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

Gaëtan PELLETIER

#### **Sommaire**

- Problématique, interprétation et pistes de recherches
- Nettoyage et exploration des données, feature engineering
- Création d'un CNN
- Utilisation du Transfer Learning
- Modèle final
- Déploiement d'une application
- Synthèse

Problématique, interprétation et pistes de recherches

# Problématique

# D'après les images provenant de *Stanford Dogs Dataset*, la problématique est :

 Comment pouvons-nous prédire la race d'un chien présent sur une photo ?

# Interprétation

# Comment pouvons-nous prédire la race d'un chien présent sur une photo ?

- Analyse de la qualité des images
- Transformations des images
- Mise en place d'algorithmes de prédictions
- Évaluation de la qualité des prédictions

# Pistes de recherche envisagées

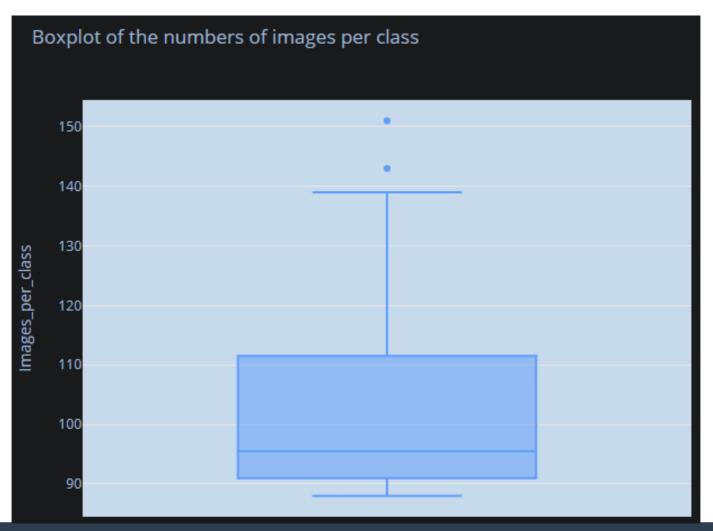
- Analyse de la qualité des images
- Data augmentation
- Modélisation d'un CNN
- Modélisation par transfer learning
- Choix du meilleur modèle
- Déploiement d'une application

Nettoyage et exploration des données, feature engineering

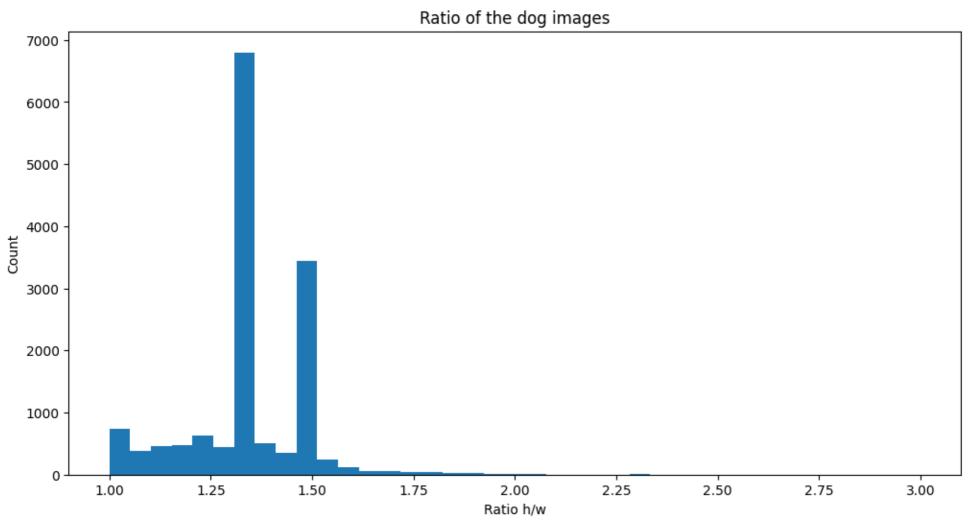
# Nettoyage des données

- Importation du jeu d'images Standford Dogs Dataset
- Vérification la qualité des images :
  - Le jeu de données contient bien 120 classes
  - Chaque classe ne possède pas de photos entièrement noires ou blanches
- Les « problèmes » de contraste, luminosité, etc n'impactent pas la qualité du jeu d'images

