





Mohammed Fethi KHALFI

Fethi.Khalfi@yahoo.fr

Introduction générale

Université Djilali Liabés- Sidi Bel Abbes

Data Mining: Concepts et Techniques

Introduction

- Motivation: Pourquoi le Data mining?
- Ce qu'est le Data mining?
- Data Mining: Sur quels types de données?
- Fonctionnalités du Data mining
- Intérêt des motifs (patterns)
- Classification des systèmes de Data mining
- Problèmes rencontrés

Motivation: Le besoin crée l'invention

- Problème de l'explosion de données
 - Les outils automatiques de collecte de données font que les Bases de Données (BD's) contiennent énormément de données (Ex: La base de données des transactions d'un super marché)
- Beaucoup de données mais peu de connaissances !
- Solution: Data warehousing et data mining
 - Data warehousing et OLAP (On Line Analytical Processing)
 - Extraction de connaissances intéressantes (règles, régularités,
 patterns, contraintes) à partir de données

Le data mining : des data...

Les données X_{ij} peuvent être de différent types

- quantitatif (mesurables)
- catégoriel (nominales, ordinales)
- mais également
 - textes, images, réseaux...



tout en même temps



Big Data : augmentation sans cesse de données générées

Twitter: 50M de tweets /jour (=7 téraoctets)

Facebook: 10 téraoctets /jour

Youtube : 50h de vidéos uploadées /minute

2.9 million de mail /seconde

Evolution des Bases de Données

1960s:

Collecte des données, création des BD's, le modèle réseau

1970s:

Modèle et SGBD's relationnels, SQL,

1980s:

 Modèles de données et SGBD's avancés (relationnel étendu, OO, déductifs, etc.) et SGBD's dédiés (spatial, génomique, engineering, etc.)

• 1990s—2000s:

Data mining et data warehousing, BD's multimédia, BD's sur le WEB

Ce qu'est le Data Mining

- Data mining :
 - Extraction d'informations intéressantes préalablement inconnues et potentiellement utiles) à partir de grandes bases de données.
- Autres appellations:
 - ECD (Extraction de Connaissances à partir de Données)
 - KDD (Knowledge Discovery from Databases)
 - Analyse de données/patterns, business intelligence, fouille de données, etc ...

Des statistiques ...

- Statistique
 - Quelques centaines d'individus
 - Quelques variables recueillies
 - Fortes hypothèses sur les lois statistiques suivies
- Analyse de données
 - Quelques dizaines de milliers d'individus
 - Quelques dizaines de variables
 - Construction de tableaux: Individus * Variables
 - Importance du calcul et de la représentation visuelle

... au datamining

- Datamining
 - Quelques millions d'individus
 - Quelques centaines de variables
 - Nombreuses variables non numériques
 - Population constamment évolutive (difficulté de l'échantillonage)
 - Nécessité de calcul rapide
 - On ne cherche pas nécessairement l'optimum mathématique mais plutôt un modèle qu'un non statisticien pourrait appréhender

Pourquoi faire ? Applications potentielles

- Analyse de données et aide à la décision
 - Analyse de marché
 - Marketing ciblé, gestion des relations client, analyse des achats des clients,
 - Détection de fraudes
- Autres Applications
 - Text mining: news groups, emails, documents Web.

Analyse de marché et management (I)

- Les sources de données à analyser ?
 - Transactions avec carte de crédit, carte de fidélité, sondages

- Marketing ciblé
 - Trouver un « modèle » pour regrouper les clients partageant les mêmes caractéristiques. Pour chaque groupe, adopter une démarche marketing particulière

Applications

- L'analyse d'une BD de transactions d'un supermarché permet d'étudier le comportement des clients :
 - réorganiser les rayons
 - Ajuster les promotions

