# Exploitation des biais de choix alimentaires pour recommander des recettes plus saines

Membres KRISNI Almehdi ARICHANDRA Santhos



# Plan de la présentation

- 1. Introduction au papier
- 2. Récupération des données
  - a. Le site Allrecipes
  - b. Des recettes problématiques
- 3. Premier aperçu des données
  - a. Structure
  - b. Visualisation
- 4. Mise en place de l'expérience utilisateur
- 5. Analyse des résultats
  - a. Première étude
  - b. Deuxième étude
- 6. Dans la tête de l'utilisateur
  - a. Différents modèles, différents attributs, différents résultats
  - b. Le meilleur résultat pour la meilleure prédiction
- 7. Conclusion

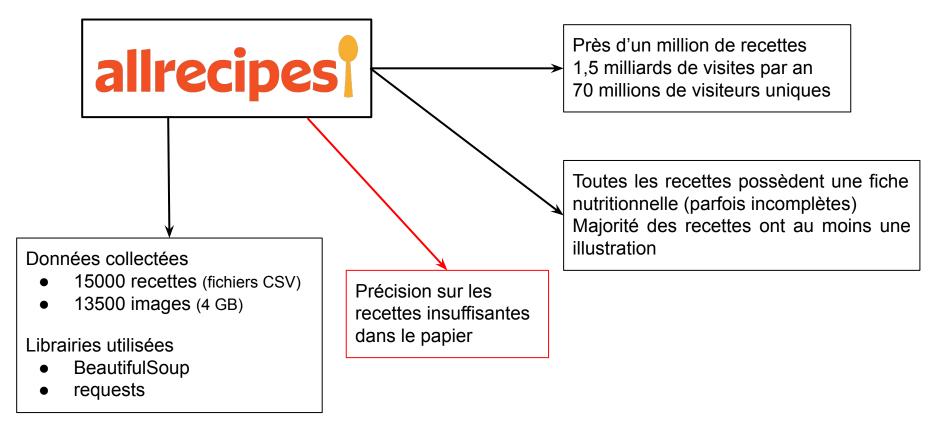


## Introduction au papier

- Système de recommandations modernes proposent le plus souvent des recettes peu saines
- Incorporer le caractère sain des recettes dans les systèmes de recommandation
- Élément contextuel majeur souvent ignoré, l'utilisateur, ses connaissances et ses préférences
- Tendance à favoriser des recettes moins saines et importance des sentiments
- En raison du train de vie quotidien infernal, on dispose d'un temps limité pour se décider
- Préférence pour les recettes appétissantes et souvent contenant plus de gras
- On cherche à prédire les choix des utilisateurs à travers les études d'expériences

## Récupération des données

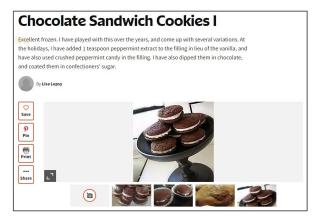
Le site Allrecipes



## Récupération des données

Des recettes problématiques

- Illustration manquante ou parfois cachée
- Certains identifiants n'existent pas
- Valeurs parfois invraisemblables
- 1 portion = **100 grammes** ?



Exemple de recette utilisable





Exemples de recettes problématiques

Structure

#### Données des recettes :

- fichiers CSV contenant 100 recettes chacun
- valeurs nutritionnelles (calories, gras, ...)
- adresse web de l'image

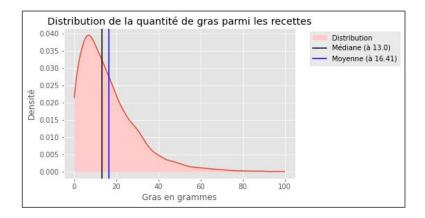
Concaténation de listes de valeurs pour former le dataframe global

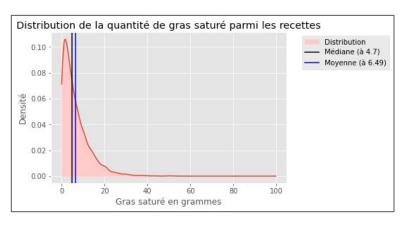
#### Données des images :

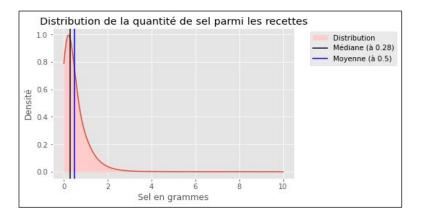
- répertoire d'images téléchargées
- features (entropie, luminosité, ...)
- fichiers CSV contenant les features de 100 images chacun