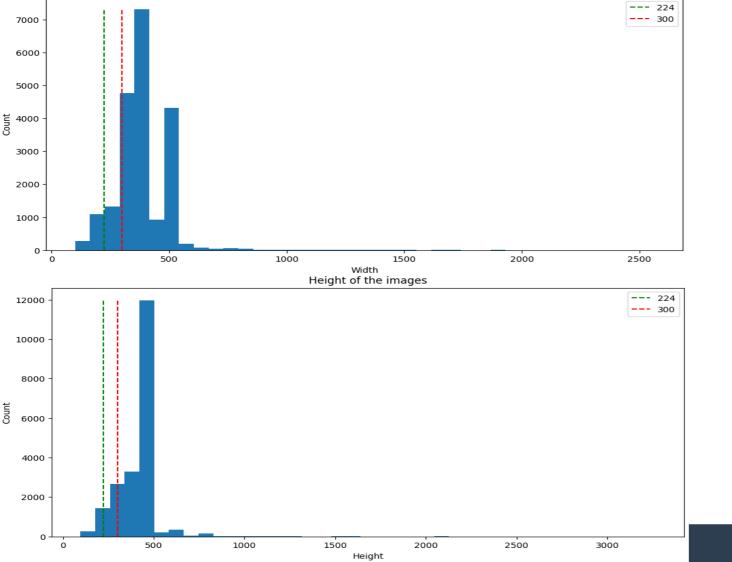
## Nombre d'images par classe



# Ratio hauteur / largeur du jeu d'images



# Étude de la taille des images



Number of images bigger than 224x224: 18987
92.3 % of the whole dataset

Number of images bigger than 300x300: 16857 81.9 % of the whole dataset

#### Choix du redimensionnement

Redimensionnement	Utilisation	Jusitification
Padding	Non	Nombre de pixels suffisant
Resize	Oui	Réduction de taille Ratios équilibrés
Cropping	Non	Ratios non extrêmes

# **Feature engineering**

- Redimensionnement des images
- Normalization des images
- Data augmentation :
  - Rotation
  - Translation verticale
  - Translation horizontale
  - Inversion horizontale (horizontal flip)

# **Feature engineering**

## **Data augmentation: Rotation**







# Création d'un CNN

- Création des jeux d'entraînement, de validation et de test :
  - Répartition des photos grâce à split-folders
  - Création de jeux contenant seulement 10 classes
  - Redimensionnement (150x150) et normalization
  - Data augmentation (ImageDataGenerator)
- Comparaison d'architectures :

```
- AlexNet 1055: 2.1334 - accuracy: 0.2086
```

- VGG 16 loss: 2.2906 accuracy: 0.1400
- Callback utilisé: early stopping
- Choix de l'architecture de base : AlexNet

#### Modification de l'architecture AlexNet :

- Ajout de couches Batch Normalization après chaque couche cachée
- Régularisation l2 pour chaque couche FC
- Ajout de couches Dropout après chaque couche FC

#### · Compilation du modèle :

- Optimiseur: Adam
- Perte : categorical crossentropy
- Metric: accuracy

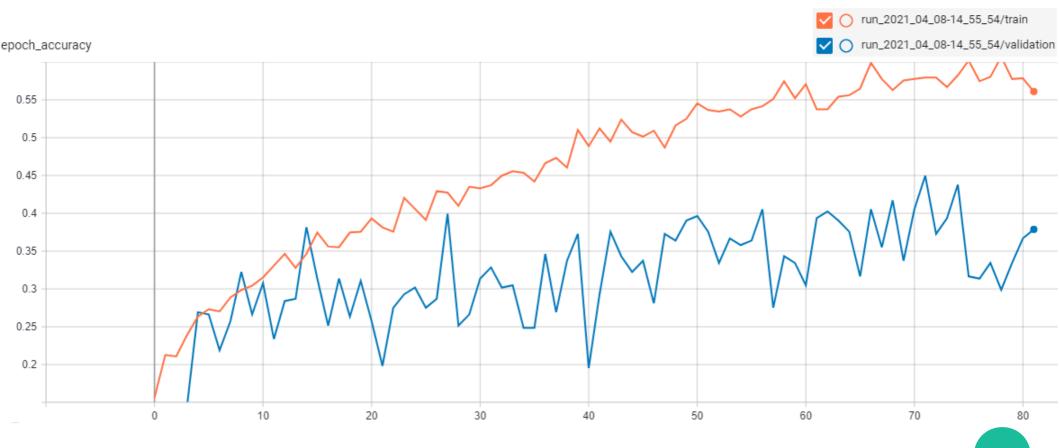
#### Callbacks:

- Early stopping
- TensorBoard

- Stratégie d'optimisation des hyperparamètres :
  - Optimisation bayésienne (keras-tuner)
- Hyperparamètres optimisés :
  - Taille du noyau de la 1ère couche de convolution
  - Nombre de filtres pour chaque couche de convolution
  - Nombre de neurones pour chaque couche FC
  - Taux d'extinction pour chaque couche Dropout
  - Taux d'apprentissage de l'optimiseur Adam

#### Performances du CNN

	Train set	Valid. set	Test set
Loss	2,68	3,31	3,36
Acc.	63,70 %	44,97 %	43,71 %



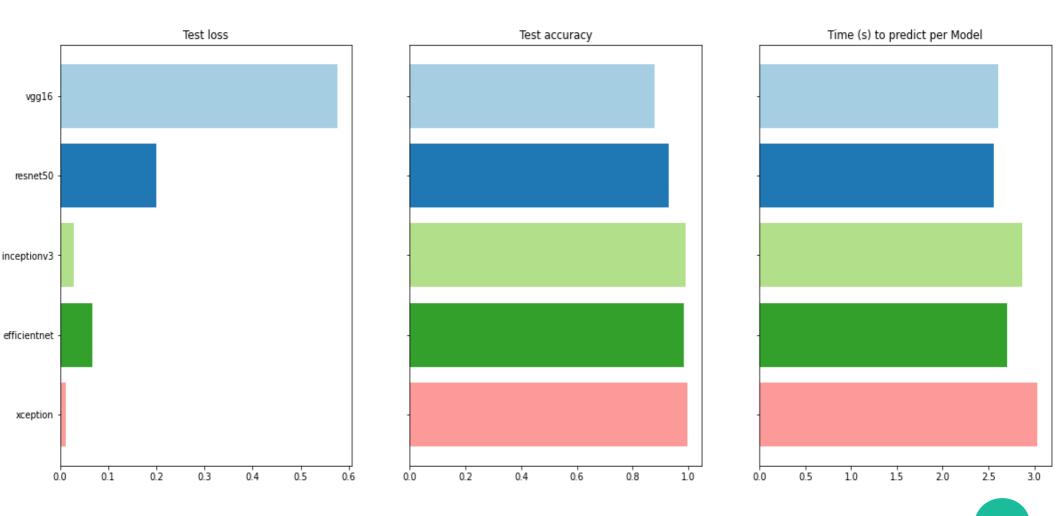
# Utilisation du Transfer Learning

- Création des jeux d'entraînement, de validation et de test :
  - Création de jeux contenant seulement 10 classes
  - Redimensionnement selon le modèle utilisé (224x224 ou 299x299)
  - Application preprocess\_input de chaque modèle (keras.applications)
  - Data augmentation (ImageDataGenerator)
- Compilation :
  - Optimiseur : Adam
  - Loss : categorical crossentropy
  - Metrics : accuracy
- Callback utilisé: early stopping

#### • Modèles utilisés :

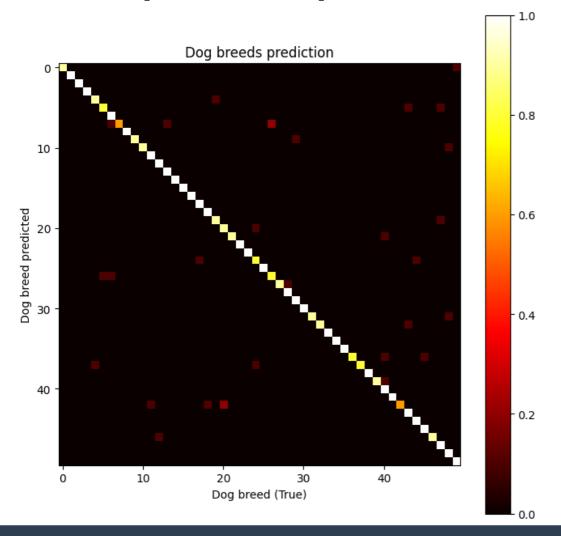
- VGG16
- ResNet50
- InceptionV3
- EfficientNetB0
- Xception
- Gèle des couches basses
- Ajout couche Global average pooling 2D
- Ajout couche FC (10 unités, activation softmax)
- Fine tuning
- Dégèle des couches basses pour VGG16 et ResNet50 + fit (lr plus petit)

