### **PROJET 9**

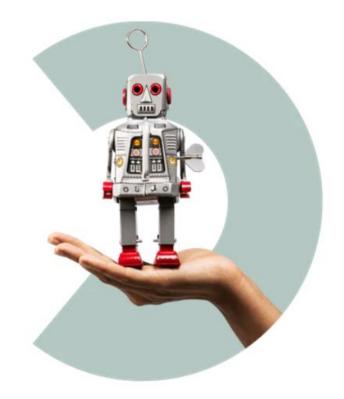
# RÉALISEZ UNE APPLICATION MOBILE DE RECOMMANDATION DE CONTENU

#CONTENT BASED #COLLABORATIVE FILTERING #HYBRID #COSINE DISTANCE #SERVERLESS #AZURE FUNCTIONS #MVP #LIB SURPRISE

# Ingénieur IA

Développez et intégrez des algorithmes de Deep Learning au sein d'un produit IA





#### **SOMMAIRE**

Projet 9

#### Réalisez une application mobile de recommandation de contenu

#### A. INTRODUCTION

- Contexte
- 2. Objectifs
- 3. Données

# B. Préparation de l'environnement de développement

- 1. Installation
- 2. Test

#### C. Construction du modèle de Recommandation

- 1. Analyse rapide du jeu de données
- 2. Les types de système de recommandation
- 3. Différents systèmes de recommandation mis en œuvre
- 4. Collaborative filtering : test de la librairie Surprise
- 5. Comparaison de différents systèmes
- 6. Comparaison : des résultats à prendre avec des pincettes

#### D. Architecture cible: BookshelF - Azure functions

- 1. lère possibilité: moteur de recommandation dans l'http trigger azure function
- 2ème possibilité: l'http trigger azure function récupère le top5 dans un input binding sur cosmosDB
- 3. Test local/cloud des fonctions avec vscode
- 4. Push du dossier sur github

#### E. Annexes



#### 1. Contexte



#### ENJEU Compétences DU P9:

- Concevoir des scripts permettant d'exécuter une chaîne de traitements IA bout-en-bout
  - Conception d'un MVP sous forme d'une application mobile de recommandation de contenu
  - Architecture serverless avec azure functions pour faire le lien entre le système de reco et l'appli

#### ENJEU global:

- encourager la lecture en recommandant des contenus pertinents pour ses utilisateurs.
- MVP: réception de 5 articles recommandés



 Sélectionner l'architecture logicielle permettant de répondre au besoin métier

# 2. Objectifs

- SCRIPT:
  - Développer une version de l'application mobile prenant en compte le système de recommandation en serverless:
    - Input: id utilisateur
    - Output : top 5 reco
  - Utiliser GitHub



#### REFLEXIONS

- Architecture technique et description fonctionnelle de l'application
- Architecture cible pour pouvoir prendre en compte l'ajout d'utilisateurs et de nouveaux articles

#### **Délivrer**

- Description fonctionnelle de l'application
- Schéma de l'architecture retenue
- Présentation du système e recommandation utilisé
- Schéma de l'architecture cible permettant de prendre ne compte les nouveaux utilisateurs ainsi que les nouveaux articles



### 3. données

- Données utilisateur :
  - interactions des utilisateurs avec les articles disponibles.
  - informations sur les articles (par exemple le nombre de mots dans l'article),
  - informations sur les sessions des utilisateurs (par exemple heures de début et de fin)
  - informations sur les interactions des utilisateurs avec les articles (Sur quel article l'utilisateur a-t-il cliqué lors de sa session ?).
  - https://s3-eu-west-1.amazonaws.com/static.ocstatic.com/prod/courses/files/AI+Engineer/Project+9+-+R%C3%A9alisez+une+application+mobile+de+recommandation+de+contenu/news-portal-userinteractions-by-globocom.zip
- GitHub de l'application web de Julien :
  - https://github.com/OpenClassrooms-Student-Center/bookshelf
  - Mode opératoire: <a href="https://s3.eu-west-1.amazonaws.com/course.oc-static.com/projects/Ing%C3%A9nieur\_IA\_P9/Mode+ope%CC%81ratoire+test+Azure+function\_V1.1.doc\_x.pdf">https://s3.eu-west-1.amazonaws.com/course.oc-static.com/projects/Ing%C3%A9nieur\_IA\_P9/Mode+ope%CC%81ratoire+test+Azure+function\_V1.1.doc\_x.pdf</a>



