



## Projet de reconaissance de signatures

PROFESSEUR:

M. KHARROUBI Jamal

**ETUDIANTS:** 

HAMDAOUI Khalil
SOUABNI Mohammed
DEGILA Aldric Elysée





## Introduction



## Quelques raisons clés pour lesquelles la détection de signature est cruciale

Authenticité des documents

Détection de la fraude

Analyse de documents historiques

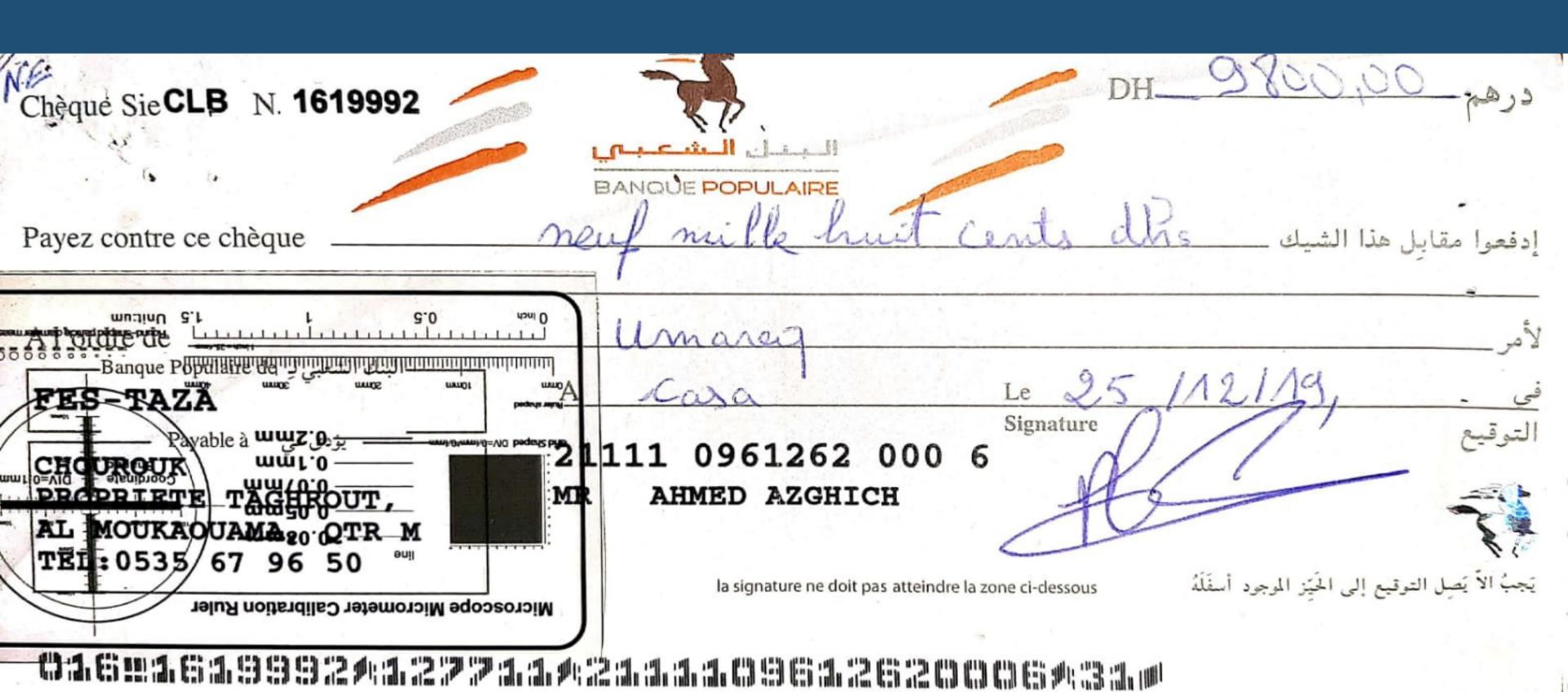
Transactions corporatives et financières