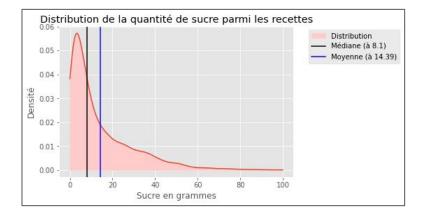


#### Visualisation





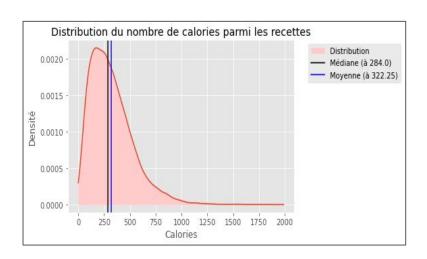


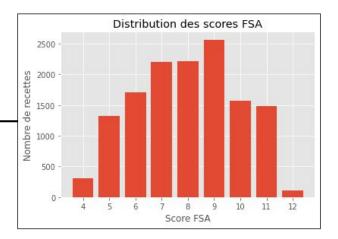


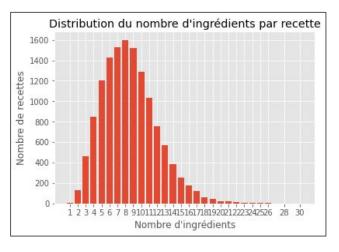
#### Visualisation

#### **Score FSA**

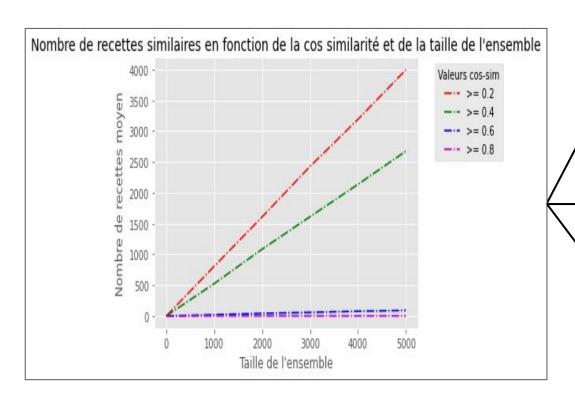
- Mesure de la "healthiness" d'une recette
- Une des limites du papier
- Manque d'information sur Internet
- Calcul réalisé approximatif







Visualisation



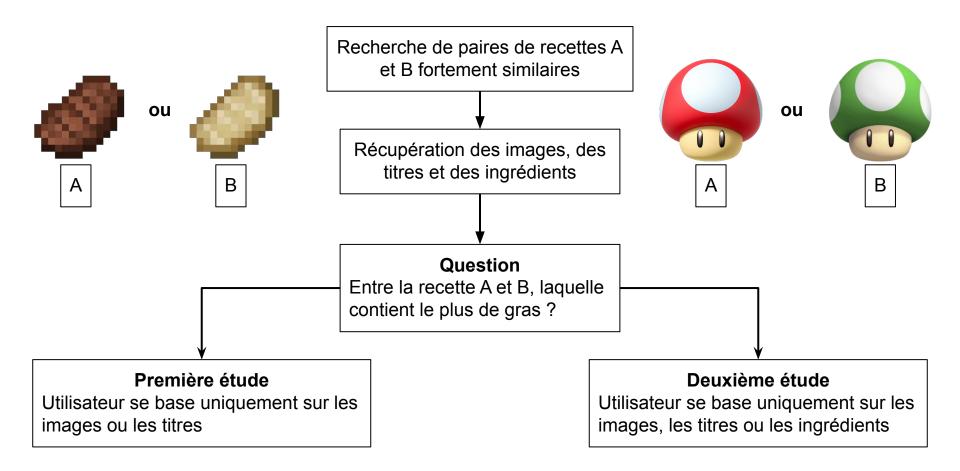
$$\cos( heta) = rac{\mathbf{A} \cdot \mathbf{B}}{\|\mathbf{A}\| \|\mathbf{B}\|}$$

Similarité calculée à partir :

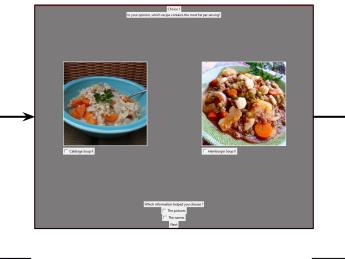
- titre
- valeurs nutritionnelles
- avis utilisateurs
- ingrédients

En moyenne, 30 recettes similaires dans la base de données par recette

## Mise en place de l'expérience utilisateur



# Mise en place de l'expérience utilisateur



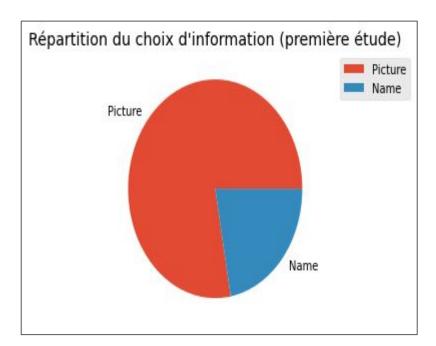
Les résultats sont par la suite analysés pour le Machine Learning

