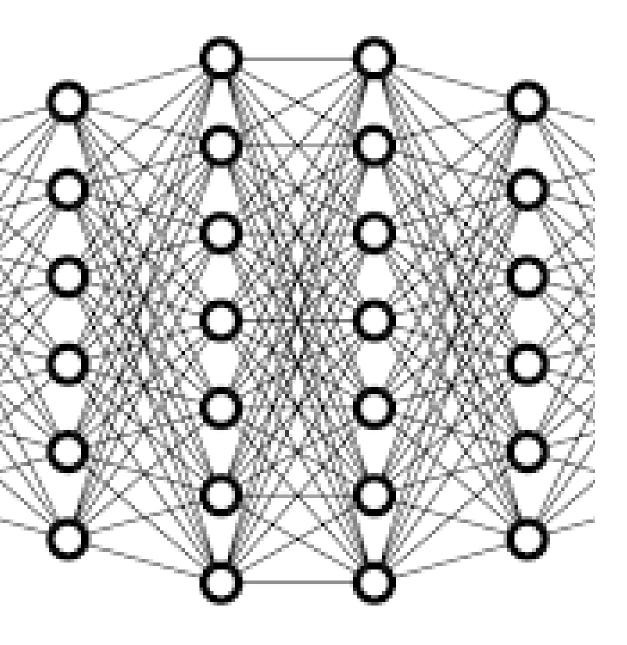


Classification des images à l'aide d'algorithmes de Deep Learning



Presenté par: SEKPONA Kokou Sitsopé, Etudiant en Ingénierie Machine learning Chez Openclassrooms- Central Supélec

Introduction



- En tant que volontaire pour l'association de protection des animaux de notre quartier, nous voulons aider l'association Snooky pour la classification des images de leur chiens en fonction de leur races en mettant en place un algorithme de classification.
- Mais puisque l'association n'a pas pu reunir les images, nous allons utiliser comme base de données le Standford Dog dataset.
- Dans ce projet, nous allons aborder differentes techniques basées sur les reseaux de neurones pour finalement obtenir un model qui pourra predire la race de chien correspondante.

Chronologie du Projet

Exploration de la base de données et division en Train, test Preprocessing des données

Modélisation avec le CNN

Modélisation par Transfert Learning

Chargement de la dataset et visualisation



Téléchargement des fichers en format .tar et extraction

Téléchargement Répartition des fichiers en train et test selon la répartition dans le ficher lists



Visualisation

Repartition de la base de données

Notre Dataset contient au total 20580 Images reparties en 120 classes

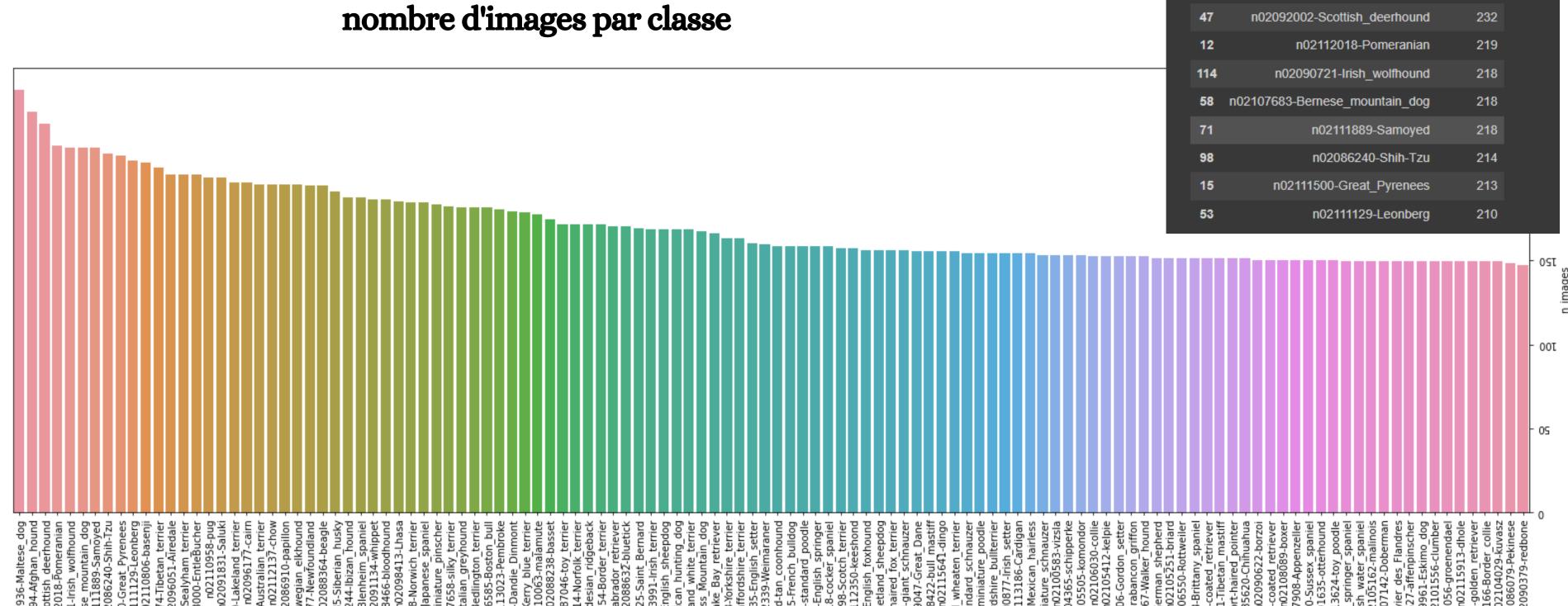
- Images
- n02085620-Chihuahua
- n02085782-Japanese_spaniel
- n02085936-Maltese_dog
- n02086079-Pekinese
- n02086240-Shih-Tzu
- n02086646-Blenheim_spaniel
- n02086910-papillon
- n02087046-toy_terrier
- n02087394-Rhodesian_ridge...
- n02088094-Afghan_hound
- n02088238-basset
- n02088364-beagle
- n02088466-bloodhound

