

# Machine Learning

Filtrage Collaboratif item-based

---

## Filtrage Collaboratif item-based

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

Pour remplir les cellules manquantes, au lieu de traiter les lignes on traite les colonnes.

Une première solution est de transposer la matrice et d'appliquer l'algorithme décrit pour le user-based.

# Filtrage Collaboratif item-based

Méthode couramment utilisée  $\Rightarrow$  régression simplifiée.

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

# Filtrage Collaboratif item-based

Sachant la colonne item1, on cherche uniquement une valeur de biais telle que :

$$item4 = item1 + b_1$$

Pour ce faire, on prend le biais moyen entre ces deux colonnes :

$$b_1 = \frac{\sum_{i \in I} (item4_i - item1_i)}{\#I}, \text{ dans notre exemple : } b_1 = \frac{(3-5)+(4-3)}{2} = -0.5$$

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

# Filtrage Collaboratif item-based

On calcul alors les biais pour chaque colonne, nous donnant une prediction de la valeur  $u1(item4)$  sachant  $u1(item1)$ , une autre sachant  $u1(item2)$  et une dernière sachant  $u1(item3)$ .

La prédiction finale pour  $u1(item4)$  est la moyenne pondérée de toutes ces prédictions.

$$b_1 = -0.5 \Rightarrow u1(item4)_1 = 0.5$$

$$b_2 = 1.5 \Rightarrow u1(item4)_2 = 2.5$$

$$b_3 = 1.5 \Rightarrow u1(item4)_3 = 2.5$$

$$u1(item4) = \frac{\#l_1*0.5+\#l_2*2.5+\#l_3*2.5}{\#l_1+\#l_2+\#l_3} = \frac{11}{6} \approx 1.83$$

	item 1	item 2	item 3	item 4
u1	1	2	5	<b>1.83</b>
u2	5	1	4	3
u3	?	?	1	5
u4	3	3	?	4

- Calculs simples à mettre en oeuvre et à tenir à jour

- Calculs simples à mettre en oeuvre et à tenir à jour
- Beaucoup de paramètres à maintenir quand on a beaucoup d'item :  
$$\left( \frac{\#item(\#item-1)}{2} \right)$$

- Calculs simples à mettre en oeuvre et à tenir à jour
- Beaucoup de paramètres à maintenir quand on a beaucoup d'item :  
$$\left( \frac{\#item(\#item-1)}{2} \right)$$
- "Cold start problem"