



**Universidade do Minho** Escola de Engenharia Mestrado integrado em Engenharia Informática

# Visão por Computador

Ano Letivo de 2017/2018

## **Toturial 2: Image Recognition**

Luís Marques (a68691) Miguel Silva (a73137)

Janeiro, 2018



### Programa de reconhecimento de objetos circulares

#### 1. Leitura da imagem

Para iniciar este programa é necessário no terminal do *matlab* invocar o comando "image\_recognition".

Posto isto, o programa irá iniciar e perguntar qual o caminho para a imagem. Com o caminho introduzido pelo utilizador o programa lê a imagem (*imread*) e converte-a para tons de cinzento (*rgb2gray*).

#### 2. Introdução de ruído e consequente filtro

Após a leitura da imagem é perguntado ao utilizador qual o ruído que quer introduzir à imagem e de seguida qual a variância ou a intensidade desse mesmo ruído (imnoise).

Se o ruído for do tipo "Salt & Pepper" é usada a fórmula imnoise (img\_gray, salt & pepper', intensidade), caso o ruído seja do tipo Gaussiano, é usado a fórmula imnoise (img\_gray, 'gaussian', 0, variância}).

#### 2.1. Salt & Pepper

Seguem-se os resultados da adição de ruido "Salt & Pepper" com densidade 0.15 para cada uma das imagens fornecidas.

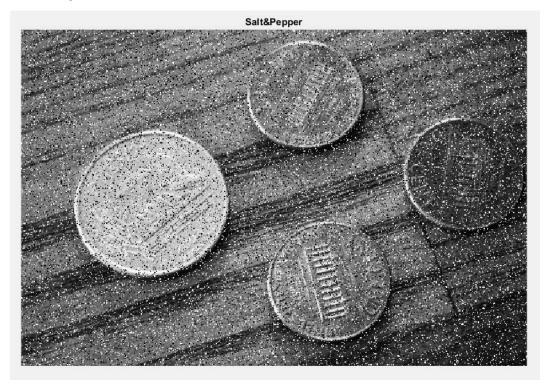


Figura 1: coins.jpg com ruído "Salt & Pepper" de densidade 0.15

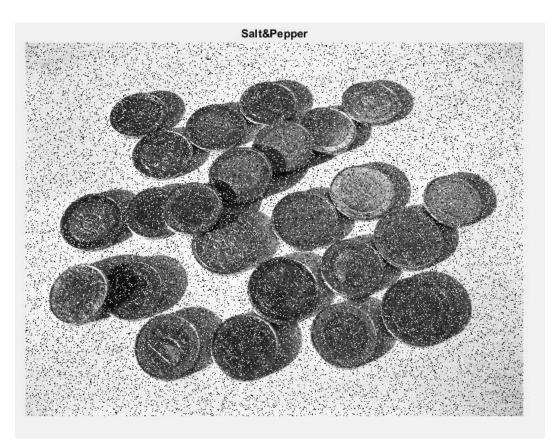


Figura2: coins2.jpg com ruído "Salt & Pepper" de densidade 0.15



Figura 3: coins3.jpg com ruído "Salt & Pepper" de densidade 0.15

#### 2.2. Gaussiano

Para apresentar o resultado da adição de ruído Gaussiano nas três imagens, escolheu-se utilizar uma média de 0 e variância 0.05.

