

StreamWide

- ▶ Applications de partage entre utilisateurs
 - ▶ Chat
 - ▶ Photos
 - ▶ Vidéos ?
 - ▶ Musique ?
- ▶ Recommandations portant sur :
 - ▶ Lieux
 - ▶ Événements
 - ▶ News
 - ▶ Musique ?
- ▶ Recommandations basées sur :
 - ▶ Données locales/globales ?
 - ▶ Informations partagées via applications
 - ▶ Géolocalisation
 - ▶ Retour utilisateur (buzz, proposition, etc.)

Méthodes de recommandations

Basée sur le contenu

► Principe

- Représente un contenu (item) dans un espace adapté prédéfini (ex : TF-IDF pour NLP)
- Regarde historique utilisateur courant
- Propose contenu *proche* de l'historique

► Avantages

- Utilise uniquement les données locales
- Simple à implémenter
- Pas de problème de nouvel objet

► Inconvénients

- Si données non denses (peu d'objets dans l'historique par rapport au nombre total d'objets), recommandations peu pertinentes
- N'utilise pas les données d'autres utilisateurs
- Problème du nouvel utilisateur

Méthodes de recommandations

Collaborative basée sur la mémoire

► Principe

- Regarde historique utilisateur courant
- Cherche utilisateurs avec historique similaire
- Propose contenu des utilisateurs *proche*

► Avantages

- S'appuie sur d'autres utilisateurs, donc plus de données
- Simple à implémenter
- Pas besoin de modéliser les contenus

► Inconvénients

- Ne peut pas s'appuyer uniquement sur les données locales
- Problème du nouveau contenu
- Problème du nouvel utilisateur

Méthodes de recommandations

Collaborative basée sur un modèle

► Principe

- Modélise le lien entre utilisateurs et objets
- Regarde l'historique complet pour apprendre les paramètres du modèle
- Prédit les préférences d'un utilisateur à partir du modèle ainsi appris

► Avantages

- Utilisation de toutes les données disponibles
- Peut donner une intuition sur les critères de recommandations
- Bons résultats de prédiction

► Inconvénients

- Choix du modèle crucial pour bon équilibre qualité/temps d'exécution
- Problème du nouveau contenu
- Problème du nouvel utilisateur