## Métrologie des interactions et Services adaptables

### Luigi Lancieri

http://www.lifl.fr/~lancieri/

Luigi.lancieri@univ-lille1.fr

### Plan

- 1. Introduction
- Modélisation
- 3. Métrologie des interactions et Services adaptables
  - Instrumentation, collecte et analyse de traces
  - Indicateurs de comportements
  - Systèmes d'alertes et de recommandations

### Collecte et analyse de traces

### Traces et Interactions

- Sur le plan technologique, une médiation plus ou moins transparente.
- · Granularité variables.
  - Fichiers de log, cookies, Artefacts, contenus consultés (textes, images,....)
- Plus ou moins accessibles
  - Localisation, autorisations

### Différentes approches

- Approche écologique
  - Exploiter les traces existantes (serveurs web, proxy, données d'accounting, ..)
  - Faire avec ce que l'on a.
- Approches dédiées
  - Identifier les instruments, les lieux, les cibles de la capture (camera, capteurs biométriques, déplacement, réseaux de capteurs ..)
  - Bien cerner ce que l'on fera avec les données (coûts liés à la volumétrie, traitement, aspects éthiques et juridiques, ..)

### Localisation des « capteurs »

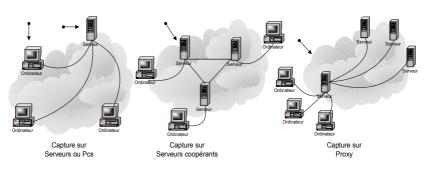
- Obtenir des résultats de type quantitatif ou sémantique
  - Quantitatif: nombre de requêtes par seconde sur un serveur
  - Sémantique: l'utilisateur Dupond est surtout intéressé par la pêche à la ligne.

### Coté Client

- -Sondes, spyware,...
- -Lourd à mettre en œuvre
- -Ne représente qu'une personne
- -Frein à la spontanéité

#### Coté Serveur

- -Simple à mettre en œuvre
- -Bonne représentativité de l'intérêt du contenu du serveur
- -La représentativité des statistiques sur le comportement des usagers est limitée
- Coté médiateur (e.g proxy cache)
  - -Simple à mettre en œuvre
  - -Bonne représentativité des statistiques utilisateurs
  - -Représentativité limitée des statistiques sur le contenu d'un serveur donné.



### Quelques exemples concrets

- Web services et API
  - Facebook, tweeter, google ...
- Interactions en ligne
  - Fichiers de log : Pages visitées, mails lus (images)
  - Cookies,
- Interactions dans un environnements physique
  - Données backofice, carte de fidélité, achats
- Capteurs en magasin
  - Temps passé dans un rayon, parcours

# Étude de cas : la mesure du déplacement

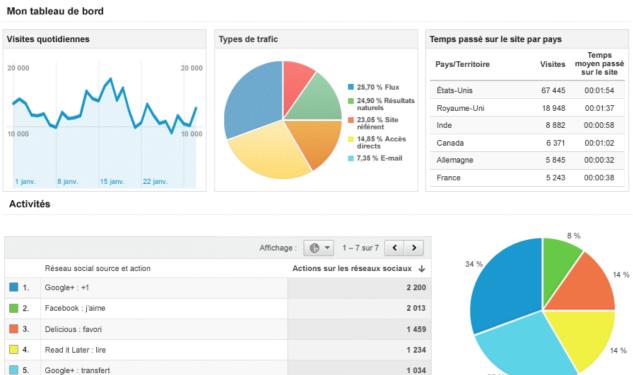
- Avec référence
  - Analyse par corrélation d'images et suivi d'objets (eg caméra dans les magasins)
  - Handover bornes radio (wifi, umts, ..)
  - Retour d'information gps
  - Capteurs optiques de proximité, sens de déplacement
- Sans références
  - Accéléromètres sur smartphone

\_

## Étude de cas Google Analytics

- Permet de suivre l'activité de votre site
  - Version évolué des compteurs d'accès
  - Le potentiel peut être très important surtout si associé à adwords
- Facile à mettre en œuvre, utile pour des petites entreprises.
- Google profite aussi de l'information et peut être intéressé comme médiateur publicitaire