- L'analyse de données médicales :
 - Support pour la recherche

Applications

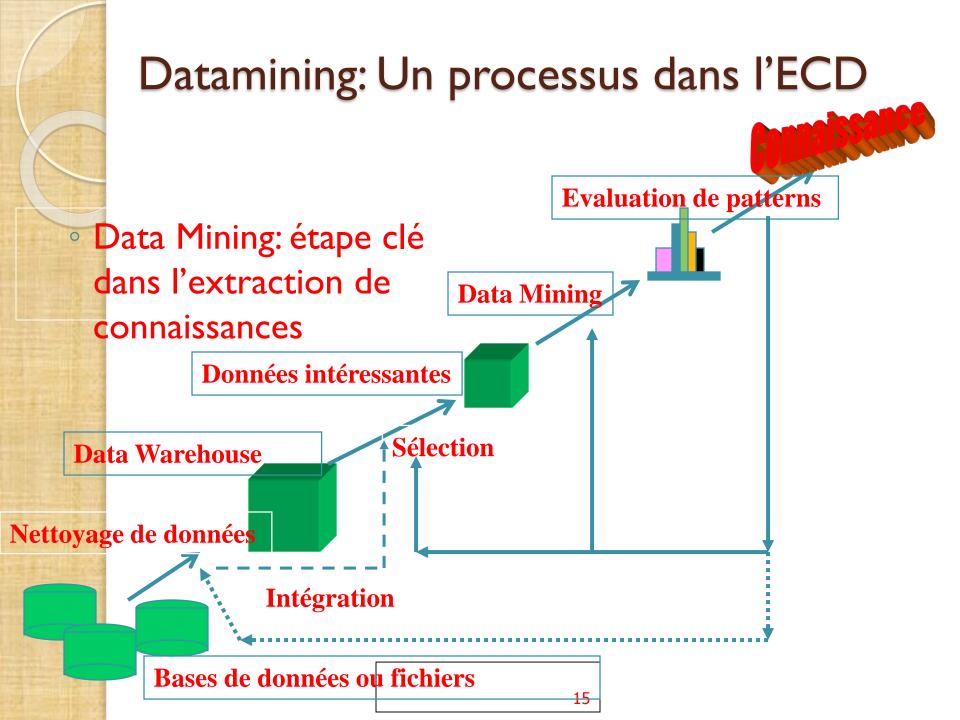
Exemples

- Assurances auto: détecter les personnes qui collectionnent les accidents et les remboursements
- Blanchiment d'argent: détecter les transactions suspectes (US Treasury's Financial Crimes Enforcement Network)



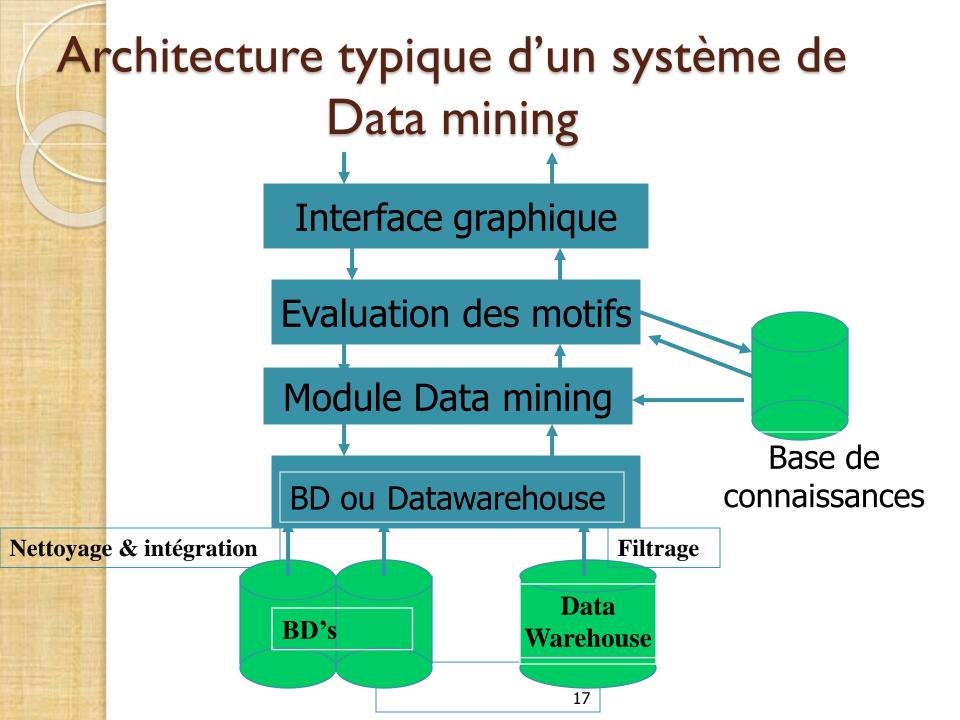
- Vente, marketing
 - gestion de la relation client (scoring, score d'appétence)
 - segmentation de la clientèle
- Banque, finance, assurance
 - détection de fraude (comportements atypiques)
 - score de risque (attribution ou non d'un crédit)
- Technologie
 - reconnaissance faciale dans une image
 - reconnaissance de la parole
- Médecine, industrie pharmaceutique
 - réponse d'un patient vis-à-vis d'un traitement
 - identification des facteurs de risques
- Energie, transport...
 - prévision de consommation d'électricité
 - prévision de traffic routier