Les differentes classes:

['n02107908-Appenzeller', 'n02109525-Saint_Bernard', 'n02100735-English_setter', 'n02104365-schipperke', 'n02086079-Pekinese', 'n02097047miniature_schnauzer', 'n02106166-Border_collie', 'n02089867-Walker_hound', 'n02116738-African_hunting_dog', 'n02096585-Boston_bull', 'n02092339-Weimaraner', 'n02110063-malamute', 'n02112018-Pomeranian', 'n02093647-Bedlington_terrier', 'n02112706-Brabancon_griffon', 'n02111500-Great_Pyrenees', 'n02096294-Australian_terrier', 'n02099712-Labrador_retriever', 'n02091032-Italian_greyhound', 'n02097298-Scotch_terrier', 'n02100236-German_short-haired_pointer', 'n02115913-dhole', 'n02105056-groenendael', 'n02093428-American_Staffordshire_terrier', 'n02113624-toy_poodle', 'n02091635-otterhound', 'n02088466-bloodhound', 'n02098413-Lhasa', 'n02093256-Staffordshire_bullterrier', 'n02096051-Airedale', 'n02086910-papillon', 'n02094433-Yorkshire_terrier', 'n02110806-basenji', 'n02111277-Newfoundland', 'n02089078-black-and-tan_coonhound', 'n02090379-redbone', 'n02108551-Tibetan_mastiff', 'n02097130-giant_schnauzer', 'n02113978-Mexican_hairless', 'n02095314-wire-haired_fox_terrier', 'n02088632-bluetick', 'n02113186-Cardigan', 'n02106030-collie', 'n02091831-Saluki', 'n02105162-malinois', 'n02115641-dingo', 'n02100583-vizsla', 'n02092002-Scottish_deerhound', 'n02105641-Old_English_sheepdog', 'n02088364beagle', 'n02102973-Irish_water_spaniel', 'n02091134-whippet', 'n02101006-Gordon_setter', 'n02111129-Leonberg', 'n02085620-Chihuahua', 'n02091244-Ibizan_hound', 'n02095570-Lakeland_terrier', 'n02101388-Brittany_spaniel', 'n02107683-Bernese_mountain_dog', 'n02099267-flatcoated_retriever', 'n02094258-Norwich_terrier', 'n02096437-Dandie_Dinmont', 'n02086646-Blenheim_spaniel', 'n02091467-Norwegian_elkhound', 'n02107142-Doberman', 'n02088094-Afghan_hound', 'n02102480-Sussex_spaniel', 'n02105505-komondor', 'n02105412-kelpie', 'n02113712miniature_poodle', 'no2088238-basset', 'no2111889-Samoyed', 'no2085936-Maltese_dog', 'no2106382-Bouvier_des_Flandres', 'no2087394-Rhodesian_ridgeback', 'n02109047-Great_Dane', 'n02110958-pug', 'n02106550-Rottweiler', 'n02112350-keeshond', 'n02108915-French_bulldog', 'no2089973-English_foxhound', 'no2097474-Tibetan_terrier', 'no2107574-Greater_Swiss_Mountain_dog', 'no2108089-boxer', 'no2085782-Japanese_spaniel', 'n02102318-cocker_spaniel', 'n02110185-Siberian_husky', 'n02093859-Kerry_blue_terrier', 'n02108422-bull_mastiff', 'n02097209standard_schnauzer', 'n02099601-golden_retriever', 'n02113023-Pembroke', 'n02095889-Sealyham_terrier', 'n02105251-briard', 'n02104029-kuvasz', 'n02108000-EntleBucher', 'n02113799-standard_poodle', 'n02112137-chow', 'n02086240-Shih-Tzu', 'n02098105-soft-coated_wheaten_terrier', 'n02102177-Welsh_springer_spaniel', 'n02110627-affenpinscher', 'n02105855-Shetland_sheepdog', 'n02097658-silky_terrier', 'n02087046-toy_terrier', 'n02107312-miniature_pinscher', 'n02100877-Irish_setter', 'n02098286-West_Highland_white_terrier', 'n02101556-clumber', 'n02109961-Eskimo_dog', 'n02096177-cairn', 'n02099849-Chesapeake_Bay_retriever', 'n02090622-borzoi', 'n02094114-Norfolk_terrier', 'n02090721-Irish_wolfhound', 'n02102040-English_springer', 'n02093991-Irish_terrier', 'n02106662-German_shepherd', 'n02099429-curly-coated_retriever', 'n02093754-Border_terrier']

