

## Data Science Bootcamp

# Application d'identification de la comestibilité d'une plante

Youness Amri

# KyPlant



## Principes de l'application :

l'application doit être la plus intuitive pour l'utilisateur

### 2 Étapes maximum









#### **Obtenir les informations suivantes:**

- Nom
- Note sur sa comestibilité
- Parties comestibles pour l'Homme



## Fonctionnement de l'application

### 5 grandes parties:

- Chargement de l'image
- Preprocessing de l'image
- Identification de la plante
- Consultation de la base de données
- Extraction des informations de comestibilité



## Construction de l'application en 4 étapes

- Constitution du dataset
- Choix du Modèle de machine learning
- Analyse des résultats obtenus
- Déploiement : aperçu de l'application
- Améliorations ?



## Constitution du Dataset d'entraînement

#### Dataset d'entraînement du modèle :

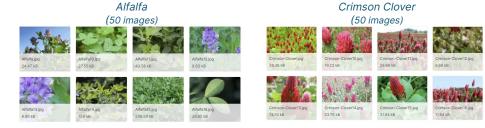


#### Kaggle:

- lien: https://www.kaggle.com/gverzea/edible-wild-plants
- 62 variétés de plantes comestibles avec une médiane de 100 images par variété

Exempled'imagesd'entraînement





#### **G** Google image:

O Scrapping pour compléter le nombre minimum d'images par variété (70 images minimum par variété)



## Constitution d'une BDD plantes

#### Base de données d'informations de comestibilité :

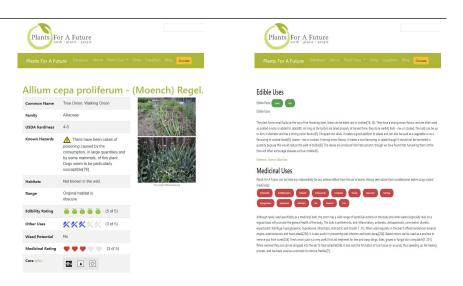


#### **Plantes for future:**

- lien: <u>https://pfaf.org/</u>
- + de 7000 variétés de plantes répertoriées ainsi que leur comestibilité et leur bienfaits médicaux

Exemple de page PFAP transféré vers un dataframe Pandas







## Choix du modèle de prédiction



#### Modèle 1

**Layer de base :**MobileNet

Descriptif de la layer de base :

layer kerashub entraînée sur le dataset **imagenet2011** 

Layer(s) ajoutée(s):
1 couche Dense

#### Scores:

Loss = **3.25** | 0.18 (train) Accuracy = **58%** | 95% (train)



#### Modèle 2

Layer de base : InceptionV3

Descriptif de la layer de base :

layer kerashub entraînée sur le dataset **Inatural 2017** 

Layer(s) ajoutée(s):
1 couche Dense

Scores:

Loss = **0.47** | 0.02 (train) Accuracy = **88%** | 99%(train)



#### Modèle 3

**Layer de base :** InceptionV3

Descriptif de la layer de base :

layer kerashub entraînée sur le dataset **Inatural 2017** 

Layer(s) ajoutée(s): 2 couches Dense 1 couche Drop-out

Scores:

Loss = **0.67** | 0.03 (train) Accuracy = **87%** | 97%(train)



#### Modèle 4

Layer de base : Plant V3

Descriptif de la layer de base :

layer kerashub entraînée sur le dataset **Plant Inat 2017** 

Layer(s) ajoutée(s):
1 couche Dense

Scores:

Loss = **1.2** | 1.29 (train) Accuracy = **84%** | 90%(train)



#### Modèle 5

Layer de base :

ImageEmbedder

Descriptif de la layer de base :

Embedder-64 kerashub entraînée sur **Inatural 2018** 

Layer(s) ajoutée(s) :

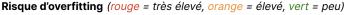
2 couches Dense 1 couche Drop-out

Scores:

Loss = **0.3** | *0.16* (train) Accuracy = **90%** | *96%*(train)









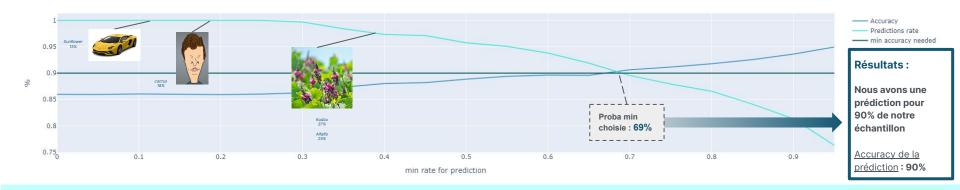


## Analyse des résultats obtenus

#### Définition d'un seuil minimum pour établir une prédiction :

- Chaque prédiction donne une probabilité d'appartenance à une variété. Afin d'assurer une précision supérieur à 90% pour la sécurité de l'utilisateur, nous avons décidé de ne considérer que ceux supérieur à seuil de proba min
- Nous avons donc testé un ensemble de probabilités minimales sur une base de données test (350 images / 62 variétés)
   afin de :
  - Filtrer les images ne correspondant pas à une plante
  - Eviter les images avec une confusion dans la prédiction

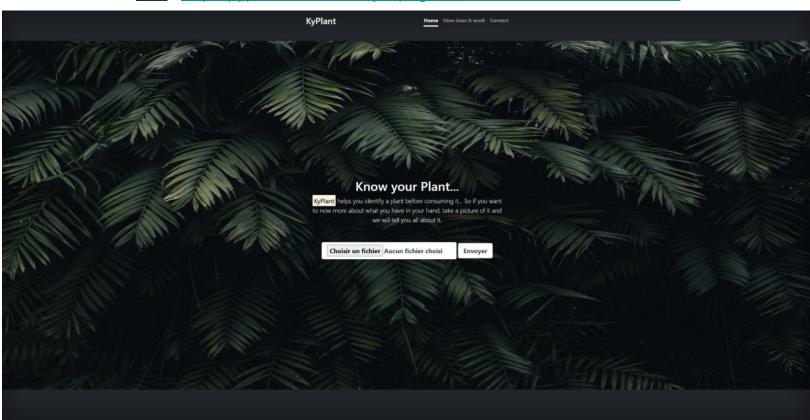
Evolution of accuracy with a minimum pourcentage for prediction





## Déploiement : aperçu de l'application

<u>Lien</u>: http://pyplant-env.eba-fvyxzp8q.eu-west-3.elasticbeanstalk.com/



## Améliorations?

- Augmentation des variétés identifiées
- Amélioration du modèle de prédiction :
  - Identification de la nature de la photo (plante/ non-plante)
  - Identification de la partie prise en photo (feuille, fleur, tronc ....)
  - 1 modèle par partie identifiée
  - limiter les variétés par zone géographique
- Déploiement : sur internet et via mobile
- Autres ...



## Merci,

à bientôt!

