**Machine Learning** 

#### Exemple de données collectées :

	film 1	film 2	film 3	film 4
u1	?	2	5	?
u2	5	1	4	3
u3	?	?	1	5
u4	3	3	?	4



Principe: Une bonne recommandation est faite à partir d'individus similaires

Condition : Avoir un échantillon important d'individus représentatifs





	film1	film2	film3	film4
u1	?	2	5	?
u2	5	1	4	3
u3	?	?	1	5
u4	3	3	?	4

Comment prédire les notes manquantes? (et donc faire une recommandation)

Algorithme pour déterminer u1(film1) :

- Identifier les K plus proches utilisateurs de u1
- Agréger leurs notes pour le film1



#### On a donc besoin:

- d'une mesure de similarité entre les utilisateur
- de trouver un K optimal
- d'une fonction d'agrégation



Similarité de corrélation (Pearson) :

$$cor(a,b) = \frac{\sum_{i \in I} (a_i - \bar{a})((b_i - \bar{b}))}{\sqrt{\sum_{i \in I} (a_i - \bar{a})^2 * \sum_{i \in I} (b_i - \bar{b})^2}}$$

Similarité cosinus :

$$cos(a,b) = \frac{a*b^t}{|a|*|b|}$$

Et plein d'autres dans la littérature...



Agrégation des notes des K utilisateurs retenus :

- Moyenne
- Moyenne pondéré par la similarité
- ...



- Des calculs simples mais il faut parcourir toute la base dès qu'on a une nouvelle entrée ou modification, heureusement des heuristiques existent (Locality-sensitive hashing)
- "Cold start problem"