Le Data Mining peut s'appliquer à tout phénomène dont on peut mesurer des observations et dont on souhaite appréhender les caractéristiques et / ou prévoir le comportement



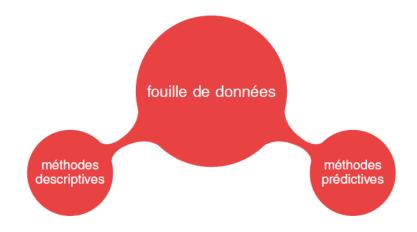


- Comprendre le domaine d'application
- Création d'un ensemble de données (sélection)
- Nettoyage et pré-traitement des données (peut prendre 60% de l'effort)
- Choix des fonctionnalités du data mining
 - classification, consolidation, régression, association, clustering.
- Choix de(s) l'algorithme(s) d'extraction
- Datamining: Recherche des motifs (patterns) intéressants
- Evaluation des Patterns et présentation
 - visualisation, transformation, suppression des patterns redondants, etc.
- Utilisation de la connaissance extraite





- On distingue deux grandes familles de tâches réalisées en datamining
 - Description : consiste à trouver les caractéristiques générales relatives aux données fouillées
 - Prédiction : consiste à faire de l'inférence à partir des données actuelles pour prédire des évolutions futures





 Il s'agit de mettre en évidence des informations présentes mais cachées par le volume des données

Réduit, résume et synthétise les données

Il n'y a pas de variable cible à prédire

Techniques descriptives

Regroupement (ou segmentation, ou clustering)

• Recherche d'associations, de corrélations

• Recherche de séquences similaires



 Vise à extrapoler de nouvelles informations à partir d'informations déjà présentes

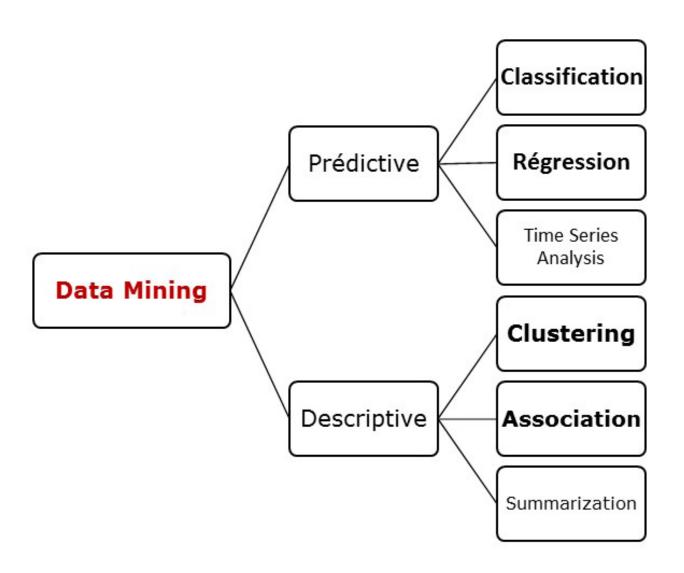
Explique les données

• Il y a une variable cible à prédire

Techniques prédictives

- Classification
 - Arbres de décision
 - Classification bayésienne
 - Réseaux neuronaux
 - Méthodes SVM (support vector machine)
 - Régression