### PREPARATION DE L'ENVIRONNEMENT DE DEVELOPPEMENT

#### 1- Installation de l'environnement

#### **INSTALLATION ANDROID STUDIO:**

Emulation d'un téléphone ANDROID 11 Avec Android Device Manager

#### INSTALLATION de Node.js et NPM

Node.js est un environnement d'exécution single thread pour des programmes écrits en javascript, coté serveur permettant de créer des applications en temps réel, rapides et évolutives.

Pour des applications à forte intensité de données, on préfèrera du multithread comme java.

- Facile et incontournable pour les débutants en dev web
- Evolutif: étant single thread, il peut traiter un grand nombre de connexions simultanées avec un débit élevé
- Rapide
- Beaucoups de paquets node, js dans l'écosysteme NPM permettant de faciliter le travail
- Solide en c/c++
- Multiplateforme
- Maintenable car js pour gérer frontend et backend

#### CLONAGE DE L'APP Bookshelf de Julien faite en React Native:

React Native est framework d'applications mobiles open source

#### **INSTALLATION de VSCODE:**

Visual Studio Code est un éditeur de code source qui peut être utilisé avec une variété de langages de programmation, Il intègre les commandes Git

#### Creation de

- P9/bookshelf
- P9/functionOC avec un environnement virtuel

# Connexion azure et creation d'une azure function via vscode

**Exemple sur http trigger** 

https://docs.microsoft.com/fr-fr/azure/azure-functions/create-first-function-vs-code-python

#### 2- Test de l'environnement

#### MODIFICATION DE L'URL

dans config, json de bookshelf **URL local / URL Azure** 

Pour le local il faut mettre 10.0.2.2 au lieu de localhost

### MODIFICATION du \_init\_.py de l'azure

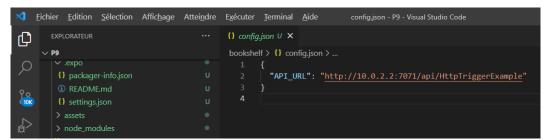
- Lecture du paramètre d'entrée
- Variable de réponse pour un test de l'app
- Lancement de l'émulateur ANDROID

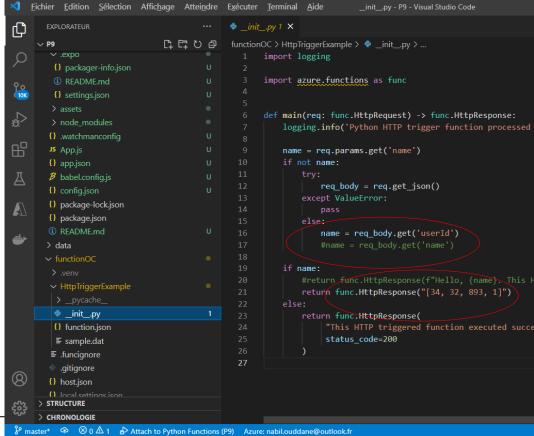
Local/réseau

Sans oublier d'autoriser EXPO (l'application client react native)

- Lancement de NPM dans P9/bookshelf
  - avec la commande NPM start
  - F5 pour lancer le mode debug

On doit faire avec quelques petites instabilités nécessitant de nettoyer parfois l'émulateur et de le relancer. Ca finit par fonctionner





