Projet n°8 : Participez à une compétition Kaggle!

PETALS TO THE METAL - FLOWER CLASSIFICATION ON TPU

Etudiant : Fayz El Razaz

Mentor : Amine Hadj-Youcef

Evaluateur: Julien Heiduk

Sommaire

- I Introduction
- II Tensor process unit
- III Compétition & Données
- VI Modèles implémentés
- V Conclusion

I - Introduction

Finalisation du parcours Ingénieur machine learning

- Participation à une compétition Kaggle
 - En cours et réelle

Image classification

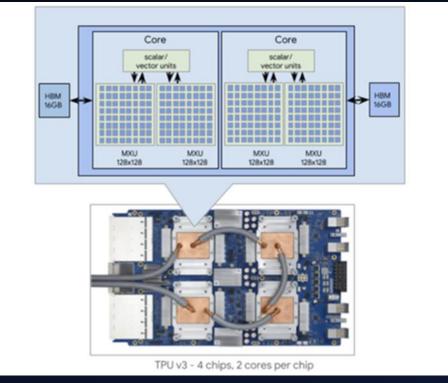
Utilisation de TPU (tensor process unit)

II – Tensor process unit

 Circuit intégré développé par Google pour l'IA et le machine learning

Adapté à Tensorflow

Disponible sur Kaggle



II – Tensor process unit

Solution 8 fois plus rapide que les GPUs

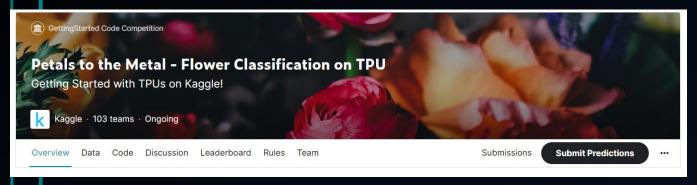
Utilisation limité dans le temps

Puissance de calcul décuplée

Temps d'attente amoindri



III - Compétition



Kaggle : Solution cloud

Etude de variété de fleurs

Image classification

Utilisation de TPU

 Récupération d'un noyau et amélioration des notebooks présents.

III - Données

23 847 images

104 familles de fleurs

- Split pré-éxistant :
 - 12 753 images d'entrainement
 - 3 712 images de validation
 - 7 382 images de test



IV - Modèles - Méthodologie d'étude

Split

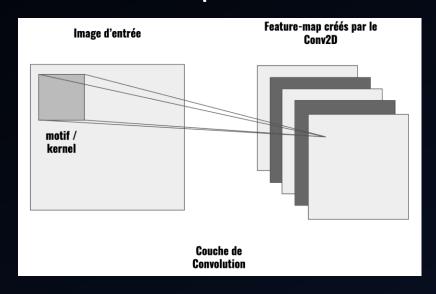
Data augmentation

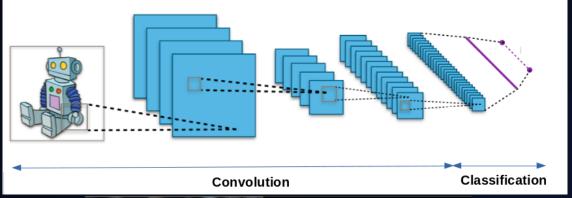
Création des modèles

- Data augmentation :
 - Symétrie horizontale aléatoire
 - Symétrie verticale aléatoire
 - Rotation aléatoire
 - Modification de contraste aléatoire
 - Modification de luminosité aléatoire
 - Recadrage aléatoire

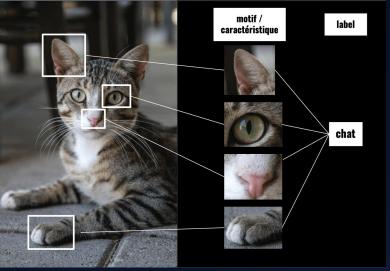
IV - Modèles – Rappel sur les modèles de convolution

