**Projet Image – 25/01/2018**

**TPB08**

**Florian Cousin – Lysa Gramoli**

Table des matières

[I. Introduction du projet et description de la base de données 2](#_Toc504587537)

[II. Méthodologie finale 4](#_Toc504587538)

[A. Phase de prétraitement et de segmentation 4](#_Toc504587539)

[B. Phase de traitement et de classification 5](#_Toc504587540)

[III. Résultats expérimentaux 5](#_Toc504587541)

[IV. Fonctions Matlab 5](#_Toc504587542)

[V. Bibliographie 5](#_Toc504587543)

# Introduction du projet et description de la base de données

Le but de ce projet image est de détecter des pièces de monnaie dans une image. Pour cela, nous possédons une base de données d’une cinquantaine d’images représentant une ou plusieurs pièces.

Pour obtenir cette base de données, nous avons pris une série de photos à l’aide d’un téléphone portable posé sur une pile de livres afin de minimiser les effets de flou dus aux éventuels micro-tremblements de la main. La distance entre les pièces de monnaie et la caméra est ainsi conservée. Les pièces ont été posées sur une feuille blanche afin d’uniformiser le fond. Ces photos ont ensuite été rognées et renommées.

Les pièces ont été prises 4 fois individuellement (2 recto et 2 verso). Il y a ensuite 9 photos avec deux pièces, 13 photos avec 3 pièces, 4 photos avec 4 pièces, 1 photo avec 5 pièces, 1 photo avec 6 pièces et 1 photo avec 8 pièces (tous les types de pièces sont inclues dans cette photo).

Après cela, nous avons mesuré le diamètre en pixels des pièces ainsi que la moyenne des couleurs pour chaque type de pièce (monnaie Européenne). Nous avons alors établi le facteur d’échelle dont la formule est donnée ci-dessous :

Nous avons alors en moyenne **f = 0.0558 mm/px** sur toute la base de données.

Nous avons ensuite calculé les moyennes RVB pour chaque couleur de pièces (Argent, Cuivre, Or), nous obtenons le tableau ci-dessous :

|  |  |  |  |  |  |  |  |  |  |  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- |
| Moyenne Cuivre | | | Moyenne Or | | | Moyenne Or 2 | | | Moyenne Argent | | | Moyenne fond | | |
| R | V | B | R | V | B | R | V | B | R | V | B | R | V | B |
| 188,97 | 131,17 | 72,92 | 168,33 | 129,33 | 46,67 | 165,25 | 131,25 | 69,25 | 137,13 | 113,88 | 79,88 | 207,25 | 188 | 161,75 |

# Méthodologie finale

Pour traiter les images nous avons réalisé plusieurs étapes :

* Phase de prétraitement et de segmentation
* Phase de traitement et de classification

## Phase de prétraitement et de segmentation

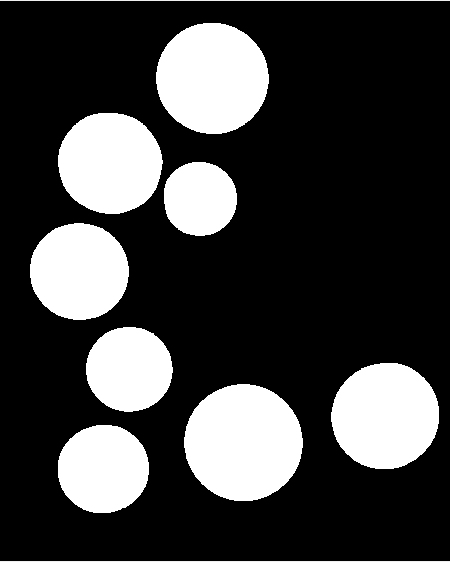
La phase de prétraitement et de segmentation a pour but de segmenter et binariser l’image (blanc pour les pièces et noir pour le fond) afin de détecter facilement les pièces. Plusieurs méthodes ont été testées (Ligne de partage des eaux, Reconstruction, Top-At…).

