# Apprentissage semi-supervisé par prédiction de rotations d'images

Synthèse et présentation des résultats du projet de Deep Learning

Data Saiyentist

M2 Data Science : Santé, Assurance, Finance

Vendredi 31 Mars 2023



Data Saiyentist RotNet sur MNIST Vendredi 31 Mars 2023 1

### Table of Contents

- Introduction
- 2 Traitement des données
- 3 Baselines
- A RotNet
- 5 Extension : Augmentation des données
- **6** Conclusion
- Bibliographie



### Introduction

Contexte : Jeu de données MNIST réduit à 100 labels

Figure: Aperçu du jeu de données MNIST



3 / 17

### Introduction

Objectifs du projet

- Implémenter des baselines
- Implémenter un RotNet et analyser/ comparer ses performances

- → Utilisation de Pytorch
- → Code disponible sur https://github.com/DataSaiyentist/RotNet



Data Saiyentist RotNet sur MNIST Vendredi 31 Mars 2023 4/17

### Traitement des données

### Normalisation particulière des données

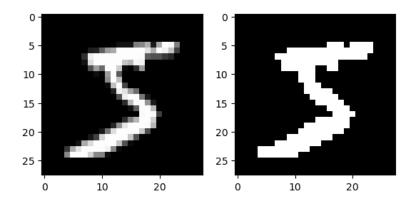


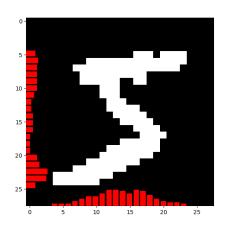
Figure: Exemple de normalisation



Data Saiyentist RotNet sur MNIST

### Traitement des données

#### Extraction des données



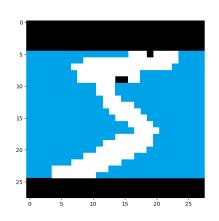


Figure: Exemple de projections et de profils



Data Saiyentist RotNet sur MNIST Vendredi 31 Mars 2023 6 /

### Traitement des données

Augmentation des données



Figure: Exemples d'augmentation de données



Data Saiyentist RotNet sur MNIST Vendredi 31 Mars 2023 7 /

### Baselines

MLPC: Multilayer Perceptron Classifier (avec données extraites)

# Architecture du MLPC Input Layer Linear (112, 128, relu) Linear (128, 64, relu) Dropout (p = 0.2)Linear (64, 10, softmax) Output Layer



Data Saiyentist RotNet sur MNIST Vendredi 31 Mars 2023 8 / 17

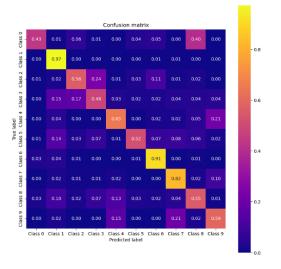


Figure: Matrice de confusion du MLPC

 $\mathsf{Accuracy} = 0.66$ 

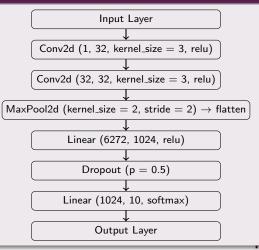


Data Saiyentist RotNet sur MNIST Vendredi 31 Mars 2023 9 / 17

# Algorithmes naïfs

CNN: Convolutional Neural Network

### Architecture du CNN



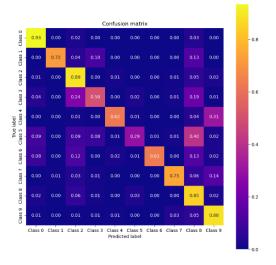


Figure: Matrice de confusion du CNN

Accuracy = 0.71

Data Saiyentist



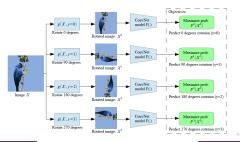
RotNet sur MNIST Vendredi 31 Mars 2023

### RotNet: Gidaris et al. 2018

Principe du RotNet

### Objectifs

- Appliquer des rotations à chaque image non-labellisée
  - → 4 fois plus de données
  - → l'ensemble est labellisé (angle de rotation)
- Construire un CNN qui prédit la rotation des images
- Réapprendre ce CNN (transfer learning) pour classifier les chiffres manuscrits avec les données labellisées





Data Saiyentist RotNet sur MNIST Vendredi 31 Mars 2023 12/17

### RotNet: Gidaris et al. 2018

### Architecture du RotNet

Input Layer
Conv2d (1, 32, kernel_size = 3, relu)
Conv2d (32, 32, kernel_size = 3, relu)
Conv2d (32, 32, kernel_size = 3, relu)
Conv2d (32, 64, kernel_size = 3, relu)
Conv2d (64, 64, kernel_size = 3, relu)
Conv2d (64, 64, kernel_size = 3, relu)
$\boxed{MaxPool2d\; (kernel\_size = 2,  stride = 2) \to flatten}$
Linear (3136, 1024, relu)
Linear (1024, 4, softmax)
Output Layer

13 / 17

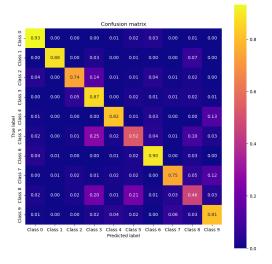


Figure: Matrice de confusion du RotNet

 $\mathsf{Accuracy} = 0.77$ 



Data Saiyentist RotNet sur MNIST Vendredi 31 Mars 2023

# Extension : Augmentation des données

avec CNN et RoNet

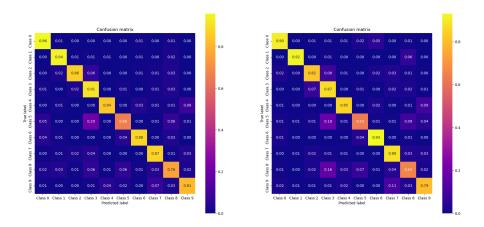


Figure: Matrice de confusion du CNN et du RotNet UNIVERSITE

Accuracy du CNN = 0.85, Accuracy du RotNet = 0.83

PARIS-SACLAY

Data Saiyentist RotNet sur MNIST Vendredi 31 Mars 2023 15/17

### Conclusion

- Non hyper-paramétrisation
- Expérimentation/ Paradigme du semi-supervisé
- Perspectives d'amélioration



16 / 17

# Bibliographie

- Spyros Gidaris, Praveer Singh, Nikos Komodakis, "Unsupervised representation learningby predicting image rotations", 2018, ICLR
- Fu Jie Huang, Y-Lan Boureau, Yann LeCun, et al. "Unsupervised learning of invariant feature hierarchies with applications to object recognition in Computer Vision and Pattern Recognition", 2007, IEEE Conference on, pp. 1–8.
- 3 L. Deng, "The MNIST Database of Handwritten Digit Images for Machine Learning Research", 2012, IEEE Signal Processing Magazine, vol. 29, no 6, p. 141-142