Affichage du nombre d'images par classe

Le graphe ci dessous affiche par ordre décroissant le nombre d'images par classe



n02085936-Maltese dog

n02088094-Afghan hound

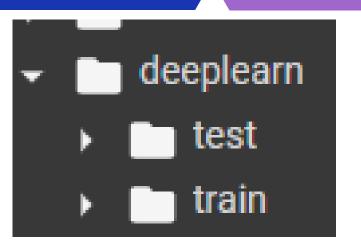
252

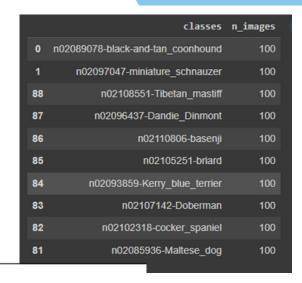
239

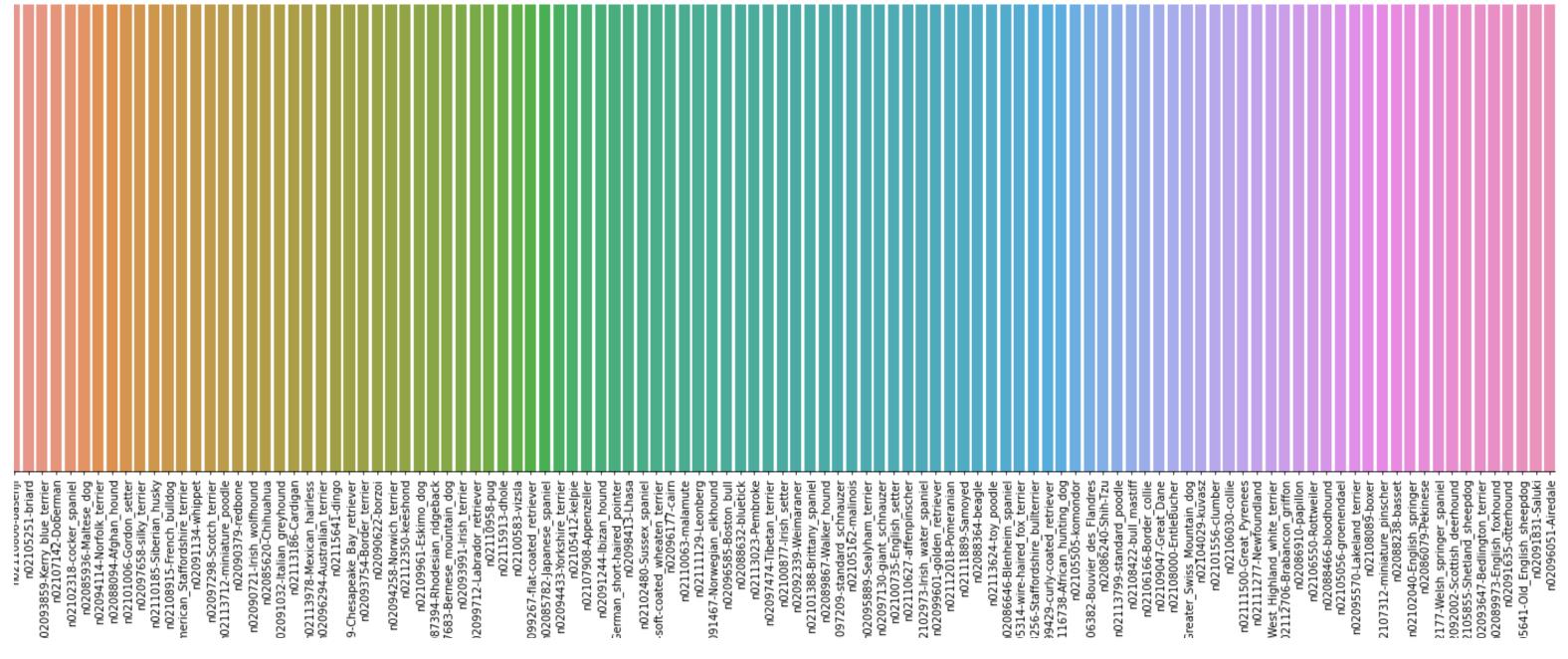
Repartition en Train, Test

Train set

Nous répartissons notre base de données en Train et test: Chaque classe de train contient 100 images: Au total 12000 images dans le Train set