# 2- Test de l'environnement





# C

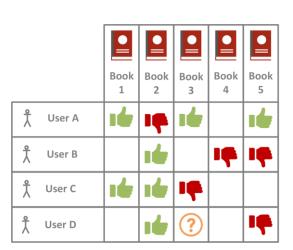
# CONSTRUCTION DU MODÈLE DE RECOMMANDATION



#### 1. Analyse rapide du jeu de données

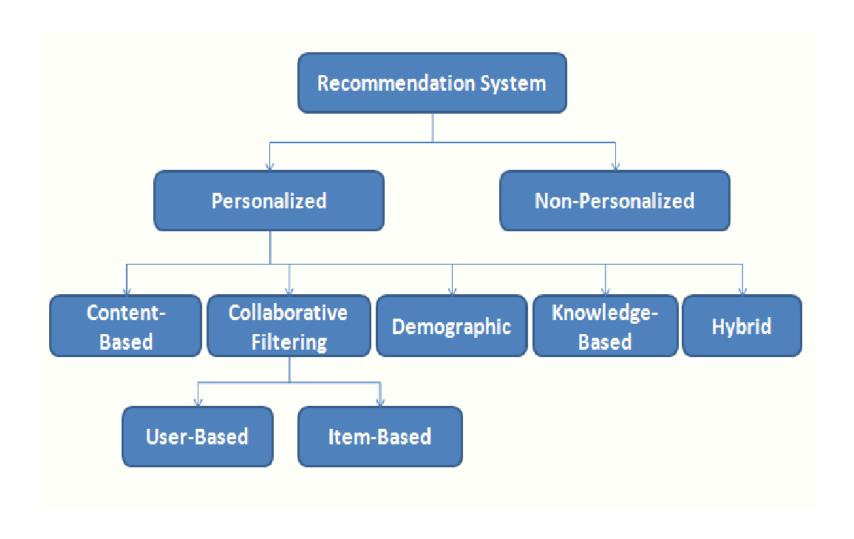
- Des interactions
  - User\_id/article\_id/click

- Des articles avec leur représentation vectorielle:
  - basée sur leur contenu
  - 250 dimensions
- Des informations temporelles de click et de session
  - pas assez précises pour être exploitables
- D'autres caractéristiques peu exploitables
- Pas de note explicite user\_id/article\_id



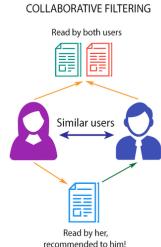


# 2. Les types de système de recommendation



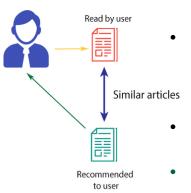
# 3. Différents systèmes de recommandation mis en œuvre

- Collaborative Filtering:
  - Similitude entres les utilisateurs
  - factorisation de matrice de rating uid/iid en général pour l'approche model based
  - Ne peut recommander que
    - des articles présents dans le jeu TRAIN pour des utilisateurs également présents dans le jeu TRAIN
  - Incapable de recommander de nouveaux articles

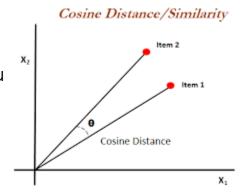


CONTENT-BASED FILTERING

Content based :

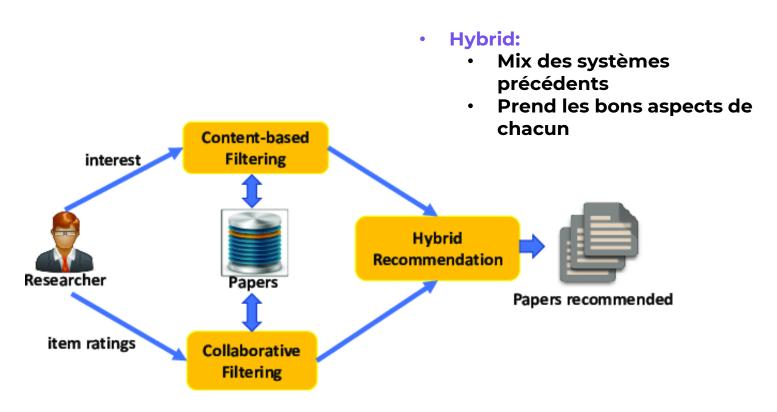


- similitudes entre les profils uid et les articles dans un espace à 250 dimensions
  - word embeddings basé sur le contenu de la description des articles
- Seuls les uid dont on peut calculer un profil peuvent recevoir une recommandation
- Permet de recommander de nouveaux articles des qu'on connait son vecteur word embeddings