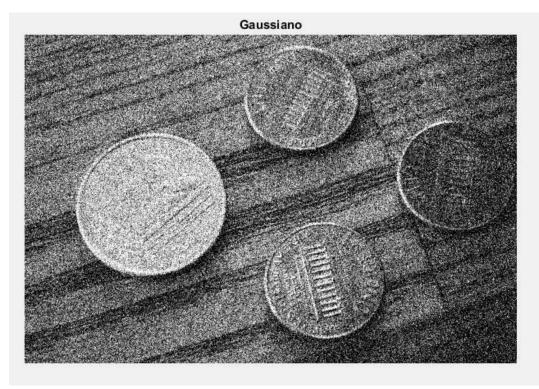


Figura 4: coins.jpg com ruído Gaussiano com média 0 e variância 0.05

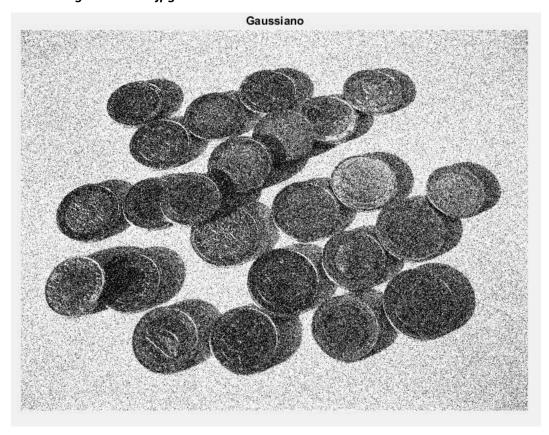


Figura 5: coins2.jpg com ruído Gaussiano com média 0 e variância 0.05

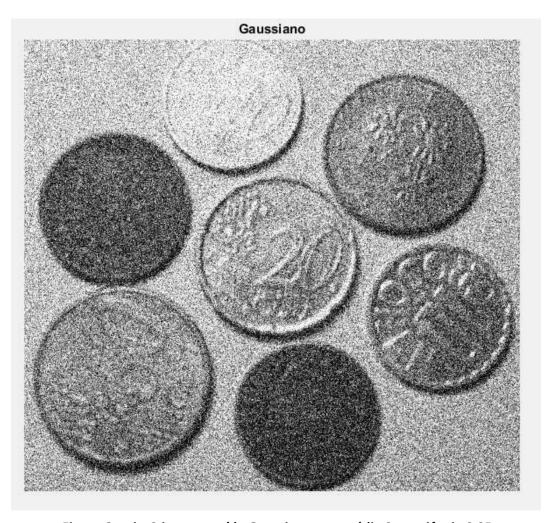


Figura 6: coins3.jpg com ruído Gaussiano com média 0 e variância 0.05

#### 3. Pré-processamento de imagem

Com testes empíricos encontrámos os melhores resultados com o uso de uma função de préprocessamento de imagem. Após a aplicação do ruído é feita uma equalização de contraste para reduzir a intensidade da imagem (histeq).

Posto isto, é aplicado um filtro à imagem na tentativa de remover o ruído, no caso do ruído ser Gaussiano, o filtro é o de Gauss (imgaussfilt), caso o ruído seja "Salt & Pepper", o filtro a aplicar será o filtro das medianas (medfilt2).



Figura 7: Filtro da mediana SNR=14.0124 dB



Figura 8: Filtro da mediana SNR=13.8906 dB



Figura 9: Filtro da mediana SNR=13.8982 dB

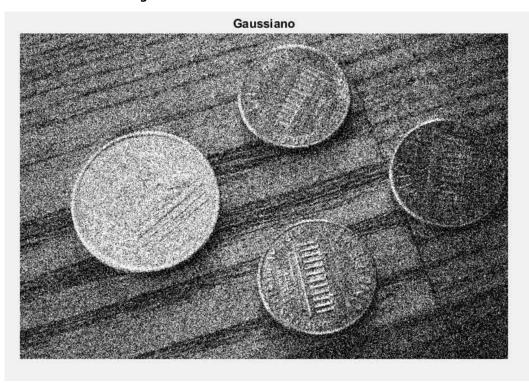


Figura 10: Filtro Gaussiano SNR=13.8611 dB

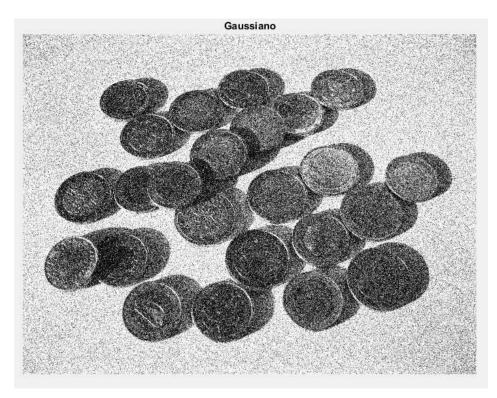


Figura 11: Filtro Gaussiano SNR=12.2712 dB

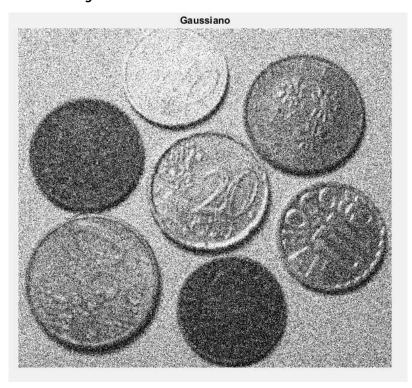


Figura 12: Filtro Gaussiano SNR=13.8197 dB

#### 4. Preenchimento da imagem

Com o intuito de obter uma imagem melhor definida, tentamos preencher o fundo da imagem com enchimento de pixels através da função *imfill* e o atributo *holes*. Na imagem seguinte

podemos ver o efeito desta otimização após ser aplicado o filtro mediano na sequência da introdução de ruído "Salt & Pepper" com densidade 0.15.



Figura 13: Preenchimento da imagem

#### 5. Segmentação da imagem

Para a segmentação da imagem o grupo optou por escolher a segmentação *Kmeans* (kmeans\_seg). Nas imagens seguintes podemos ver como ficam as imagens com segmentação *Kmeans*, após ser introduzido o ruído "Salt & Pepper" com densidade 0.15 e o posterior processamento da imagem.