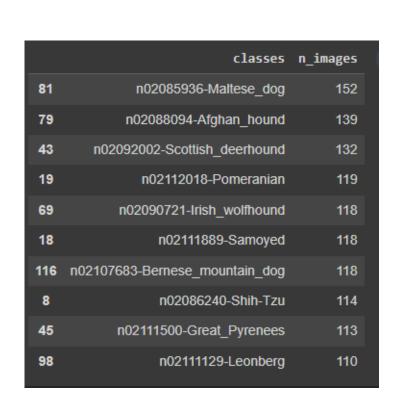


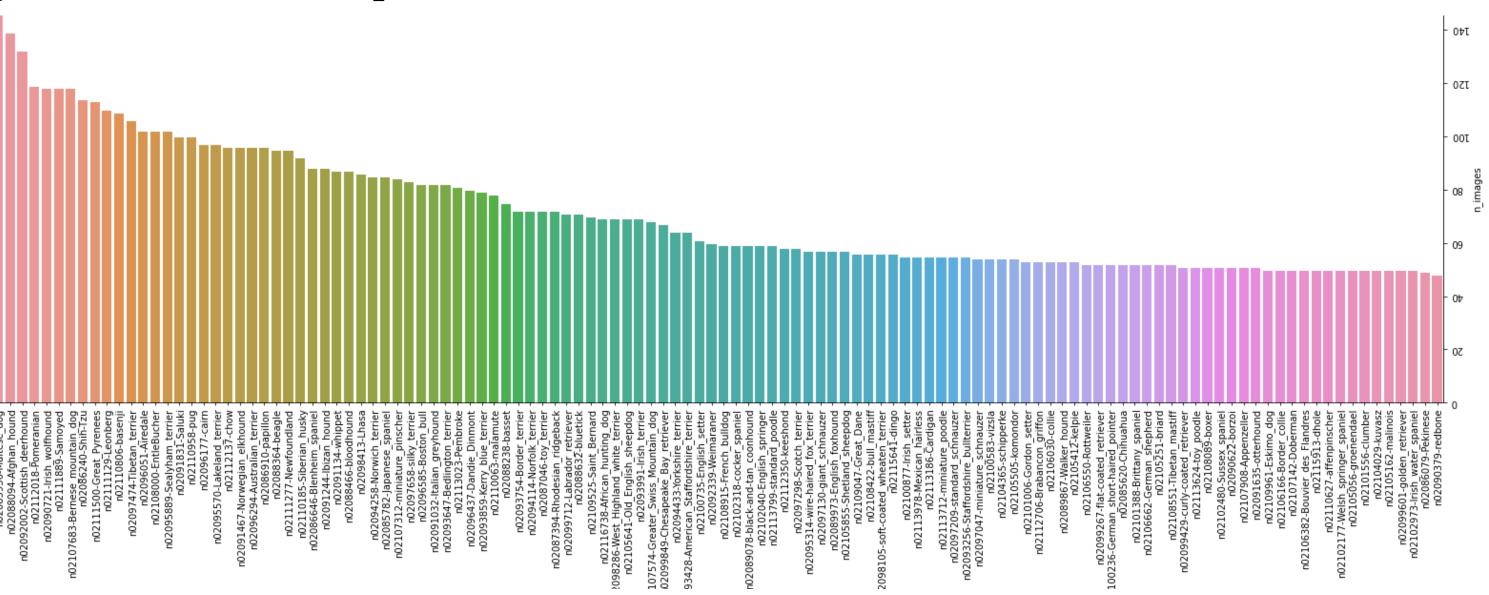




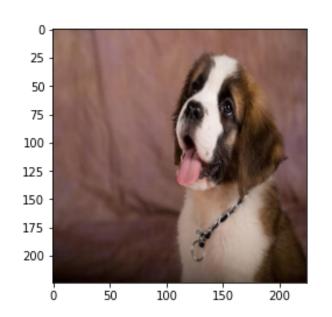
Test Set

Le graphe ci dessous montre la répartition des images dans le Test set: Au total 8580 images dans le Train set reparties en 120 classes

