

PROBLÉMATIQUE

- Association de protection des animaux
- Augmentation de leur nombre de pensionnaires
- Mission: Algorithme de classification
 d'images de chien en fonction de la race
- Données: Stanford Dogs Dataset

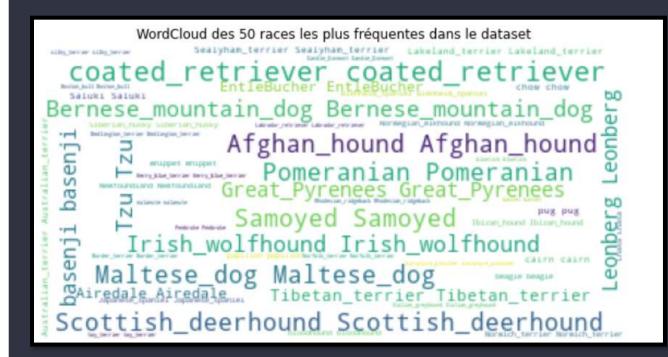


SOMMAIRE

- Exploration des données
- Pré-processing des images
- Classification d'images avec SIFT
- Construction d'un réseau CNN
- CNN et transfer learning
- Conclusion

I. EXPLORATION DES DONNÉES

- 20580 photos de chiens, 119 races différentes
- Entre 150 et 300 photos par race
- Photos couleurs avec dimensions différentes
- Suppression d'une photo disposant d'une couche Alpha









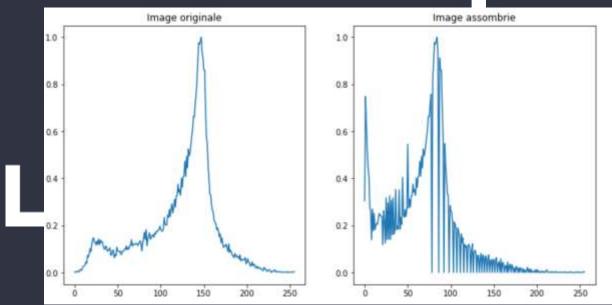




- Réduction de la taille des images
 - Réduction des coûts mémoire et calcul
 - Diminution qualité image
- Passage en noir et blanc
 - Pas d'apportd'information de la couleur







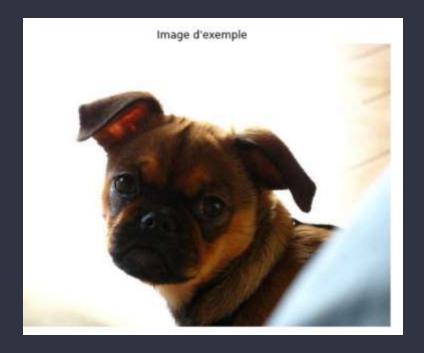
- Exposition/Luminosité: répartition des valeurs des pixels sur la plage de valeurs
- Bonne exposition:
 répartition homogène
 sur toute la plage de
 valeurs

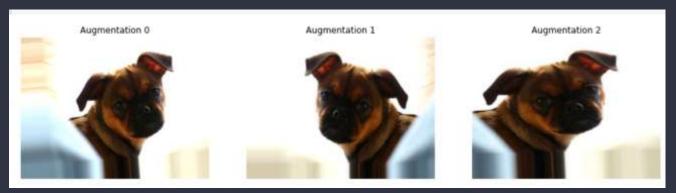




- Réduction du bruit: corriger la valeur des pixels
- Dé-bruitage de Bergman: Minimisation de la variation totale des valeurs de pixels de l'image

- Data Augmentation: création superficielle d'images à partir d'une seule image
- Changement orientation, échelle, centrage

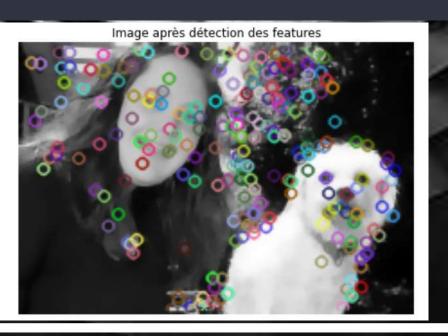






- Détection de features: points d'intérêts et caractéristiques d'une image
- Description des features: vecteurs de représentation
- Création de visual words: clustering sur les features
- Construction de bag of features: matrice de comptage des visual words dans une image





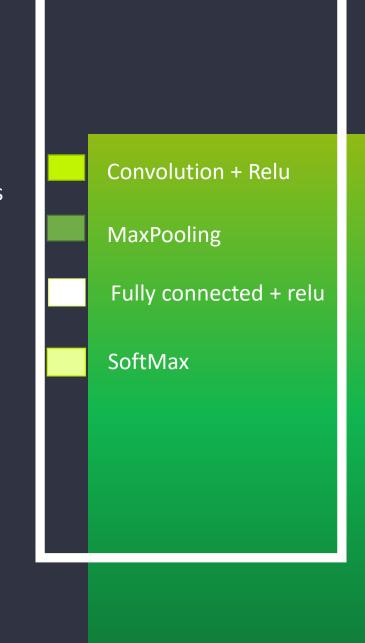
RÉSULTATS SIFT

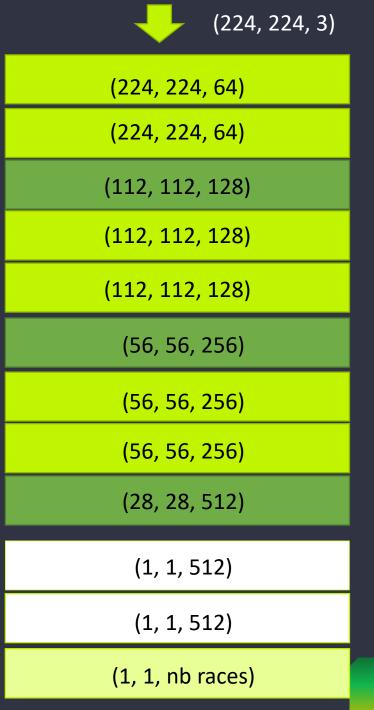
- Classification avec méthode SVC multiclasses
- Visualisation des résultats avec matrice de confusion
- Pas de calcul d'accuracy car pas modèle final retenu
- Résultats correctes mais uniquement 3 races assez différentes