# 3. Différents systèmes de recommandation mis en œuvre

- Popularity based:
  - Basé sur la popularité des articles
  - Assez statique si construit de façon basique
  - Permet de donner des recommandations aux nouveaux utilisateurs
  - La popularité n'est jamais un mauvais choix

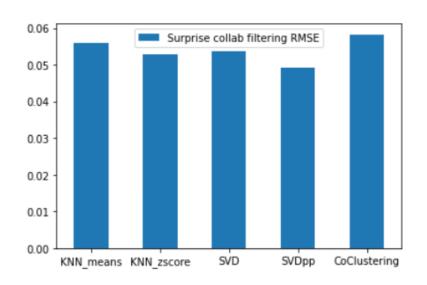


# 4. Collaborative filtering : test de la librairie Surprise

- Nos données représentent des interactions sous forme de click user\_id/articles
  - Nous n'avons pas de ratings explicites
  - Dans ce cas la librairie Implicit semble plus adaptée
  - Nous pouvons tout de même utiliser le nombre de clicks comme un rating afin d'utiliser la librairie Surprise
- Différentes approches testées par GRIDSEARCHCV:
  - Memory based KNN
    - User based
    - Item\_based
    - Les matrices de similarité uid/uid peuvent rapidement exploser les capacités mémoires en fonciton du nombre d'utilisateur
  - Model based factorisation
    - SVD
    - SVDpp

Le meilleur modèle SVDpp semble être la meilleure approche en terme de RMSE

> Test su 5% des données: 27924 couples uid/iid interagis 244854 articles



### 5. Comparaison de différents systèmes

- Principe de l'évaluation:
  - Séparation du jeu de données en TRAIN/TEST
  - Fit des modèles sur le TRAIN
  - Pour chaque uid du train ou pour un nombre fini d'uid aléatoire (gain de temps de calcul),
    - on prédit le vecteur iid complet de recommandation avec son vecteur note correspondant
    - on calcul le rang de chaque iid interagi par l'uid issu de l'échantillon dans un vecteur aléatoire de 100 iid recommandés issus du vecteur complet
    - On calcul pour tout l'échantillon test le pourcentage d'iid interagis dans le top5/top10

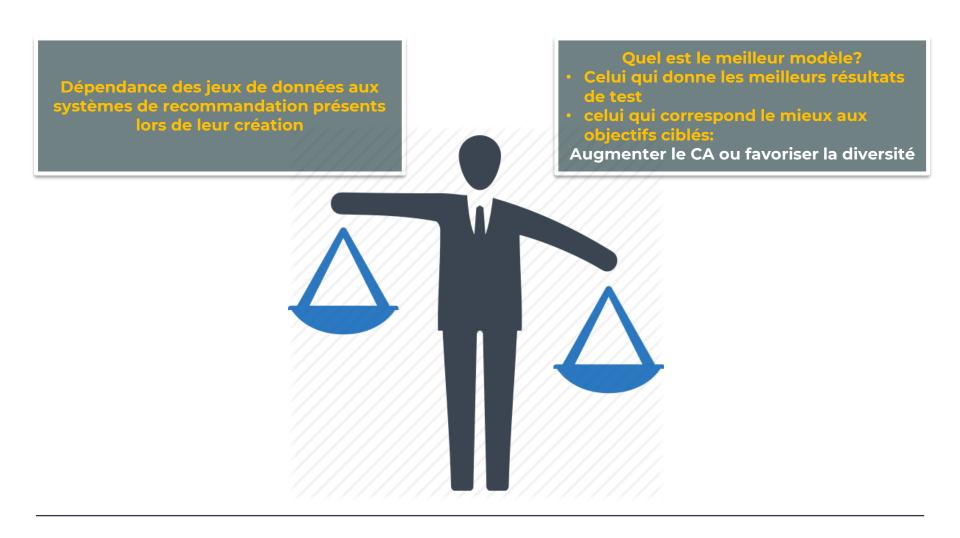
```
{'modelName': 'Popularity-Filtering',
'recall@5': 0.9874357509994289,
'recall@10': 0.989149057681325}
```

```
{'modelName': 'Content-Based',
'recall@5': 0.29878048780487804,
'recall@10': 0.40853658536585363}
```

```
{'modelName': 'Collaborative-Filtering-SVDpp',
  'recall@5': 0.7944031981724728,
  'recall@10': 0.9868646487721302}
```

```
{'modelName': 'Hybrid-Filtering',
'recall@5': 0.2804878048780488,
'recall@10': 0.8902439024390244}
```