Preuve juridique

Gestion des transactions

| حکم أو قــرار<br>رقــمتاريخه  | 8 15 = = = = = = = = = = = = = = = = = =  | 1 3 10 L.  | المملكة المغربية<br>وزارة العدل  |   |
|---|---|--|--|---|
| تاریخ الجلسة کے برکے  | بـــس<br>بالاحتياطــي)  | المحكمة الابتدائية بركا<br>التا<br>الاعتــقــال  | الرقم بالنيابة 9 9 1 الرقم بالنيابة الضبط الرقم بكتابة الضبط المنط   |   |
| رقم الاعتقال | ون الى يوم ال | المته معتقل من يوم | ا کا کست نے ا ا<br>2<br>3<br>4<br>5<br>4<br>5  | 2 |
| اقة رقم 2   | الجسريم البط طلب البط   | _ود  | الطالب بالحق المدني الشهادي المسادي المسادي الشهادي الشهادي المسادي ال |   |
|   | ارسال الـ   |  | 5 6  |   |

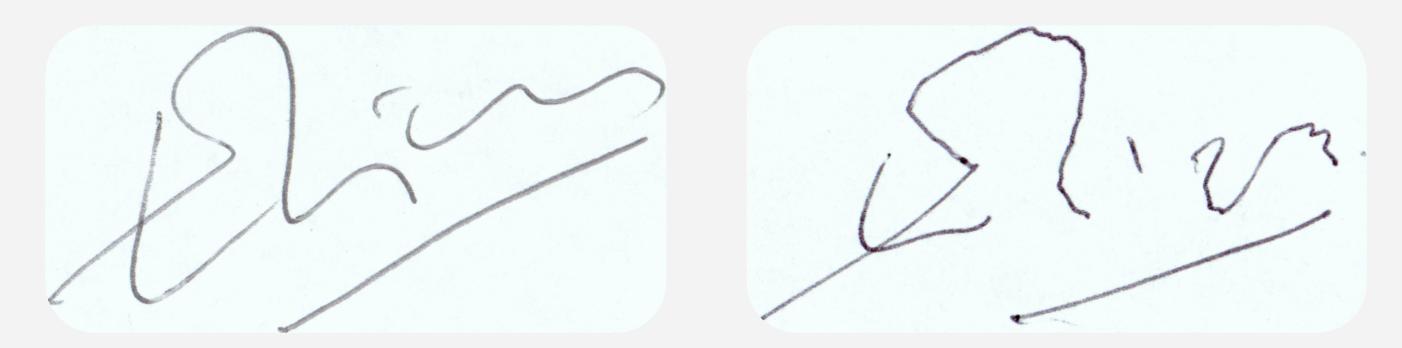
1 Th







Comment identifier l'identité d'un personne a partir de sa signature manuscrite et prédire si la signature est forgée ou authentique