Pour la segmentation, nous avons utilisé une segmentation multi-seuil (fonction multithresh (I, 2)) qui permet de segmenter automatiquement les images en plusieurs intervalles (3 dans notre cas).

Nous utilisons une fonction de Matlab (imfill) pour combler les éventuels trous dans les pièces.

Pour le prétraitement, nous avons choisi d’utiliser la reconstruction géodésique par dilatation reposant sur l’utilisation de masques et de marqueurs. L’avantage de cette méthode est qu’elle permet de conserver la forme des objets et d’enlever les éléments qui sont à l’extérieur des objets choisis. Nous effectuons ensuite une ouverture et nous effaçons les objets en bordure.

Phase de prétraitement et de segmentation



## Phase de traitement et de classification

La phase de traitement et de classification permet de faire la détection des pièces à partir de l’image binarisée. Pour cela, on utilise une fonction de Matlab (imfindcircles) qui permet de créer des cercles rouges autour des objets et de récupérer leur rayon et Les coordonnées du centre.

Il faut ensuite comparer ces rayons aux rayons théoriques des pièces qui sont donnés en pixels grâce au facteur d’échelle. (Ce facteur sera donné par l’utilisateur)

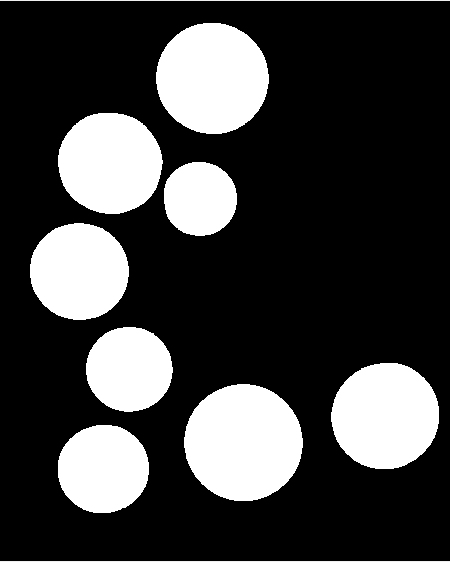
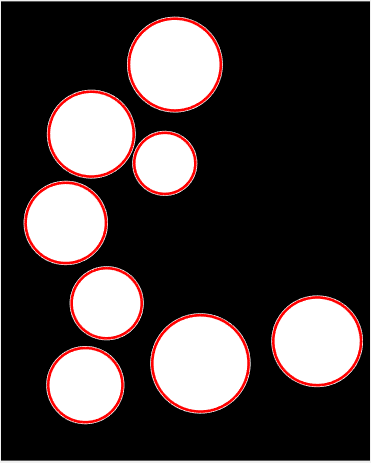
Les moyennes des couleurs seront aussi des paramètres importants à prendre en compte. Pour cela, nous calculons la distance entre les moyenne RVB qui constituent la couleur du cuivre théorique et les moyennes RVB trouvées dans la pièce choisie. Nous faisons de même pour les moyennes RVB avec l’or, l’argent et l’or 2 s’il y en a. Nous récupérons ensuite la distance minimale entre les différentes couleurs afin de savoir si la pièce est cuivrée, dorée ou autre.

En rassemblant les conditions de taille et de couleur, nous pouvons classer les différentes pièces de l’image. Ainsi, nous obtenons une classification des pièces selon leur taille et leur couleur.