# 6. Comparaison : des résultats à prendre avec des pincettes

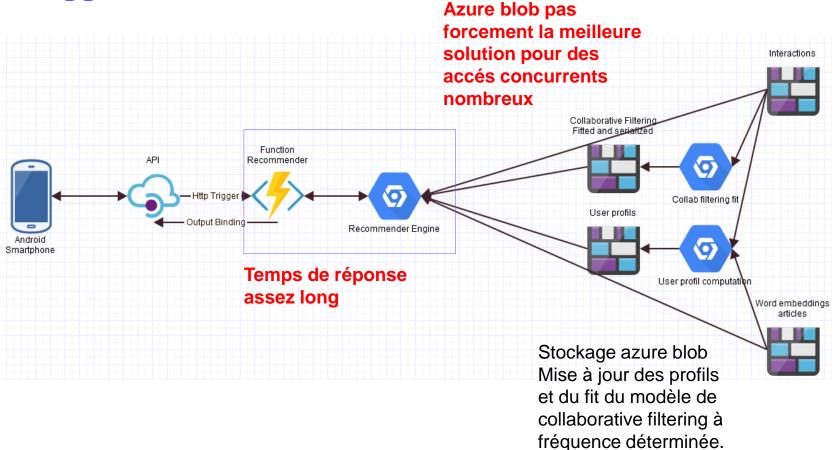




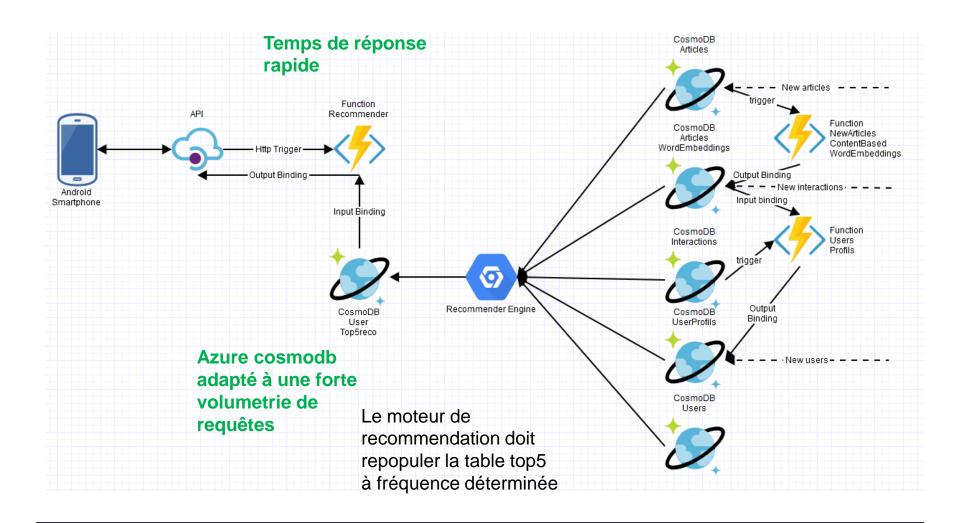
# ARCHITECTURE CIBLE BOOKSHELF – AZURE FUNCTIONS



# Architecture cible lère possibilité: moteur de recommendation dans l'http trigger azure function



# Architecture cible: 2ème possibilité: l'http trigger azure function recupere le top5 dans un input binding sur cosmosDB