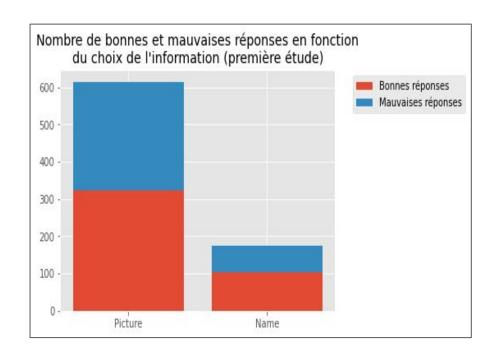
ected_answer	information_choice	recipe_choice	recipe_B_id	recipe_A_id	question_id
1	. 2	1	22921	24078	0
2	1	1	20356	19937	1
2	1	1	24605	15510	2
2	1	2	13495	23430	3
1	. 2	1	17869	15136	4
2	. 2	1	17828	12953	5
2	2	2	22592	15538	6
2	1	1	20701	20900	7
2	1	1	14994	24472	8
1	. 2	1	17866	19836	9

# Analyse des résultats

Première étude

Précision - 54%



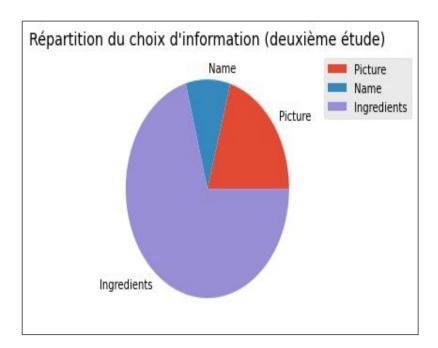


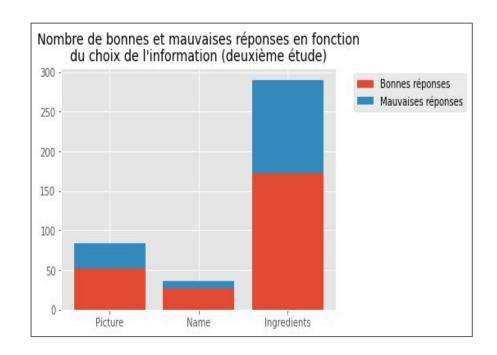
Résultats en accordance avec le papier - La photo est l' élément de décision utilisé dans la majorité des cas

# Analyse des résultats

Deuxième étude

Précision - 61%





Résultats en accordance avec le papier - La liste d'ingrédients est l'élément de décision utilisé dans la majorité des cas

Différents modèles, différents attributs, différents résultats

Feature Set	Rand.For.	Logistic	Naive Bay.	Nombre Feat.
Titre	56 %	53 %	41 %	54
Image	59 %	55 %	53 %	10
Ingrédients	58 %	53 %	53 %	54
Nutrition	57 %	52 %	52 %	12
Total	34 %	34 %	33 %	130

- Modèles entraînés sur les résultats de la première étude
- On retrouve les images comme élément de décision majeur

Résultats sur les données de la première étude

Différents modèles, différents attributs, différents résultats

Feature Set	Rand.For.	Logistic	Naive Bay.	Nombre Feat.
Titre	50 %	52 %	44 %	54
Image	60 %	50 %	48 %	10
Ingrédients	66 %	69 %	50 %	54
Nutrition	62 %	57 %	58 %	12
Total	35 %	35 %	31 %	130

- Modèles entraînés sur les résultats de la deuxième étude
- On retrouve les ingrédients comme élément de décision majeur

Résultats sur les données de la deuxième étude

Le meilleur résultat pour la meilleure prédiction

- Meilleur classifieur = Régression Logistique (ingrédients, entraîné sur la deuxième étude)
- On s'en sert pour prédire les choix de la majorité des utilisateurs
- D'après les résultats, on peut garantir 3 recettes sur 5











Le meilleur résultat pour la meilleure prédiction

- Meilleur classifieur = Régression Logistique (ingrédients, entraîné sur la deuxième étude)
- On s'en sert pour prédire les choix de la majorité des utilisateurs
- D'après les résultats, on peut garantir 3 recettes sur 5











## Conclusion

- Reproduction du papier simple au niveau informatique (code, affichages, ...)
- Manque de précision par rapport aux données utilisées
- Extraction de features pour les images pas détaillée (entropie utilisée, ...)
- Ressources inaccessibles ou trop anciennes (FSA score, ...)
- Moins d'utilisateurs mais plus de données par utilisateurs (manque de diversité)
- Préférences sont fortement liées à la première impression
- Résultat peut être considéré comme décevant
- Choix de la recette relève plus de la chance ...