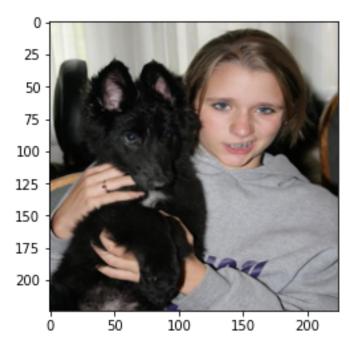




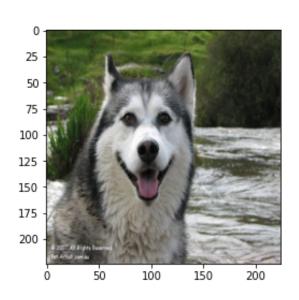
Visualisation de 10 images prises au hazard



n02109525-Saint_Bernard



n02105056groenendael



n02110185-Siberian_husky

100

no2089078-black-and-

tan_coonhound

25

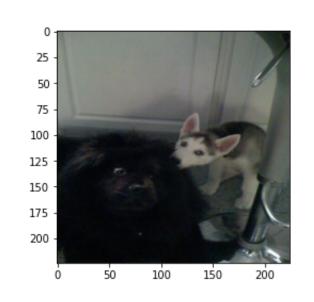
100

125

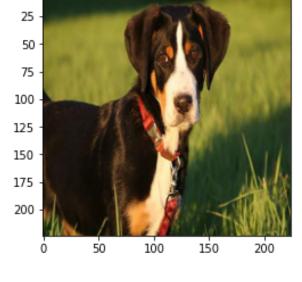
150

175

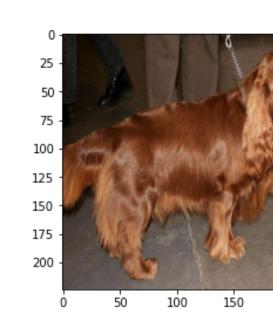
200



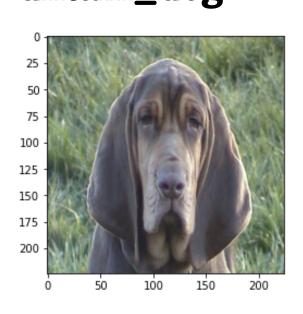
n02110185-Siberian_husky



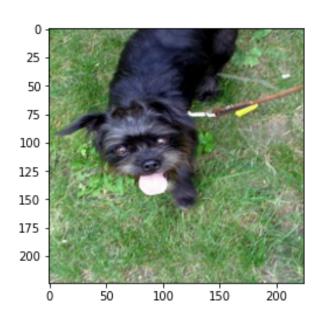
n02107574-Greater_Swiss_Mo untain_dog



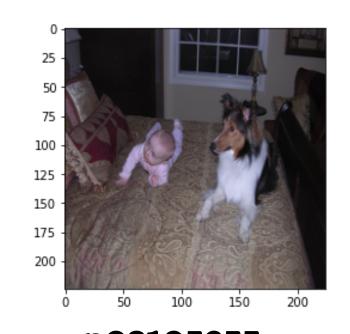
n02102480-Sussex_spaniel



n02088466bloodhound

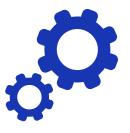


n02110627affenpinscher

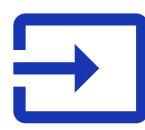


n02105855-Shetland_sheepdog

Data Preprocessing



Redimensionnement des données à la taille de (224, 224)