### 3. Test local/cloud des fonctions avec vscode

{ "userId": "7|" }

```
Fichier Edition Sélection Affichage Atteindre Exécuter Terminal Aide
                                                                                         function.json - P9_v1 - Visual Studio Code
                                                                                                                                                                         ⊙ □ ···
                                             {} function.json ×
     > RESOURCE GROUPS
                                             functionOC > HttpTrigger1 > {} function.json > [ ] bindings > {} 0 > [ ] methods > ™ 1
     > HELP AND FEEDBACK
                                                       "scriptFile": "__init__.py",

✓ APP SERVICE

                                                       "bindings": [
         Microsoft Azure Sponsorship 2
                                                               "authLevel": "anonymous",
                                                               "type": "httpTrigger",
                                                               "direction": "in",
                                                               "name": "req",
                                                               "methods": [

✓ FUNCTIONS

                                                                    "get",
      Local Project P9_v1\functionOC

∨ I≡ Functions

              HttpTrigger1 HTTP
             HttpTrigc -- 2 ! ! ****
                                                               "type": "http",
                         Copy Function Url
                                                               "direction": "out",
           f HttpTrigc
                         Execute Function Now...

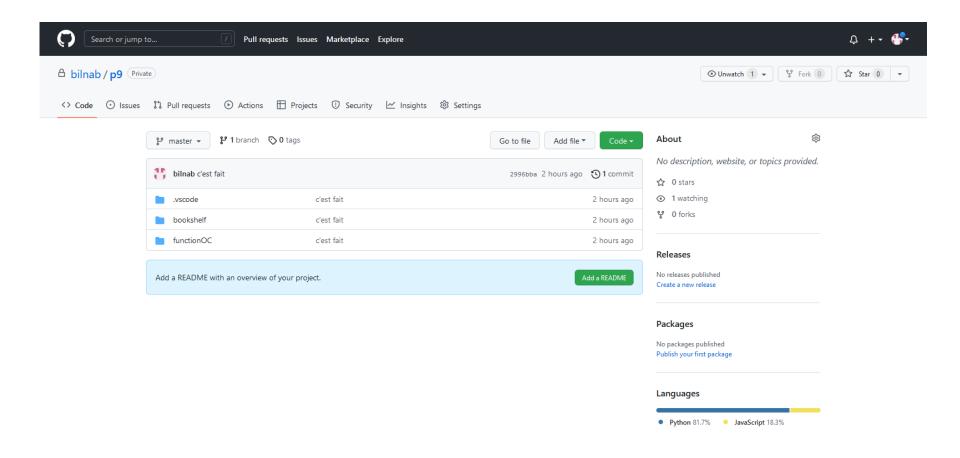
✓ STORAGE

                                                                                                                                            Git
                                                                                                                                                               Microsoft A
                         Disable Function
      2022-05-22T23:04:50.676Z] > git status -z -uall [87ms]
                                               2022-05-22T23:04:50.745Z] > git symbolic-ref --short HEAD [67ms]
                         Add binding...
                                               2022-05-22T23:04:50.798Z1 > git for-each-ref --format=%(refname)%00%(upstream:short)%00%(objectname)%00%(upstream:track)%00%
                                              (upstream:remotename)%00%(upstream:remoteref) refs/heads/master refs/remotes/master [51ms]
                                              [2022-05-22T23:04:50.840Z] > git for-each-ref --sort -committerdate --format %(refname) %(objectname) %(*objectname) [38ms]
                                              [2022-05-22T23:04:50.844Z] > git remote --verbose [40ms]

✓ VIRTUAL MACHINES

                                              [2022-05-22T23:04:50.877Z] > git config --get commit.template [30ms]
      > Microsoft Azure Sponsorship 2
                                              [2022-05-22T23:04:51.242Z] > git check-ignore -v -z --stdin [47ms]
                                              [2022-05-22T23:05:16.024Z] > git ls-files --stage -- C:\Users\wesh\OCR\P9\P9_v1\functionOC\HttpTrigger1\function.json [40ms]
(8)
                                              [2022-05-22T23:05:16.0577] > git show --textconv :functionOC/HttpTrigger1/function.json [76ms]
                                              [2022-05-22T23:05:16.076Z] > git cat-file -s 03bb72c197bee3e716df94fe90c8658d66b8ed66 [50ms]
                                              [2022-05-22T23:05:16.377Z] > git check-ignore -v -z --stdin [31ms]
P master \Theta \otimes 0 \wedge 0 Azure: nabil.ouddane@outlook.fr
```