0



Les algorithmes basiques du Data Mining

Classification

Decision tree (C4.5)

Support Vector Machine (SVM)

k Nearest Neighbor (k-NN)

Naïve Bayes

Clustering

K-means

Expectation Maximation (EM)

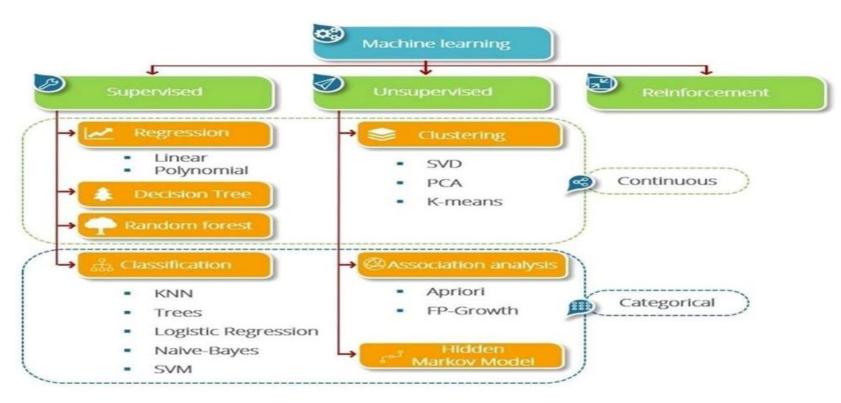
Régression

CART (Classification And Regression Tree)

Règles d'Association

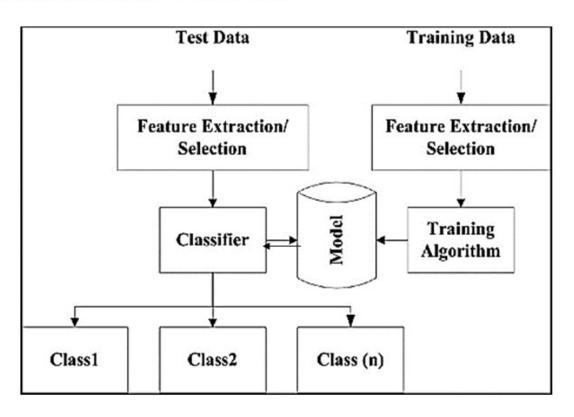
Apriori algorithms

Classification des algo. De machine learning



- □ La classification supervisé et non supervisé (clustering) font parties des tâches de l'apprentissage machine (Machine Learning).
- □ <u>Classification supervisé</u> consiste à examiner les caractéristiques d'un objet nouvellement présenté (**Test dataset**) afin de l'affecter à une classe (class or labels) d'un ensemble prédéfini (**Training dataset**).
 - Le modèle généré permet de prédire ou estimer la valeur manquante en utilisant l'algorithme de classification supervisé comme référence.
 - Les algorithmes les plus utilisés : SVM, k-NN, Naive bayes, C4.5 ...

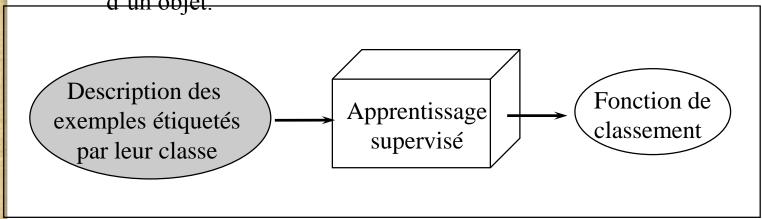
□ Supervised classification workflow



L'apprentissage supervisé

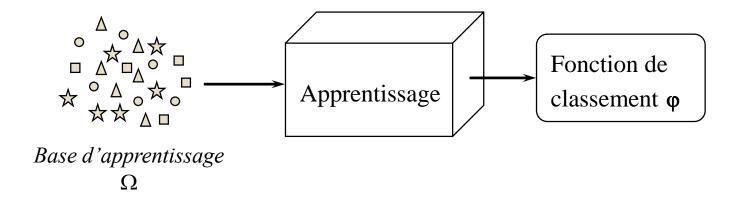
- On dispose d'un ensemble de données étiquetées par un expert ⇒la base d'apprentissage
- Objectif de l'apprentissage supervisé : construire à partir de la base d'apprentissage des fonctions de classement
- •Fonction de classement :

reconnaît un attribut particulier (la classe) à partir de la description d'un objet.