Modèles composés de couches convolution





Idéal pour la classification d'images



IV - Modèles - Méthodologie d'étude

Transfer learning

Entrainement des couches supérieures

Optimisation des hyperparamètres du modèle

IV – Modèles testés

Xception

ResNet152V2

DenseNet201

EfficientNetB7

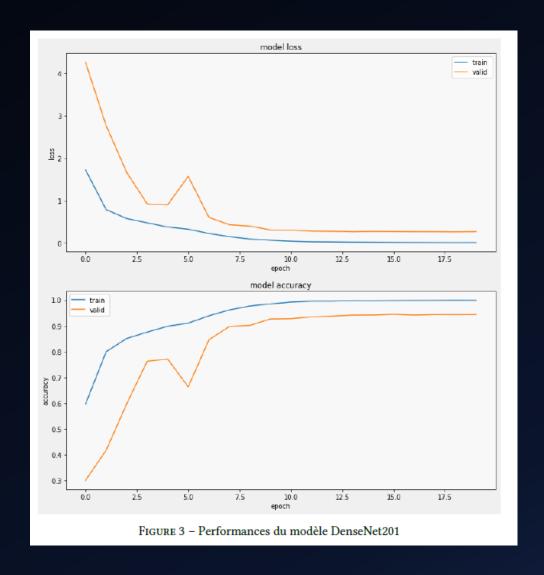
EfficientNetV2XL

Présentés

IV – Modèle n°1 : DenseNet201

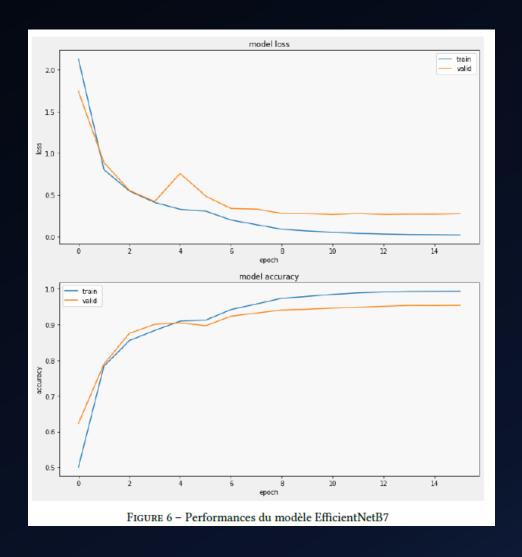
https://arxiv.org/abs/1608.06993

- Paramètres : 20,2 millions
- Couches de profondeur : 402
- Temps moyen d'apprentissage/epoch : 1 min 8 sec
- Accuracy: 0,9434
- Loss: 0,2671
- Entrainé sur ImageNet et poids modifiable



IV – Modèle n°2 : EfficientNetB7

- Paramètres : 66,7 millions
- Couches de profondeur : 438
- Temps moyen d'apprentissage/epoch : 1 min 47 sec
- Accuracy : 0,9542
- Loss: 0,2769
- Entrainé sur Noisy-student et poids modifiable