# Résultats expérimentaux

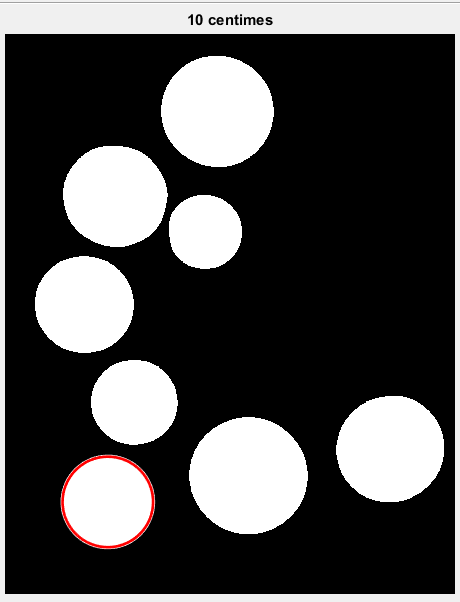
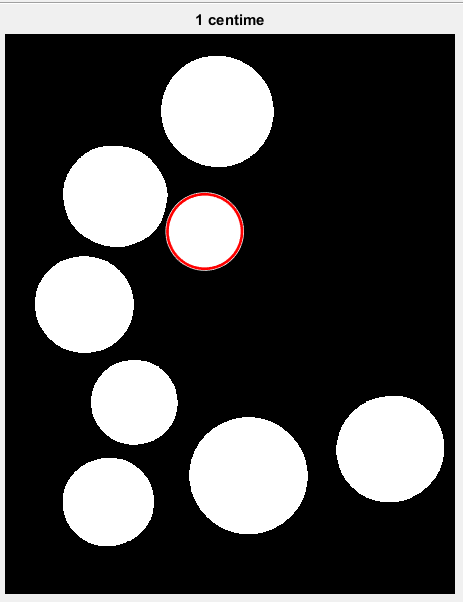
Les résultats expérimentaux montrent que la méthode fonctionne pour certains cas mais malheureusement pas pour tous. En effet, à cause de certains reflets existant sur certaines pièces, la moyenne des couleurs RVB est erronée. Ainsi, la couleur peut être identifiée comme cuivrée alors qu’elle est dorée et vice-versa.

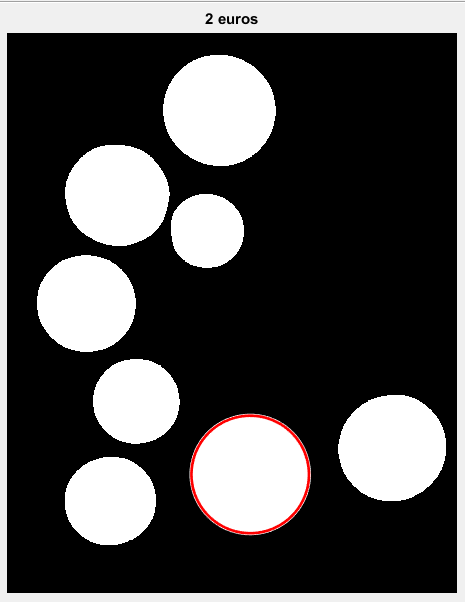
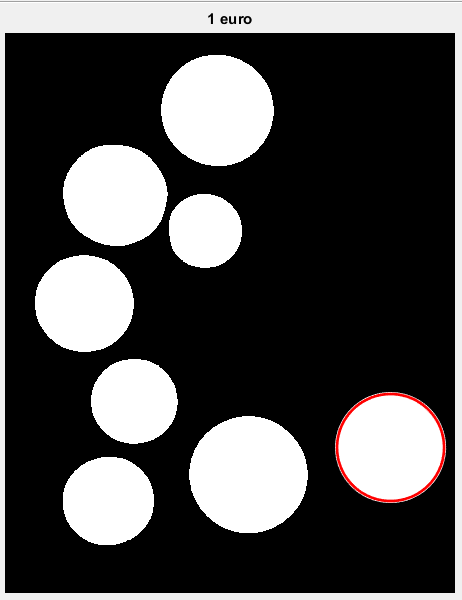
Selon la dataset, le programme est plus ou moins efficace (à cause des ombres plus ou moins marquées par exemple).