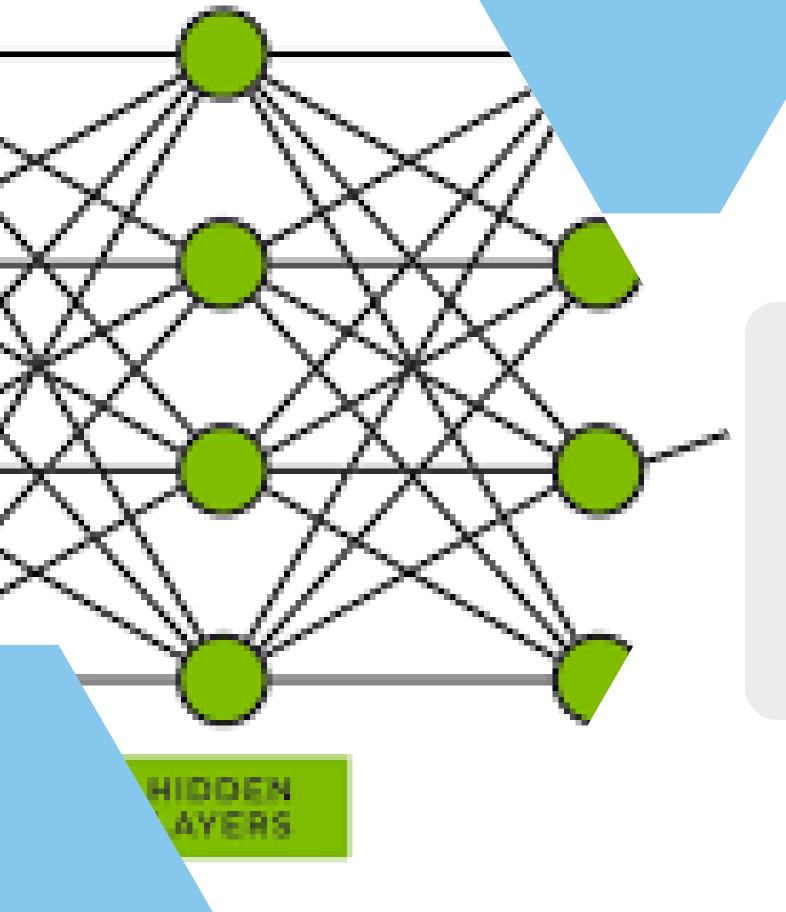
Rescale: Division des pixels par 255



Data Augmentation: Rotation; Horizontal flip, zoom, ...

Images obtenues par la data augmentation avec l'ImageDataGenerator





Modelisation

Nous utiliserons dans cette partie 2 types de réseaux :

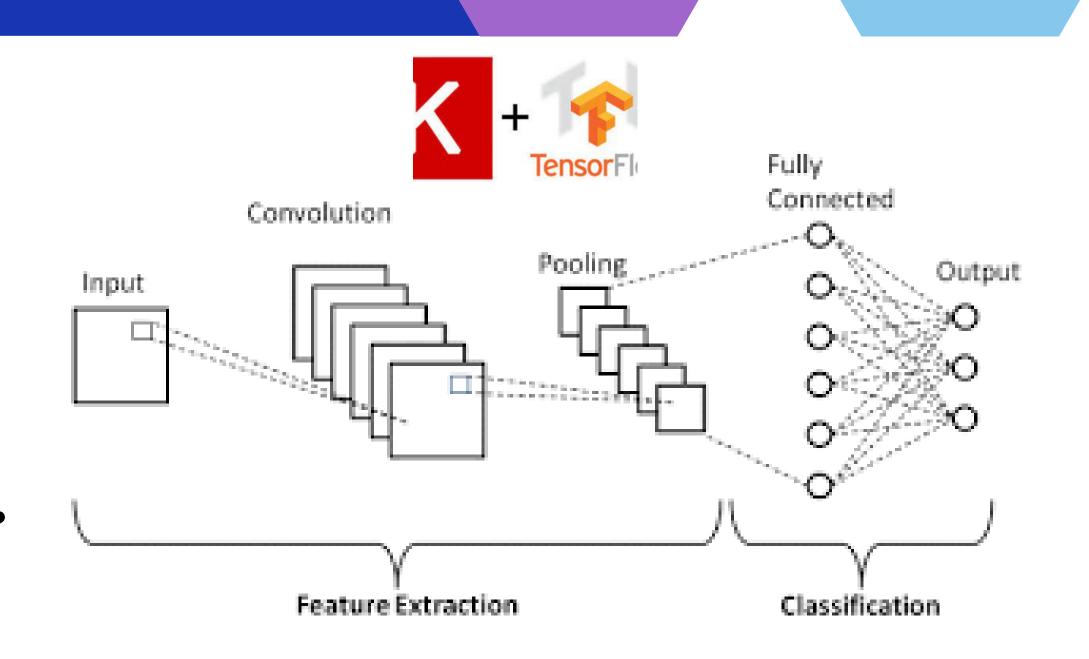
Le CNN et

le Vgg16(Par transfert Learning)

1. Le CNN

Le Cnn (réseau de neurones convolutif) est un model de deep learning caractérisé ses couches principales: Couches de convolution, Couche de Pooling,