# 4. Push du dossier sur github



# **E** ANNEXES

# Ressources complémentaires

- Principes d'un système de recommendation base sur le contenu:
  - https://www.youtube.com/watch?v=YMZmLx-AUvY
  - https://heartbeat.fritz.ai/recommender-systems-with-python-part-i-content-based-filtering-5df4940bd831
  - https://realpython.com/build-recommendation-engine-collaborative-filtering/
- Azure functions:
  - https://www.youtube.com/watch?v=coT4IIGQLCw&list=PLbl2SbVIi-Wo2W8IJyqlv5B375W\_EcUsj
  - https://www.youtube.com/watch?v=9RLbuEnW-6g&list=PLbl2SbVIi-Wo2W81Jyqlv5B375W\_EcUsj&index=13
- Web-reco:
  - Librairie surprise: <a href="https://surprise.readthedocs.io/">https://surprise.readthedocs.io/</a>
  - Exemple de systeme de reco avec surprise: <a href="https://medium.com/hacktive-devs/recommender-system-made-easy-with-scikit-surprise-569cbb689824">https://medium.com/hacktive-devs/recommender-system-made-easy-with-scikit-surprise-569cbb689824</a>
  - Exemple de reco sur Kaggle: <a href="https://www.kaggle.com/gspmoreira/recommender-systems-in-python-101">https://www.kaggle.com/gspmoreira/recommender-systems-in-python-101</a>
  - Libraire implicit : <a href="https://github.com/benfred/implicit">https://github.com/benfred/implicit</a>
  - Liste de modèle de collaborative filtering: https://github.com/microsoft/recommenders

### Ressources complémentaires

#### Azure:

- ❖ Bonnes pratiques: <a href="https://s3.eu-west-l.amazonaws.com/course.oc-static.com/projects/Ing%C3%A9nieur\_IA\_P1/Bonnes\_pratiques\_consmmation\_Azure.pdf">https://s3.eu-west-l.amazonaws.com/course.oc-static.com/projects/Ing%C3%A9nieur\_IA\_P1/Bonnes\_pratiques\_consmmation\_Azure.pdf</a>
- Azure functions et vscode: <a href="https://docs.microsoft.com/fr-fr/azure/azure-functions/create-first-function-vs-code-python">https://docs.microsoft.com/fr-fr/azure/azure-functions/create-first-function-vs-code-python</a>
- Creation azure functions sur azure: https://docs.microsoft.com/fr-fr/learn/modules/createserverless-logic-with-azure-functions/
- Liaison d'entrée de blobs dans azure function: https://docs.microsoft.com/fr-fr/azure/azure-functions/functions-bindings-storage-blob-input?tabs=python
- Liaison d'entrée de cosmo db dans azure function: <a href="https://docs.microsoft.com/fr-fr/azure/azure-functions/functions-bindings-cosmosdb-v2-input?tabs=python">https://docs.microsoft.com/fr-fr/azure/azure-functions/functions-bindings-cosmosdb-v2-input?tabs=python</a>