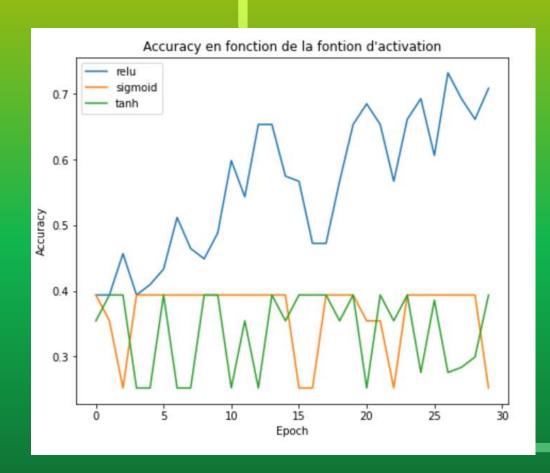
IV. CONSTRUCTION D'UN RÉSEAU CNN

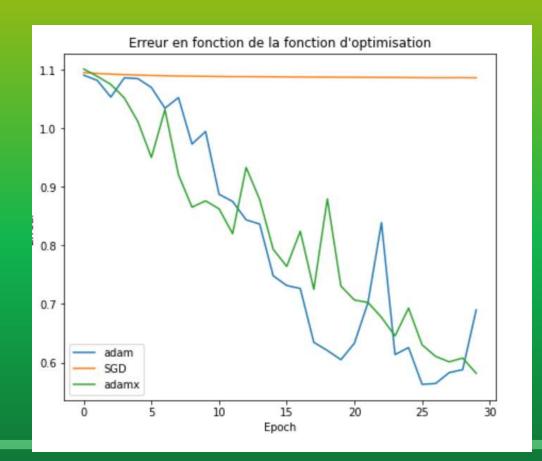
- Extraction et description des features automatiques
- Structure en deux blocs principaux
 - Extraction, description des features
 - Classification
- Optimisation d'hyperparamètres
 - Fonction d'activation
 - Fonction d'optimisation
 - Nombre d'epochs





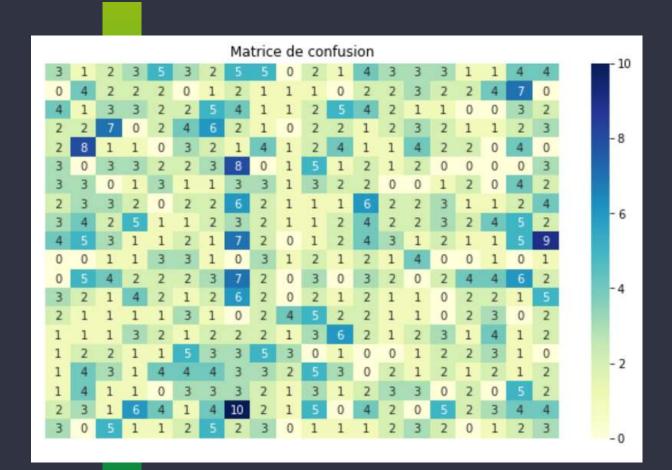
OPTIMISATION GRAPHIQUE





RÉSULTATS CNN

- Séparation jeux entraînement/test
- Visualisation des résultats avec matrice de confusion
- Accuracy:
 - 0.69 avec 3 races différentes
 - 0.28 avec 20 races
- Résultats insuffisants

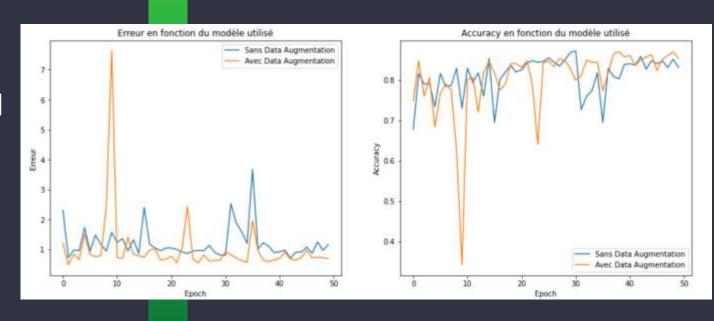




MODÈLE RETENU

- Xception avec fine-tuning partiel
- Test de l'apport de la data augmentation:
 - Résultats similaires
 - Erreur plus faible avec
- Xception avec fine-tuning partiel et data augmentation
- Entraîné sur Kaggle avec toutes
 les photos: 5h

Temps entraînement	accuracy train	accuracy val	accuracy test
1379.809457	1.0	0.638734	0.661699
513.711118	0.746157	0.078212	0.117735
742.636825	0.993945	0.828678	0.862891
	1379.809457 513.711118	1379.809457 1.0 513.711118 0.746157	513.711118 0.746157 0.078212



VI. CONCLUSION

- Nouvelles compétences
 - Travail sur images
 - SIFT
 - Deep learning
- Difficultés
 - Limites liées aux temps de calcul
- Pistes d'amélioration(avec ressources suffisantes)
 - Modèle SIFT optimisé
 - Travail de recadrage des photos