Flatten, fully-connected et le Output



Architecture du CNN

Model CNN1: Entrainement du CNN sur nos données

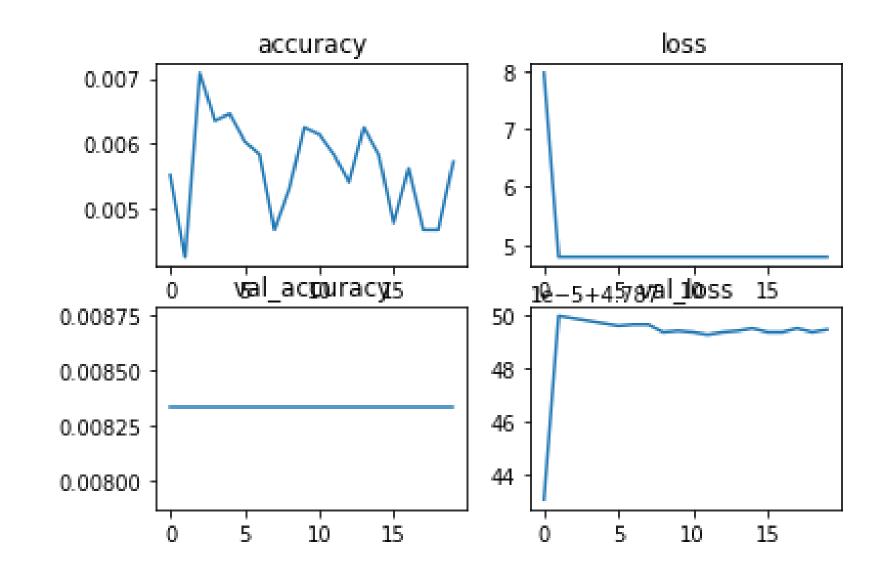
Courbe de Precision et de Perte

Notre reseau CNN contient

- 2 couches de convolution
- 2 couches de Max Pooling
- Une couche de Dropout
- Une Couche fully-connected
- Une couche de sortie

Test Loss: 4.787

Test Accuracy: 0.0111



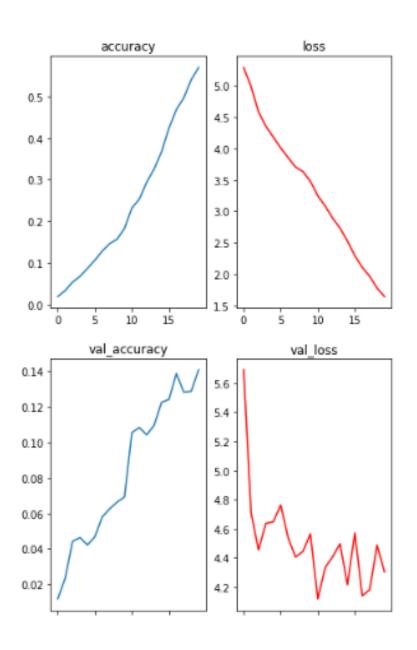
Model CNN2: Entrainement du CNN sur nos données

Aux couches précédentes on ajoute:

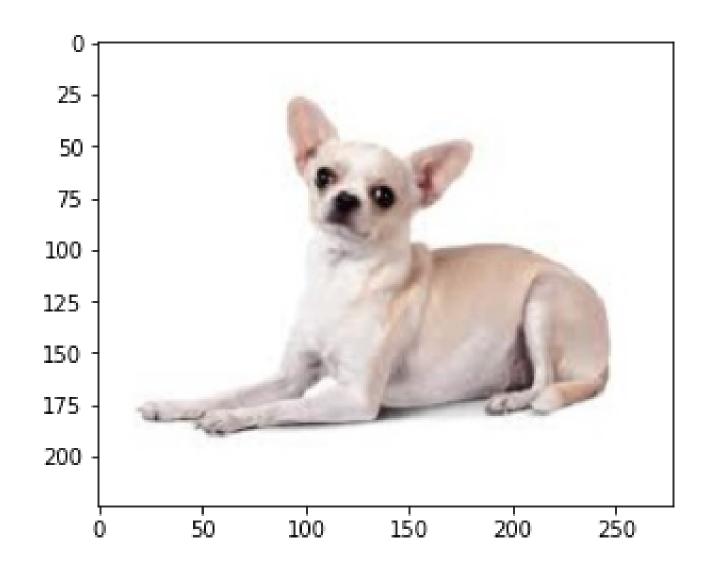
- 3 Couches de Bachnormalization
- 3 couches de Droupout pour resconstituer un nouveau reseau

Test loss: 4.217
Test Accuracy: 0.150

Courbe de Precision et de Perte



Inférence avec le model CNN



Classe réelle: chihuahua Classe prédite: 'n02105505-komondor'

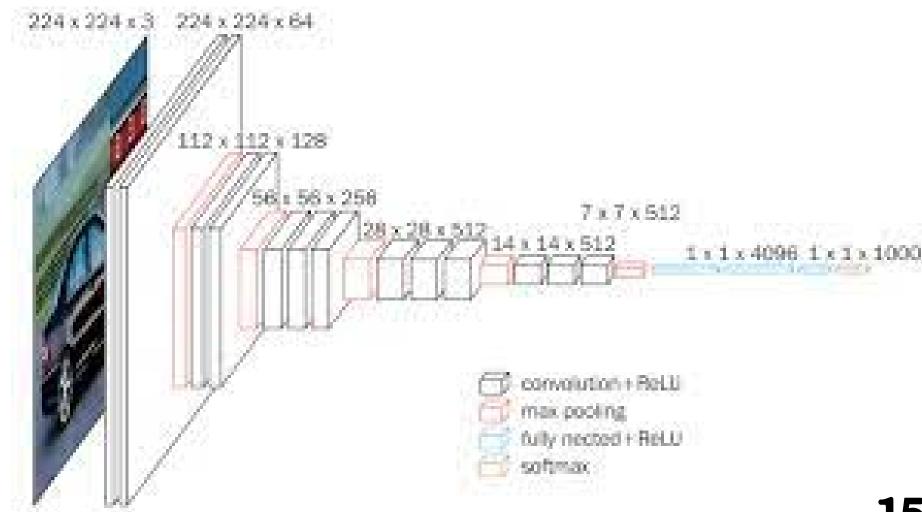
Le CNN n'a pas pu prédire correctement la classe de l'image