## Google Analytics (2)



### Google Analytics (2)

- Après l'inscription gratuite, Google fournit un script à copier entre les balise <HEAD> de chacune des pages à surveiller. Plusieurs plugins disponibles (Joomla, Wordpress,..)
- Les statistiques sont disponibles au plus 24h après l'installation, puis ensuite disponible en quasi temps réel.
- Vidéo de présentation par Google (9 min)

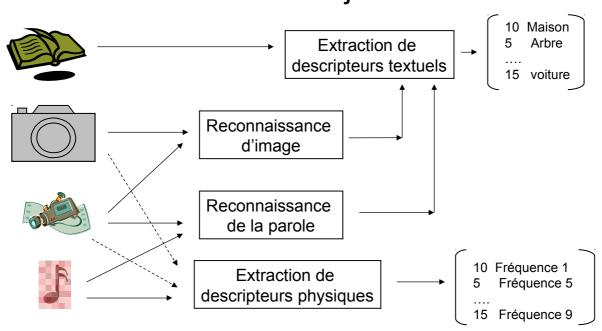


### Des traces aux indicateurs

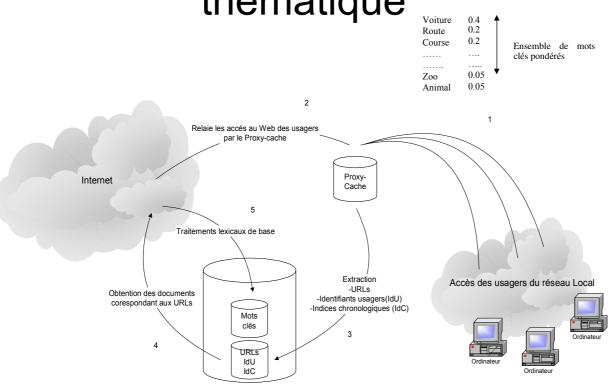
- Identifier des sources de traces utiles est un problème en soi.
- Utiliser ces données pour construire des indicateurs de comportements réalistes est tout aussi problématique.
- Valider les indicateurs, par exemple, en vérifiant leurs caractères prédictifs.

### Exemple de profil d'usager

Par la caractérisation d'objets multimédias



# Exemple d'obtention d'un profil thématique



# Aspects éthiques et juridiques de l'utilisation de traces

- · Historiquement, le problème n'est pas nouveau
  - Pour préserver leur intimité, les premiers usagers du téléphone ne répondaient pas directement lors d'un appel.
  - Les agents des PTT doivent prêter serment
- Principe de base pour l'exploitation de données personnelles: L'usager doit être informé et consentant.
  - La réalité est loin de ce principe qui est difficile à faire respecter sur Internet faute de législation internationale cohérente
- Sources Juridiques
  - Directive Européenne ("Data Protection Directive")
  - Législation Française
  - Norme simplifiée n° 48 : Délibération n° 2012-209 du 21 juin 2012 portant création d'une norme simplifiée concernant les traitements automatisés de données à caractère personnel relatifs à la gestion de clients et de prospects (voir site de la CNIL pour détails)

# Les systèmes de recommandations

### Introduction

- Une logique duale de celle de la recherche d'information basé sur la prévision
  - La recherche d'information: je trouve en cherchant
  - Les services de recommandations: je trouve sans chercher
- Une autre approche de l'IHM adaptée quand l'expression de la requête est complexe.
  - Difficile de formuler la requête
  - Problèmes de disponibilités d'IHM suffisamment expressive au bon moment et bon endroit (spontanéité, mobilité, ..)
- Repose sur 2 éléments principaux
  - Donnée caractérisant l'usage (traces, déclarations, ..)
  - Algorithmes (similarités, classification, extractions de règles)

### Quelques données

- Amazon déclare qu' 1/3 de ses ventes est généré par son moteur de recommandation.
- Yankee group (2008) indique qu'un moteur de recommandation permet d'augmenter de 5% le revenu des sites en ligne.
- Certaines chaines publicitaires interactives ont vu la consommation de leurs programmes multiplié par 5.
- Video d'application de Kxen chez allociné (6 min)