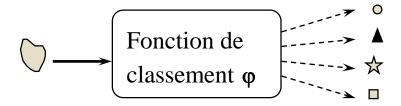


Fonctionnalités du Data Mining L'apprentissage supervisé

è La phase d'apprentissage



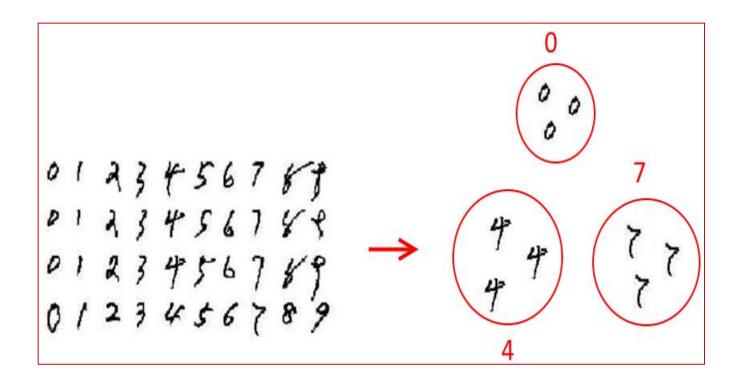
è La phase de reconnaissance



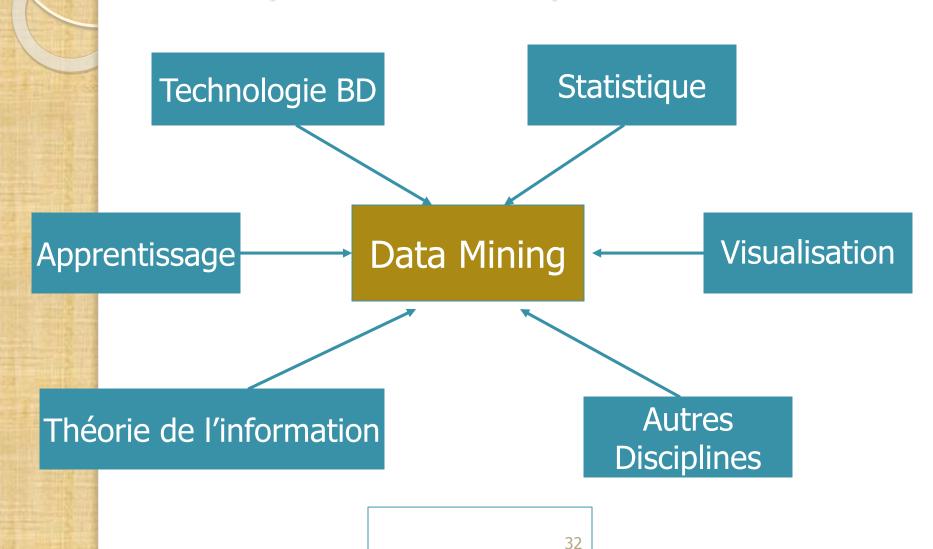
Clustering ou classification non supervisé

- □ Clustering (regroupement) lorsque un ensemble de données avec des étiquettes de classe ne sont pas disponibles, par exemple lors de l'introduction d'un nouveau produit.
- □ Le clustering est un processus de partitionnement d'un ensemble de données (ou d'objets) en un ensemble de sous-classes significatives, appelées **clusters**.
 - Peut aider les utilisateurs à comprendre le regroupement naturel ou la structure dans un ensemble de données.
- Clustering: classification non supervisée: pas de classes prédéfinies.
- □ Utilisé soit comme **outil autonome** pour obtenir un aperçu de la distribution des données, soit comme <u>étape de prétraitement</u> pour d'autres algorithmes.

