c = 0.75$

Exercice: trouver les règles d'association

B ₁ = {lait, coca-cola, bière}	B ₂ = {lait, pepsi, jus}
B ₃ = {lait, bière}	$B_4 = \{ coca-cola, jus \}$
B ₅ = {lait, pepsi, bière}	B ₆ = {lait, coca-cola, bière, jus}
B ₇ = {coca-cola, bière, jus}	B ₈ = {bière, coca-cola}

$$s = 3$$

 $c = 0.75$

1. Itemsets fréquents

{I}, {c}, {b}, {j}, {b,I} {b,c} {c,j}

Exercice: trouver les règles d'association

B ₁ = {lait, coca-cola, bière}	B ₂ = {lait, pepsi, jus}
B ₃ = {lait, bière}	$B_4 = \{ coca-cola, jus \}$
B ₅ = {lait, pepsi, bière}	B ₆ = {lait, coca-cola, bière, jus}
B ₇ = {coca-cola, bière, jus}	B ₈ = {bière, coca-cola}

$$s = 3$$
 $c = 0.75$

1. Itemsets fréquents

{I}, {c}, {b}, {j}, {b,I} {b,c} {c,j}

2. Génération des règles

 $b \rightarrow 1: c=4/6; l \rightarrow b: c=4/5; b \rightarrow c: c=5/6; b,c \rightarrow 1: c=3/5; b,l \rightarrow c: c=3/4; b \rightarrow c,l: c=3/6$

Exercice: trouver les règles d'association

B ₁ = {lait, coca-cola, bière}	B ₂ = {lait, pepsi, jus}
B ₃ = {lait, bière}	$B_4 = \{ coca-cola, jus \}$
B ₅ = {lait, pepsi, bière}	B ₆ = {lait, coca-cola, bière, jus}
B ₇ = {coca-cola, bière, jus}	B ₈ = {bière, coca-cola}

$$s = 3$$

 $c = 0.75$

1. Itemsets fréquents

{I}, {c}, {b}, {j}, {b,I} {b,c} {c,j}

2. Génération des règles

 $b \rightarrow l: c = 4/6$; $l \rightarrow b: c = 4/5$; $b \rightarrow c: c = 5/6$; $b, e \rightarrow l: c = 3/5$; $b, l \rightarrow c: c = 3/4$; $b \rightarrow c, l: c = 3/6$

Maximal frequent itemsets

Aucun superset immédiat n'est fréquent

Itemsets fermés

Aucun superset immédiat n'a le même support

	Support	Maximal (s=3)	Fermé
A	4	Non	Non
В	5	Non	Oui
С	3	Non	Non
AB	4	Oui	Oui
AC	2	Non	Non
ВС	3	Oui	Oui
ABC	2	Non	Oui

Maximal frequent itemsets

Aucun superset immédiat n'est fréquent

Itemsets fermés

Aucun superset immédiat n'a le même support

Fréquent, mais superset BC aussi fréquent

	Support	Maximal (s=3)	Fermé
A	4	Non	Non
В	5	Non	Oui
С	3	Non	Non
AB	4	Oui	Oui
AC	2	Non	Non
ВС	3	Oui	Oui
ABC	2	Non	Oui

Maximal frequent itemsets

Aucun superset immédiat n'est fréquent

■ Itemsets fermés

Aucun superset immédiat n'a le même support

Fréquent, mais le seul superset ABC n'est pas fréquent

nt		Support	Maximal (s=3)	Fermé
	A	4	Non	Non
9	В	5	Non	Oui
	С	3	Non	Non
	AB	4	Oui	Oui
3C	AC.	2	Non	Non
	ВС	3	Oui	Oui
	ABC	2	Non	Oui

Maximal frequent itemsets

Aucun superset immédiat n'est fréquent

Itemsets fermés

Aucun superset immédiat n'a le même support

Le superset BC possède le même support

ent		Support	Maximal (s=3)	Fermé
	A	4	Non	Non
9	В	5	Non	Oui
	С	3	Non	Non
	AB	4	Oui	Oui
	AC .	· · · · · · · · · · · · · · · · · · ·	Non	Non
е	ВС	3	Oui	Oui
	ABC	2	Non	Oui

Maximal frequent itemsets

Aucun superset immédiat n'est fréquent

Itemsets fermés

Aucun superset immédiat n'a le même support

Le seul superset ABC possède un support inférieur

	Support	Maximal (s=3)	Fermé
A	4	Non	Non
В	5	Non	Oui
С	3	Non	Non
AB	4	Oui	Oui
AC	2	Non	Non
ВС	3	Qui	Oui
ABC	2	Non	Oui

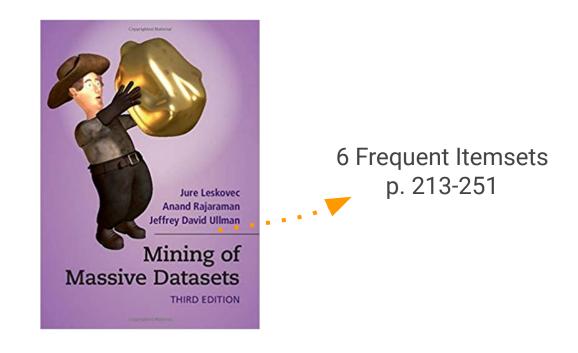
Sommaire

- Introduction au modèle "Market-basket"
- 2. Applications
- 3. Itemsets fréquents
- 4. Règles d'association
- 5. Ateliers
- 6. Lectures et références



Sommaire

- Introduction au modèle "Market-basket"
- 2. Applications
- 3. Itemsets fréquents
- 4. Règles d'association
- 5. Ateliers
- 6. Lectures et références



Jure Leskovec, Anand Rajaraman, Jeffrey D. Ullman, Mining of Massive Datasets, 3rd edition

Références

- [1] Mining of Massive Datasets, 3rd edition
- [2] Association Rule Mining via Apriori Algorithm in Python