2. Le Transfert Learning avec le VGG16

Architecture VGG16

Egalement connu sous le nom de ConvNet, Le VGG16 est l'un des modèles les plus performants en classification d'images. Le 16 dans VGG16 fait référence à 16 couches qui ont des poids. Dans VGG16, il y a treize couches convolutives, cinq couches Max Pooling et trois couches Dense donc 21 couches au total, mais seulement seize couches de poids, avec environ 138 paramètres entraînables.



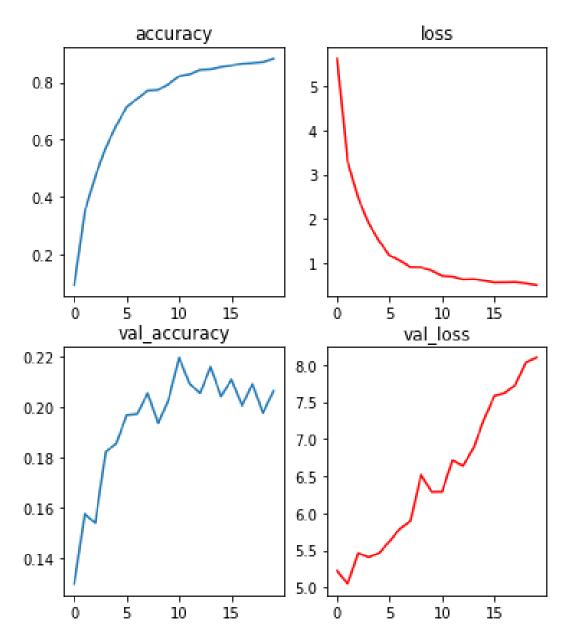


Entrainement du VGG16 avec du Fine Tunning sur nos données

Nous procédons par le transfert learning qui est une méthode consistant à utiliser un model déjà entrainé sur un jeu de données, l'ajuster pour prédire de nouveaux jeux de données similaires à celui qui a servi au pré entrainement.

Nous ajoutons au vgg16 une couche de pooling, une Dense avec activation 'relu', un Dropout ensuite un Flatten puis finalement une couche de sortie avec activation softmax.

Courbe de Précision et de Perte du test set et du validation set



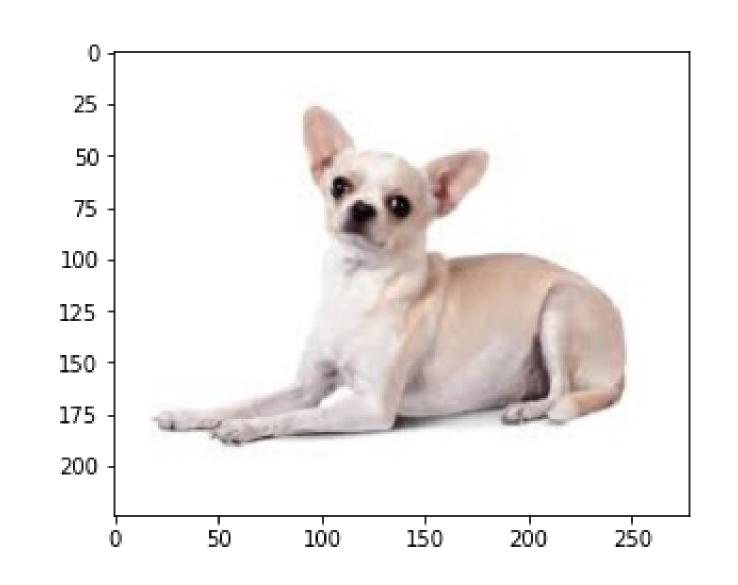
Prediction Transfert Learning

Test loss: 8.028903

Test accuracy: 0.2286

Nous prenons sur internet l'image d'un Chien de race Chihuahua

Nous lui appliquons le model vgg16



Prediction: no2085620-Chihuahua Notre model a donc reussi la prediction

Convolutional network

Comparaison des models et conclusion

YGG16 Vs CNN

Comparaison des 2 models







Transfert Learning avec VGG16 plus rapide que le CNN en entrainement

Le Transfert Learning avec VGG16 est plus précis que le CNN Moins de paramètres entrainables que le CNN

CONCLUSION



En conclusion, Nous retenons le vgg16 car plus précis, moins de paramètres et donc plus rapide à s'entrainer et normalement peux bien fonctionner sur des jeux de données de petite taille



Merci!