#### Choix du meilleur modèle



- Modèle choisi → Xception
- Amélioration de l'algorithme avec plus de races :
  - Création de jeux contenant 50 classes
  - Redimensionnement 299x299 et preprocessing pour le modèle Xception
  - Data augmentation (ImageDataGenerator)
- Ajout d'une couche de Dropout (coefficient d'extinction optimisé grâce à une recherche bayésienne)
- Couche FC (50 unités, activation softmax)
- Compilation :
  - Optimiseur : Adam
  - Loss : categorical crossentropy
  - Metrics : accuracy
- Callback utilisé: early stopping

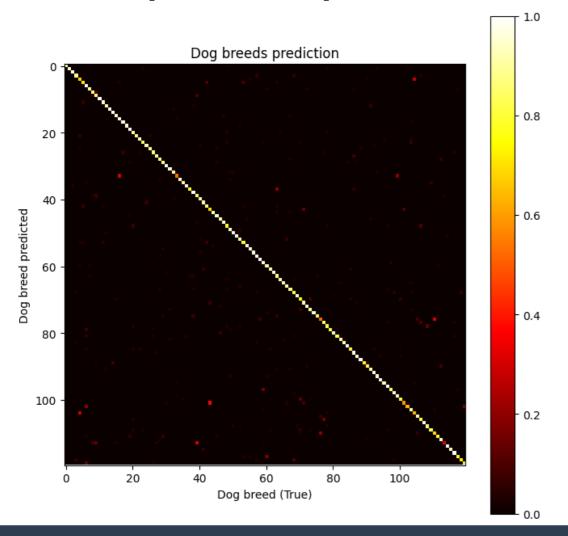
# Xception adapté à 50 classes



Modèle	Loss	Accuracy
Xception	0,1480	94 %

- Modèle choisi → Xception
- Amélioration de l'algorithme avec la totalité des races :
  - Création de jeux contenant 120 classes
  - Redimensionnement 299x299 et preprocessing pour le modèle Xception
  - Data augmentation (ImageDataGenerator)
- Ajout d'une couche de Dropout
- Couche FC (120 unités, activation softmax)
- Compilation:
  - Optimiseur : Adam
  - Loss : categorical crossentropy
  - Metrics : accuracy
- Callback utilisé: early stopping

# Xception adapté à 120 classes



Modèle	Loss	Accuracy	
Xception	0,3385	89,31 %	

# Déploiement d'une application

# Déploiement d'une application

Utilisation de la librairie Gradio

• Dépôt des fichiers de l'application sur Github

 Déploiement de l'application avec Gradio Hosted : https://gradio.app/g/GaetanPelletier/Dog\_breeds\_DL

# Synthèse

# Synthèse

- Analyse des données et feature engineering
  - Redimensionnement et normalisation
  - Data augmentation
- Modèle CNN from scratch
  - Utilisation d'un jeu de donnée réduit (10 classes)
  - Architecture AlexNet enrichie (Dropout, pénalité l2)
  - Optimisation d'hyperparamètres (recherche bayésienne)
  - Précision: 43,71 %
- Modèles CNN transfer learning:
  - Comparaison de cinq modèles
  - Entraînement du modèle final : Xception (enrichie d'une couche Dropout)
  - Précision (120 classes): 89,31 %
- Déploiement du modèle dans une application web

