

# Reconnaissance de dessins manuscrits avec jeu de données Quick, Draw!

# William Bourget, Samuel Lévesque



Département d'informatique et de génie logiciel, Université Laval †Authors contributed equally to this work.

#### Introduction

Nous souhaitons livrer un produit utilisable en temps réel par l'entremise de ce projet. Les projets académiques habituellement réalisés se concentrent sur les l'optimisatione et la comparaison de modèles, mais nous n'avons jamais eu la chance de terminer la chaîne d'un projet et d'utiliser les prédictions des modèles développés en **temps réel**.

#### **Motivations:**

- ► Application des techniques de **traitement d'images** à partir d'un grand corpus de données.
- Déploiement complet d'un modèle prédictif pour usage par des nonexperts.

#### Buts:

- ► Apprendre à traiter efficacement de grandes quantités de données.
- ► Se familiariser avec les outils d'**infonuagique** des grands joueurs pour projets à grande échelle.
- Développer une interface graphique permettant à des usagers de tester notre modèle en temps réel.
- Couvrir l'ensemble de la chaîne d'un projet en intelligence artificielle du traitement des données à l'utilisation du modèle dans un contexte

#### Contraintes

Plusieurs contraintes dans la réalisation de ce projet nous ont empêchées de tester toutes les avenues que nous avions initialement envisagées. **Contraintes computationnelles :** 

- ► Enjeux de mémoire :
- Incapacité à charger l'ensemble du jeu de données en **mémoire**.
- ► Conservation des images en **format vectoriel** pour limiter espace de stockage nécessaire.
- ► Enjeux de performance :
- ► Temps de traitement très important nous limite dans le nombre de modèles et de jeux d'hyperparamètres qu'on peut tester.
- Impossibilité d'entraîner les modèles sur nos postes personnels. Nous devons utiliser des solutions d'**infonuagique** qui peuvent être coûteuses et complexe à utiliser avec un jeu de données aussi important.

## Contraintes de l'interface graphique :

- ▶ Perte de l'**information temporelle** des images vectorielles.
- ► Impossibilité d'utiliser **différents canaux** pour simuler l'évolution temporelle du dessin.
- ▶ Perte de la séparation du dessin par trait.

## Structure du réseau et méthodologie

Plusieurs variante du réseau préentraîné Resnet18

#### IMAGE RÉSEAU?

Étant donné les contraintes, utilisations d'epochs non traditionnelles. Chaque epoch consiste en un **échantillonnage d'un nombre fixe d'images par classe** (ex : 500 images aléatoires par classe : epoch de 170 000 données plutôt que le jeu complet).

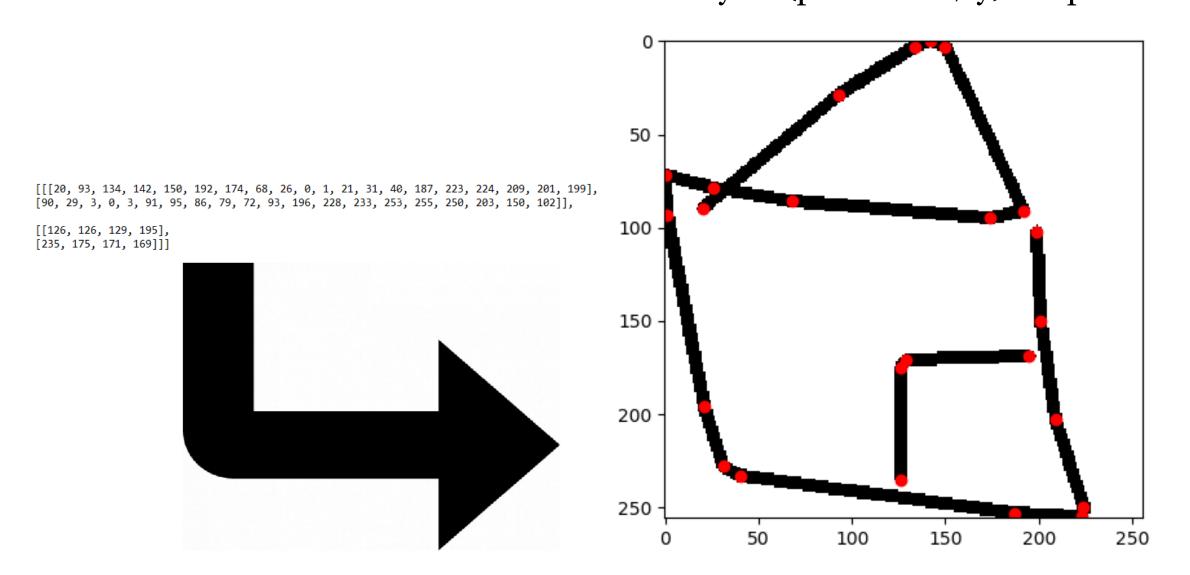
Similaire à du **Bootstrapping**.

#### Variantes:

- ► Échantillonnage variant selon l'exactitude par classe :  $N^* = N(1 accuracy) + 0.25N$
- ► Méthode par ensemble avec couche de classification
- ► Méthode par ensemble avec moyenne

#### **Transformations**

Transformation de vecteurs de traits de crayon (position x, y) en photos.



- ► Images très différentes pour une même classe
- ► Certaines images incomplètes





# Description des données

Le jeu de données de Quick, Draw! est un souséchantillon du jeu de données de Google AI contenant plus d'un milliard d'images. Voici quelques caractéristiques du jeu de données utilisé pour l'entraînement du modèle :

- ► Jeux de données bruts et simplifiés disponibles (le jeu de données simplifié élimine des points inutiles qui se trouvent sur une même droite).
- ► 340 classes.
- $\blacktriangleright \approx$  150 000 images/classe.
- ► Plus de **51 millions d'images**
- ▶ 24,4 Gb de données compressées en format .csv.

Utilisation des données compressées pour le projet pour limiter les enjeux de mémoire autant que possible sous hypothèse que les performances du modèle n'en souffriraient pas.

## Performances

Modèle	Performance en test
Resnet18	123
Resnet18 avec pénalité	123
Ensemble avec classif	142
Ensemble avec moyenne	63

texte de support, gain de x

## Conclusion

## Discussion:

- ► Morphology and context help predict useful embeddings.
- ► The attention mechanism works : depending on the task, the network will use either more the context or the morphology to generate an embedding.

## Future works:

- ► Apply the attention mechanism on each character of the OOV word and each word of the context instead of using the hidden state of the respective elements only.
- ► Test our attention model in **different languages** and on other NLP tasks, such as **machine translation**.