

Exercício 1.1 – Leitura e visualização de uma imagem;

OpenCV methods: imread(), namedWindow(), imshow(), waitKey()

Exercício 1.2 – Leitura e visualização de um vídeo ou imagens de uma câmara;

OpenCV methods: VideoCapture(); VideoCapture.get(); VideoCapture.read();

Exercício 1.3 – Redimensionamento de imagens;

OpenCV method: resize().



Exercício 2.1 – *Cromakey* (blue screening);

 $ImageOut = objectImage \times Mask + background \times !Mask$











Χ

OpenCV methods: add(); multiply(); addWeighted()

Exercício 2.2 – Filtragem de média e mediana;

OpenCV methods: blur(); medianBlur();

Exercício 2.3 – Detecção de contornos;

OpenCV methods: cvtColor(); Sobel(); Canny().



Exercício 3.1 – Histograma de uma imagem;

OpenCV method: calcHist();

Matplotlib (python 2D plotting library) method: bar(); show();

Exercício 3.2 –Binarização de uma imagem;

OpenCV method: threshold();

Exercício 3.3 – Operadores morfológicos;

OpenCV methods: getStructuringElement(); morphologyEx(); dilate(); erode().



```
Exercício 4.1 – Labeling;
```

Local toolbox: bwLabel and psColor

Used methods: bwLabel.labeling(); psColor. CreateColorMap(); psColor. Gray2PseudoColor();

OpenCV methods: findContours(); drawContours()

Exercício 4.2 – Extracção de características;

OpenCV methods: contourArea(); moments(); arcLength(); boundingRect()

Exercício 4.3 – Classificação;



Exercício 5.1 – Cálculo do Gradiente

5.1.1 – Determinar o módulo e a fase do gradiente com base num operador diferencial, por exemplo, *Sobel* (exercício 2.3);

5.1.2 – Com base no módulo do gradiente, determine uma imagem de contornos (binarização, exercício 3.2);

Compare os resultados com o algoritmo de Canny.

Exercício 5.2 – Extração de características de textura

5.2.1 – Calcule a densidade de contornos;

5.2.2 – Determine um histograma de amplitude e orientação de contornos.

Compare estas características entre várias imagens.



Exercício 6 – Detecção de Movimento

Entrada: Duas imagens monocromáticas $I_n(r,c)$ e $I_{n-k}(r,c)$ ou $I_n(r,c)$ e $B_n(r,c)$ e o limiar τ ;

Saída: imagem binária, I_{out} e conjunto de caixas, B, com a localização dos objectos detectados

Algoritmo com 5 passos:

1. Calcular imagem binária (pixels activos)

$$I_{out}(r,c) = \begin{cases} 1 & \text{se } |I_n(r,c) - I_{n-k}(r,c)| > \tau \\ 0 & \text{caso contrário} \end{cases}$$

- 2. Realizar operação morfológica de fecho usando um pequeno disco
- 3. Realizar extracção de componentes conexos sobre I_{out}
- 4. Remover as regiões com área pequena (ruído)
- 5. Para cada região, determinar a caixa rectangular que a contém (bounding box)



Exercício 7 – Deteção do Campo de Movimento Esparso

Entrada: Duas imagens monocromática $\mathbf{k}_n(r,c)$ e $I_{n-k}(r,c)$;

Saída: Conjunto de pontos de interesse e os respetivos vetores de movimento.

Algoritmo:

1. Calcular um conjunto de pontos de interesse na imagem do instante anterio $\boldsymbol{I}_{n-k}(r,c)$, por exemplo: cantos; OpenCV method: goodFeaturesToTrack();

2. Determinar a correspondência destes pontos na imagem do instante atua $\mathbf{I}_n(r,c)$;

OpenCV method: calcOpticalFlowPyrLK();

3. Determinar os vetores de movimento e representá-los graficamente; Matplotlib method: *quiver()*.



Exercício 8.1 – Segmentação de cor com k-médias

Utiliar a função *cv2.kmeans()* para realizar a segmenação de cor, onde cada pixel é representado pelas suas components *RGB*.

Exercício 8.2 – Detecção de círculos com base na transformada de Hough

Utilizar a função cv2. Hough Circles () para detectar objectos circulares.