Clustering ou classification non supervisé



Data Mining: Confluence de plusieurs Disciplines





Logiciels commercialisés :

- S-PLUSTM de Insight,
- AliceTM de Isoft,
- Predict TM de Neuralware,
- R (version gratuite de S-PLUS)

Logiciels gratuits :

- Weka
- Tanagra
- Orange

Intérêts :

- faciles à installer, utiliser, prix abordable
- adaptés aux PME car ils peuvent gérer plusieurs dizaines de milliers voire plusieurs centaines de milliers d'individus

I lmltes :

- ils ne permettent pas de traiter de très grandes bases de données
- ils ne mettent souvent en œuvre qu'une ou deux techniques (excepté les produits S-PLUS, R, Tanagra et Weka)



Logiciels commercialisés :

- S-PLUSTM de Insight,
- AliceTM de Isoft,
- Predict TM de Neuralware,
- R (version gratuite de S-PLUS)

Logiciels gratuits :

- Weka
- Tanagra
- Orange

Intérêts :

- faciles à installer, utiliser, prix abordable
- adaptés aux PME car ils peuvent gérer plusieurs dizaines de milliers voire plusieurs centaines de milliers d'individus

I lmltes :

- ils ne permettent pas de traiter de très grandes bases de données
- ils ne mettent souvent en œuvre qu'une ou deux techniques (excepté les produits S-PLUS, R, Tanagra et Weka)



Weka :

- Weka (Waikato Environment for Knowledge Analysis) est un ensemble de classes et d'algorithmes en Java développé à l'Université de Waikato en Nouvelle Zélande
- Weka implémente les principaux algorithmes de la fouille, notamment :
 - les arbres de décision
 - les réseaux de neurones
- il est téléchargeable (versions Unix et Windows) à l'adresse : http://www.cs.waikato.ac.nz/ml/weka
- développé en complément du livre : Data Mining par I. Witten et E. Frank (éditions Morgan Kaufmann).
- peut être utilisé de plusieurs façons :
 - par l'intermédiaire d'une interface utilisateur (comme utilisée en TP)
 - sur la ligne de commande.
 - par l'utilisation des classes fournies à l'intérieur de programmes Java (classes documentées)



Tanagra :

- TANAGRA est un logiciel gratuit développé à l'Université de Lumiere Lyon 2, laboratoire ERIC, par Ricco Rakotomalala
- Il est destiné à l'enseignement et à la recherche, et téléchargeable à l'adresse : http://chirouble.univ-lyon2.fr/~ricco/cours/index.html
- Il implémente diverses méthodes de fouilles de données issues du domaine de la statistique exploratoire, de l'apprentissage automatique et des bases de données, ...

Orange :

- est développé par Blaz Zupan, à la Faculty of Computer and Information Science, de l'Université de Ljubljana en Slovenie
- Il est destiné à l'enseignement et à la recherche, et téléchargeable à l'adresse : http://www.ailab.si/orange
- Il implémente aussi diverses méthodes de fouilles de données issues du domaine de la statistique exploratoire, de l'apprentissage automatique et des bases de données, ...

Quelques systèmes

- Intelligent miner d'IBM (couplé avec le SGBD DB2)
 - Classification, association, régression, analyse de séquences, regroupement
- Entreprise miner de SAS
 - Multiples outils d'analyse statistique, classification, ...
- Mine set de Silicon graphics.
 - Classification, association et divers outils statistiques. Très puissant en terme de visualisation
- Clémentine de SPSS
 - En plus des fonctionnalités classiques, l'utilisateur peut y rajouter ses propres algorithmes
- DBMiner de DBMiner technologie.
 - Il se distingue par le fait qu'il incorpore les fonctionnalités d'OLAP

Conclusion

- Utiliser un système de datamining est intéressant quand on sait
 - Quelles actions nous voulons entreprendre
 - Quelles types d'information nous devons rechercher

 Pour chaque type d'information, il existe plusieurs techniques qui ne sont dans la plupart des cas, pas équivalentes mais complémentaires