Exemple de signature authetique et forgée d'un individu

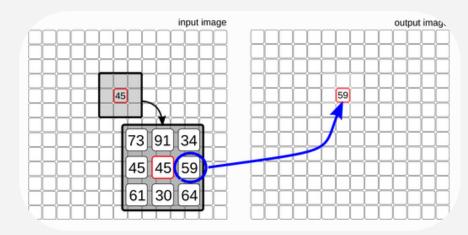
المال

## Méthodologie

#### Prétraitement des donnees



Convertion des images en tableaux NumPy



Filtrer du bruit des images avec un filtre median

#### cv2.findContours

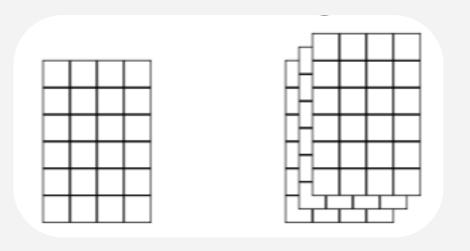
Déterminer les contours des signatures

#### **Binarisation**

Rendre l'image binaire

#### COLOR\_BGR2GRAY

Passer du niveaux en couleurs en niveaux de gris



Rendre les images array en des images carrees de meme taille

## Création des sinogrames

Applied Soft Computing 40 (2016) 274–282



Contents lists available at ScienceDirect

#### **Applied Soft Computing**

journal homepage: www.elsevier.com/locate/asoc



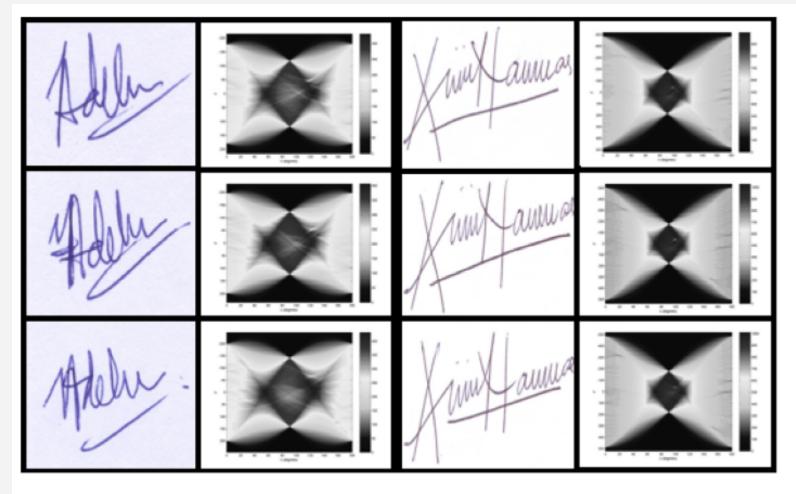
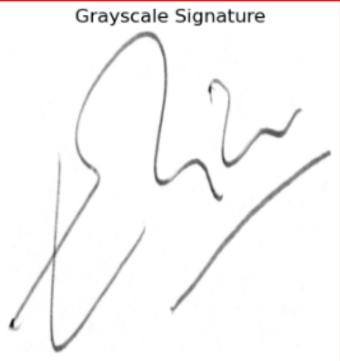


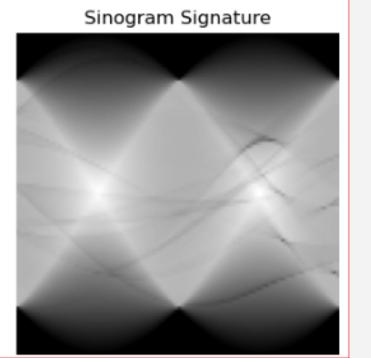
Fig. 6. The signatures and their respective DRTs for 2 different signatories.

DRT (Transformé de Radon Discret)









#### **Database Overview**

|   | 0         | 1  | 2        | 3  | 4        | 5  | 6        | 7  | 8        | 9  | ••• | 119 | 120      | 121 | 122      | 123 | 124      | 125 | 126      | 127 | 128      |
|---|-----------|----|----------|----|----------|----|----------|----|----------|----|-----|-----|----------|-----|----------|-----|----------|-----|----------|-----|----------|
| 0 | Id        | 0  | 1        | 2  | 3        | 4  | 5        | 6  | 7        | 8  |     | 118 | 119      | 120 | 121      | 122 | 123      | 124 | 125      | 126 | 127      |
| 1 | Classe    | 1  | 001_forg | 2  | 002_forg | 3  | 003_forg | 4  | 004_forg | 6  |     | 65  | 065_forg | 66  | 066_forg | 67  | 067_forg | 68  | 068_forg | 69  | 069_forg |
| 2 | Occurence | 24 | 8        | 24 | 12       | 24 | 12       | 24 | 11       | 24 |     | 12  | 8        | 12  | 16       | 12  | 8        | 12  | 8        | 12  | 12       |

3 rows × 129 columns

### Application du modèle CNN

#### Architecture du modèle

```
labels integer = label encoder.fit transform(labels)
labels_one_hot = to_categorical(labels_integer)
train, test, ytrain, ytest = train_test_split(data, labels_one_hot, test_size = 0.33, random_state = 42, shuffle = True)
train = train.reshape(train.shape[0], 100, 100, 1)
test = test.reshape(test.shape[0], 100, 100, 1)
# Créez le modèle CNN
model = Sequential()
# Ajoutez une couche de convolution avec activation ReLU
model.add(Conv2D(64, (3, 3), activation = 'relu', input_shape = (100, 100, 1)))
# Ajoutez une couche de pooling pour réduire la dimension spatiale
model.add(MaxPooling2D((3, 3)))
# Ajoutez une autre couche de convolution avec activation ReLU
model.add(Conv2D(64, (3, 3), activation='relu'))
# Ajoutez une autre couche de pooling
model.add(MaxPooling2D((3, 3)))
# Aplatir les données avant de passer à la couche dense
model.add(Flatten())
# Ajouter une couche de "dropout" pour eviter l'overfitting
model.add(Dropout(0.8))
# Ajoutez une couche dense avec activation ReLU
model.add(Dense(200, activation = 'relu'))
# Ajoutez la couche de sortie avec activation softmax pour la classification
model.add(Dense(128, activation = 'softmax'))
```

label encoder = LabelEncoder()

68%

Accuracy

Train Accuracy: 98.91% Test Accuracy: 67.89%

Out The

## Résultats

# Nous montrerons les résultats de notre prédiction à travers une interface