IV – Modèle n°3 : EfficientNetV2XL

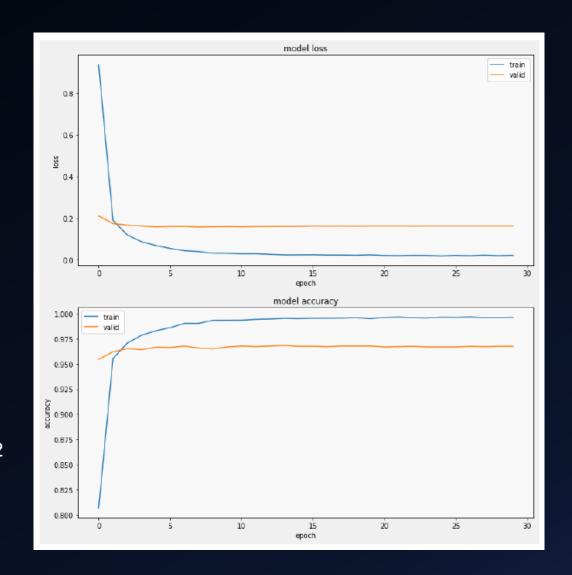
• Paramètres : 206,8 millions

• Temps moyen d'apprentissage/epoch : 1 min 3 sec

• Accuracy: 0,9650

• Loss: 0,1642

- Entrainé sur ImageNet 21k et poids non modifiable
- https://github.com/leondgarse/keras_efficientnet_v2



IV – Modèles : Récapitulatif

Modèle	Loss (validation)	Accuracy (validation)	Temps moyen/epochs	Ré-entraînable
DenseNet201	0.2671	0.9434	1 min 8 sec	Oui
Xception	0.2928	0.9418	56,3 sec	Oui
ResNet152V2	0.4193	0.9133	1 min 2 sec	Oui
EfficientNetB7	0.2769	0.9542	1 min 47 sec	Oui
EfficientNetV2XL	0.1642	0.9650	1 min 3 sec	Non

Modèle final : EfficientNetV2XL

Classement sur la plate forme : 13^{ème}/103

IV – Modèles : Piste d'amélioration

Moyenner les sorties des modèles

 Création d'une API pour tester avec des images extérieures

 Ajout de couches dans les modèles (Dense notamment)

• A RELU DENSE LAYER TO IMPROVE THE PERFORMANCE OF NEURAL NETWORKS, Alireza M. Javid, Sandipan Das, Mikael Skoglund, and Saikat Chatterjee, https://arxiv.org/pdf/2010.13572.pdf

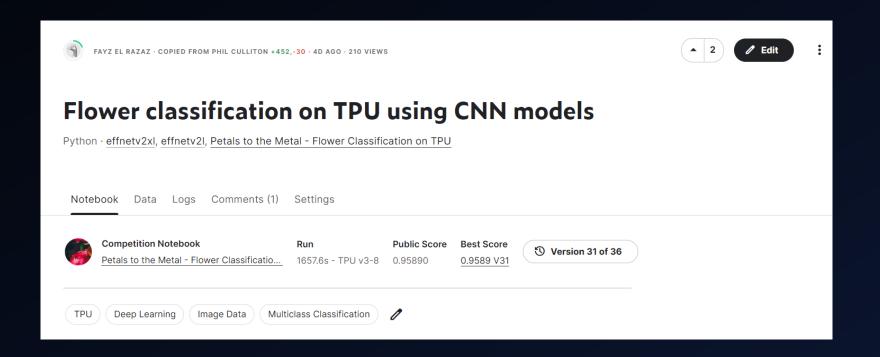
IV – Modèles : Différence GPU - TPU

Test sur le modèle DenseNet201

- Temps moyen d'apprentissage sur GPU : 220 sec/epoch sur image 224x224
- Temps moyen d'apprentissage sur TPU : 25 sec/epoch sur image 224x224
- Gain très important en terme de temps de calcul

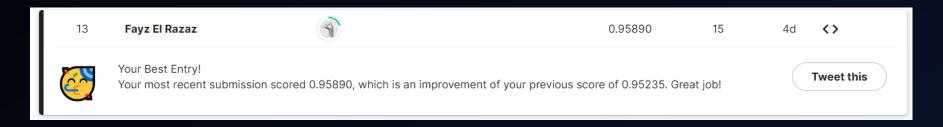
V – Conclusion

- Création de notre kernel
 - https://www.kaggle.com/code/fayzerr/flower-classification-on-tpu-using-cnn-models



V – Conclusion

Classement final: 13^{ème}/103 avec un accuracy de 95,89%



Utilisation des TPU

Ouverture sur les compétitions Kaggle

V – Conclusion

Merci pour votre attention

Questions ?