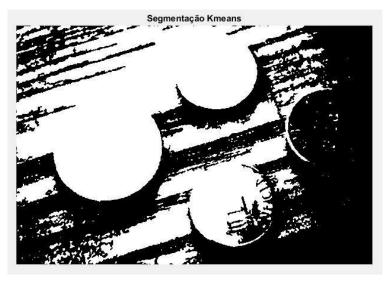


Figura 14: Segmentação Kmeans da coins.jpg

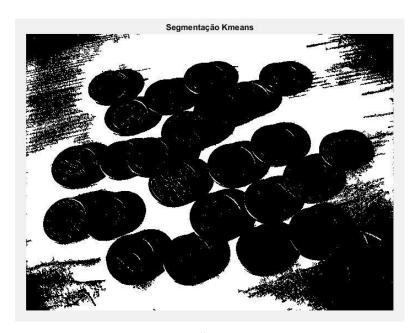


Figura 15: Segmentação Kmeans da coins2.jpg



Figura 16: Segmentação Kmeans da coins3.jpg

#### 6. Encontrar as moedas

Para encontrar as moedas decidimos aplicar a transformada de *Hough s*ob a abstração da função *imfindcircles* usando *'twostage'* como *'Method'*. Para aplicar esta transformada na imagem *coins.jpg*, decidimos usar o parâmetro ObjectPolarity = Bright, uma vez que o *background* é um pouco mais escuro que as moedas, Sensitivity = 0.98 e EdgeThreshold = 0.1. Em relação à imagem *coins.jpg2* também usamos esta transformada, mas desta vez com os

parâmetros ObjectPolarity = Dark, uma vez que o *background* é um pouco mais claro que as moedas, Sensitivity = 0.97 e EdgeThreshold = 0.08. Por fim, na imagem *coins3.jpg* repetimos novamente a transformada e após o processamento decidimos usar o parâmetro ObjectPolarity = Dark, que por sua vez o *background* é um pouco mais claro que as moedas, Sensitivity = 0.97 e EdgeThreshold = 0.08. Todas estas diferenças nos atributos da transformada surgem, uma vez que cada imagem tem uma iluminação, ângulo e resolução muito particular.

#### 6.1. Resultados obtidos

Após todo este processo conseguimos localizar quase todas as moedas, à exceção de uma moeda na imagem *coins2.jpg*, sendo esta a imagem que nos causou mais dificuldade devido à posição relativa da camara que fazia com que se criassem sombras e a forma da moeda não fosse tão circular como devia. Além disso, as moedas usadas nessa imagem, eram moedas de duas camadas, ou seja, moedas de 1 e 2 euros em que muitas eram interpretadas como sendo uma moeda sobreposta sobre a outra. Como é óbvio, não conseguimos detetar todas as moedas em todos os casos, ou seja, para todos os tipos de ruídos como podemos ver os erros presentes na imagem seguinte.



Figura 17: Imagem com erro- deteção de sombras e círculos internos de moedas e ainda moedas não detetadas devido a sua forma elítica

Contudo, obtemos resultados muito dentro das expetativas, como podemos ver nas imagens a seguir.



Figura 18: coins.jpg



Figura 19: coins2.jpg



Figura 20: coins3.jpg

#### 6.2. Contagem das moedas

A contagem das moedas é feita, uma vez que a função *imifindcircles* retornam um *array* com o raio das moedas encontradas e basta contar o numero de raios para saber quantas moedas foram encontradas. No melhor caso encontramos 4 moedas na *coins.jpg*, 23 moedas na *coins2.jpg* e por fim, 7 moedas na *coins3.jpg*.

### 6.3. Histograma de tamanhos

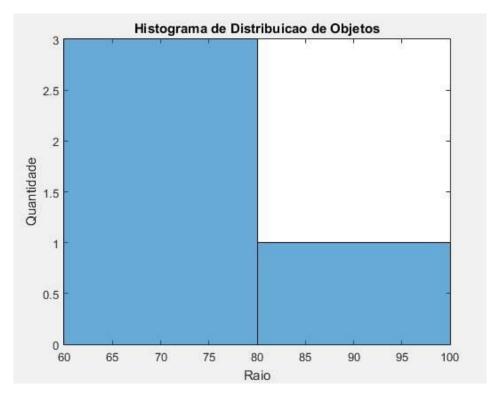


Figura 21: Histograma coins.jpg

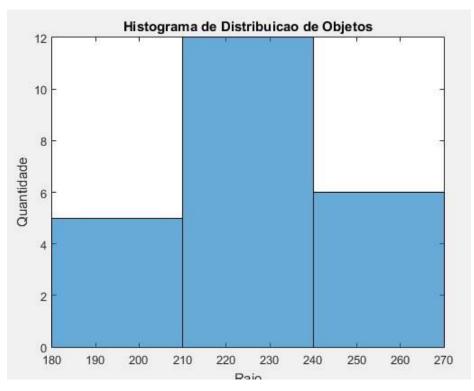


Figura 22: Histograma coins2.jpg

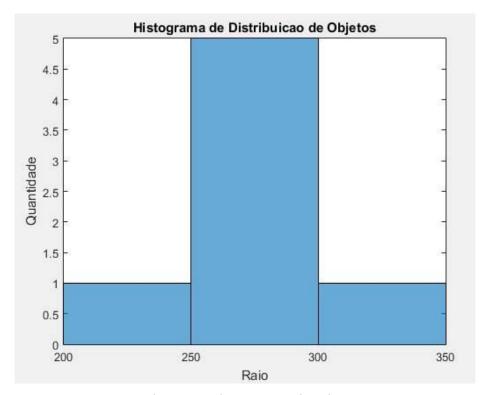


Figura 23: Histograma coins3.jpg