## Types de recommandations

- Éditorial
  - Synthèse, best-of constaté, cible le plus grand nombre.
- Personnalisée
  - Similarité par rapport au profil (déclaré ou par analyse de traces)
- SocialeFiltrage collaboratif
  - Marketing viral, avis réseaux sociaux
- Quelques acteurs (produits, ..)
  - Media unbound (musique), Orca (compass), Epiphany (crm), Kxen
  - En open source: Taste , Racofi, lenskit, easyrec

### Distances et similarités

- Mesurer la similarité entre deux vecteurs correspondant aux profils ou aux caractéristiques des produits.
  - Distance Euclidienne, Cosinus, Jaccard, etc

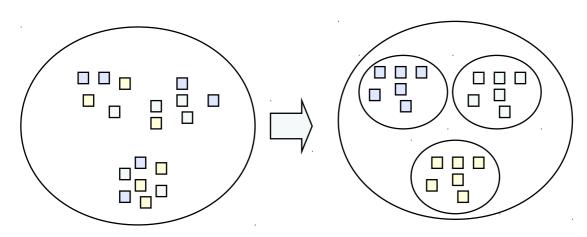


Qu'est ce que la similarité ?

Source evolution.Berkeley.edu

### Classification

- Utilisation des distances pour constituer des groupes (eg. communautés d'intérêts)
- Recherche de similarités (ressemblance / dissemblance) entre les items (caractéristiques plus ou moins proches).
- Classification hiérarchique, type K-means, réseaux de neurones, etc



### Cas de la distance de Jaccard

$$D = 1 - \frac{(UI \cap U2)}{(UI \cup U2)}$$

1- Le rapport entre taille de l'intersection sur la taille de l'union entre deux ensembles.

4 usagers indiquent les films qu'ils ont apprécié

	SpiderMan	StarWars	Colombo	Maigret
User 1	1	1	0	1
User 2	0	1	0	1
User 3	1	1	1	1
User 4	1	0	1	0

U1 est plus proche de U3 que de U2 ou de U4

- **D(U1,U2)** = 1-2/3 = **0.33** (starwars, maigret) / (spiderman, starwars, maigret)
- -D(U1,U3) = 1-3/4 = 0.25
- D(U1,U4) = 1-1/4 = 0,75

### Règles d'associations

- Mettre en évidence les items liés
  - Produits achetés ensembles
  - Films correspondant à un même « goût »
- Règles de la forme
  - si produit 1 alors produit 2
  - Si produit 1 et produit 2 alors produit 3
- On mesure la fiabilité (support) et la précision (confiance) des règles

### Un exemple simple

#### Matrice d'utilité

Objectif: Prédire les cases vides de la Matrice d'utilité et surtout les cases avec des notes élevées

	SpiderMan	StarWars	Colombo	Maigret
User 1	5	4		1
User 2	???	4		1
User 3	1	2	4	5
User 4	5		1	

User 2 appréciera t'il Spiderman?

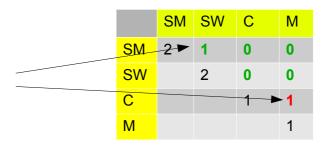
- profils des 2 films proches
- profils de U1 et U2 proches
- → Probablement car il a apprécié SW et les usagers qui ont apprécié SW ont aussi apprécié SM.

Règles de recommandation

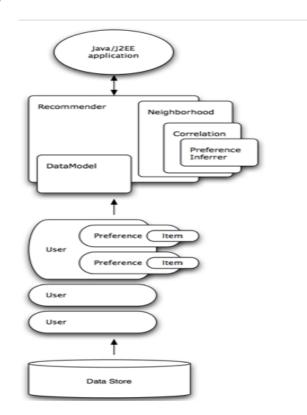
Si SW alors SM Si C alors M

### Matrice de cooccurrence ou de distance

- le nombre de fois ou deux éléments sont apparus <u>ensembles avec note élevée</u>
- distance entre films



### Exemple d'architecture (Taste)



# Liens entre recommandation et modèles théoriques

- Contrairement au commerce physique qui ne vend que des produits populaires (manque de place), le commerce en ligne vends tout, même des produits plus rarement achetés (lois étroite / large).
- Recommandation = réduction orienté sur l'activité de l'espace de donnée (oubli, classification)
- Recommandation et IHM / Media généralisé.
  - Bien adaptée aux IHM sommaires (pas besoin de formaliser, le service prend l'initiative)
  - Bien adaptée aux IHM diffuses ou transparentes