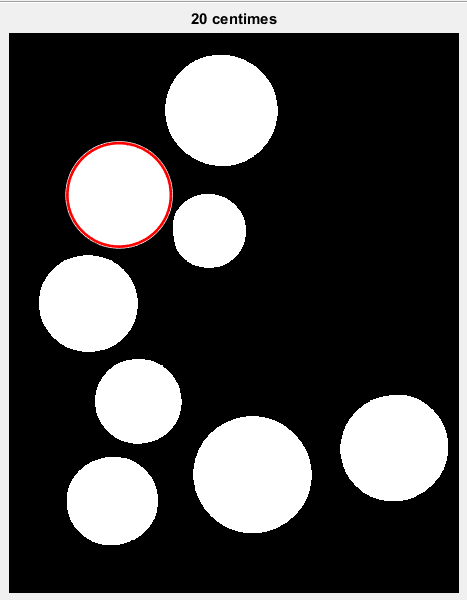
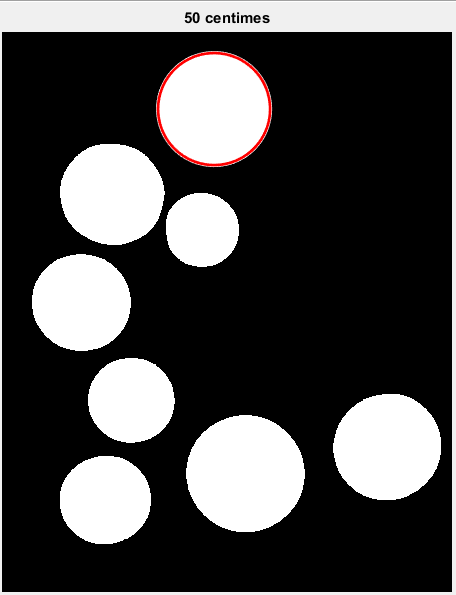


Détection des contours des pièces, récupération des rayons des pièces.

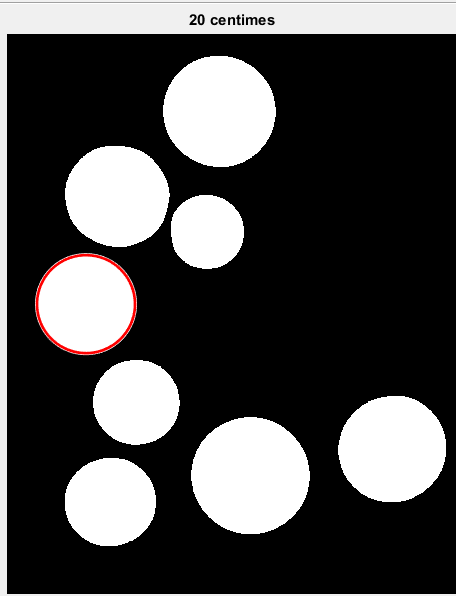
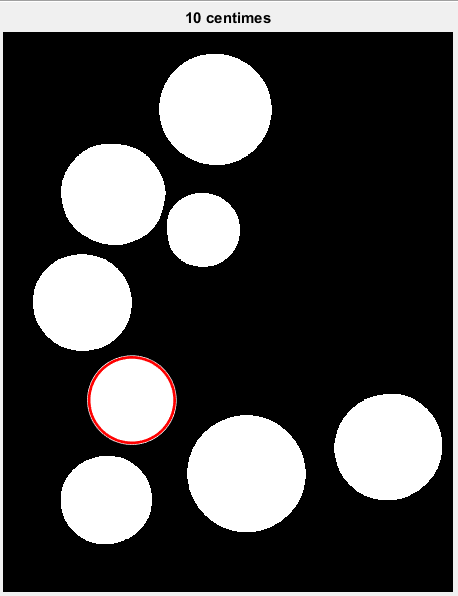
Classification des pièces :







Celles qui ne fonctionnent pas sont les pièces de 5 centimes et de 2 centimes qui sont considérées comme des 10 centimes ou des 20 centimes :



# Fonctions Matlab

# Bibliographie