# Merci de votre attention

# Annexes

# Data augmentation: Translation horizontale







# Data augmentation: Translation verticale







# Data augmentation: Inversion horizontale

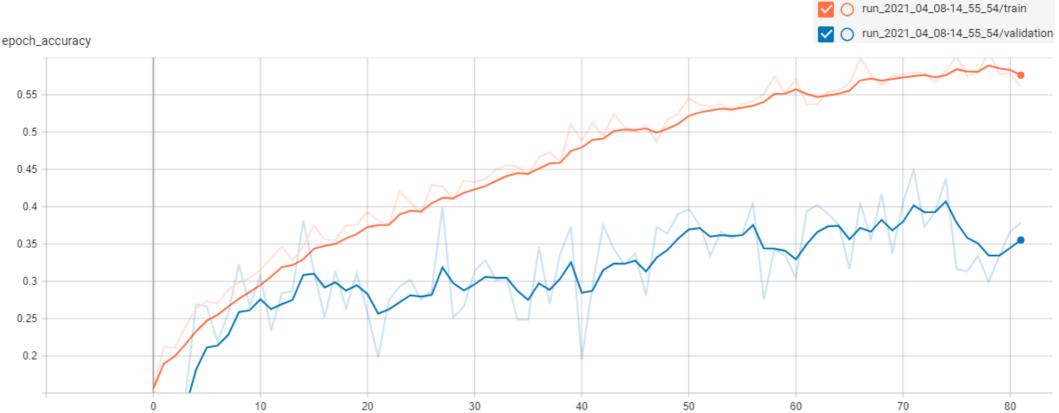






# Performances du CNN (smoothing = 0,6)

	Train set	Valid. set	Test set
Loss	2,68	3,31	3,36
Acc.	63,70 %	44,97 %	43,71 %



# Architecture du CNN (à mettre en annexe?)

Layer (type)	Output Shape	Param #	conv2d_2 (Conv2D)	(None, 37, 37, 64)	147456	dense (Dense)	(None,	2048)	42467328
input_1 (InputLayer)	[(None, 150, 150, 3)]	0	batch_normalization_2 (Batch	(None, 37, 37, 64)	256	batch_normalization_5 (Batch	(None,	2048)	8192
random_crop (RandomCrop)	(None, 150, 150, 3)	0	activation_2 (Activation)	(None, 37, 37, 64)	0	activation_5 (Activation)	(None,	2048)	0
conv2d (Conv2D)	(None, 150, 150, 64)	9408	conv2d_3 (Conv2D)	(None, 37, 37, 256)	147456	dropout (Dropout)	(None,	2048)	0
batch_normalization (BatchNo	(None, 150, 150, 64)	256	batch_normalization_3 (Batch	(None, 37, 37, 256)	1024	dense_1 (Dense)	(None,	2048)	4194304
activation (Activation)	(None, 150, 150, 64)	0	activation_3 (Activation)	(None, 37, 37, 256)	0	batch_normalization_6 (Batch	(None,	2048)	8192
max_pooling2d (MaxPooling2D)	(None, 75, 75, 64)	0	conv2d_4 (Conv2D)	(None, 37, 37, 64)	147456	activation_6 (Activation)	(None,	2048)	0
conv2d_1 (Conv2D)	(None, 75, 75, 256)	147456	batch_normalization_4 (Batch	(None, 37, 37, 64)	256	dropout_1 (Dropout)	(None,	2048)	0
batch_normalization_1 (Batch	(None, 75, 75, 256)	1024	activation_4 (Activation)	(None, 37, 37, 64)	0	dense_2 (Dense)	(None,	10)	20490
activation_1 (Activation)	(None, 75, 75, 256)	0	max_pooling2d_2 (MaxPooling2	(None, 18, 18, 64)	0	_ ====================================			
max_pooling2d_1 (MaxPooling2	(None, 37, 37, 256)	0	flatten (Flatten)	(None, 20736)	0	Non-trainable params: 9,600			
4									

## Exemple de rapport de classification (120 classes)

	precision	recall	f1-score
Dingo	0.86	1.00	0.92
English_springer	0.66	0.84	0.74
Dhole	0.91	0.94	0.93
Doberman	0.89	0.94	0.91
EntleBucher	0.84	0.88	0.86
Eskimo dog	0.62	0.70	0.66
Flat-coated_retriever	0.97	0.94	0.95
French_bulldog	0.91	0.97	0.94
German_short-haired_pointer	0.91	0.94	0.92
German_shepherd	0.97	0.97	0.97
Gordon_setter	0.81	0.78	0.79
Great_Pyrenees	0.88	0.93	0.90
Greater_Swiss_Mountain_dog	0.94	0.97	0.95
Ibizan_hound	1.00	0.97	0.98
Great_Dane	0.84	0.93	0.88
Groenendael	0.85	0.80	0.82
Golden_retriever	0.97	0.97	0.97

#### **Application:**

#### Image classification - 120 dog breeds

