# Segmentação e Morfologia de Imagens

Prof. Vinícius de Oliveira

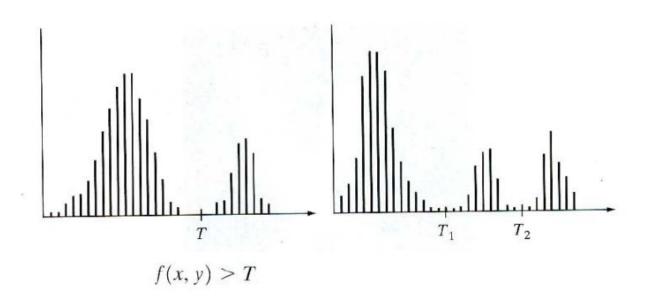
### Segmentação de Imagens

• Em visão computacional, **segmentação** se refere ao processo de dividir uma **imagem** digital em múltiplas regiões (conjunto de pixels) ou objetos, com o objetivo de simplificar e/ou mudar a representação de uma **imagem** para facilitar a sua análise.





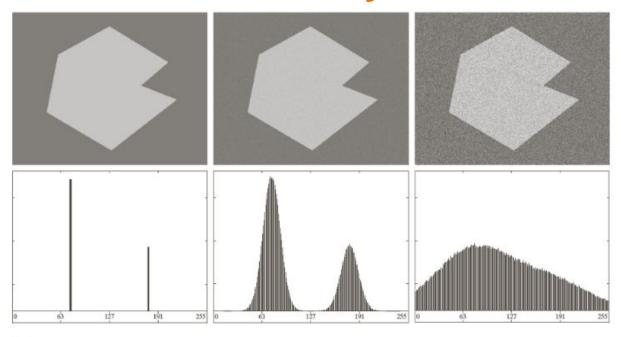
• É a classificação de pixels de acordo com a especificação de 1 ou mais limiares (thresholds).



- Local ou global;
- Multi-níveis;
- Dinâmica ou adaptativa;

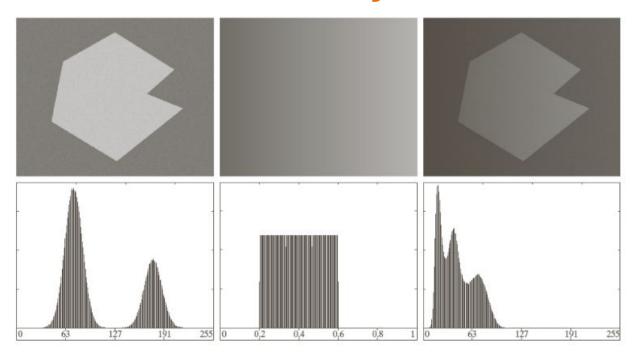
$$T = T[x, y, p(x, y), f(x, y)]$$

$$g(x,y) = \begin{cases} 1 & \text{se } f(x,y) > T, \\ 0 & \text{se } f(x,y) \leq T. \end{cases}$$



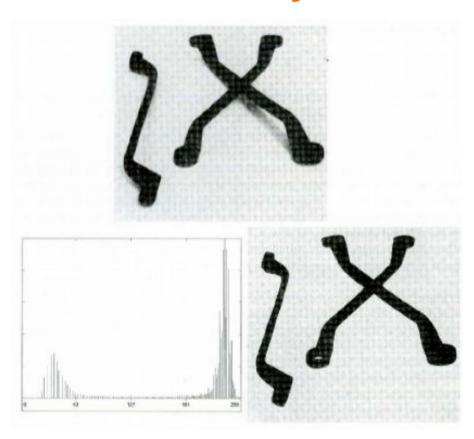
a b c d e f

**FIGURE 10.36** (a) Noiseless 8-bit image. (b) Image with additive Gaussian noise of mean 0 and standard deviation of 10 intensity levels. (c) Image with additive Gaussian noise of mean 0 and standard deviation of 50 intensity levels. (d)–(f) Corresponding histograms.



a b c d e f

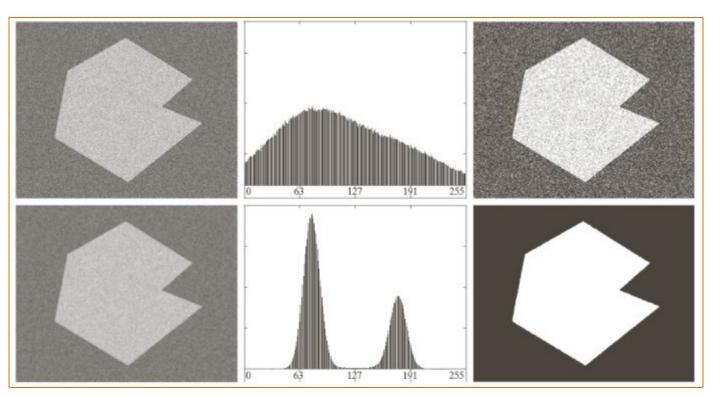
**FIGURE 10.37** (a) Noisy image. (b) Intensity ramp in the range [0.2, 0.6]. (c) Product of (a) and (b). (d)–(f) Corresponding histograms.



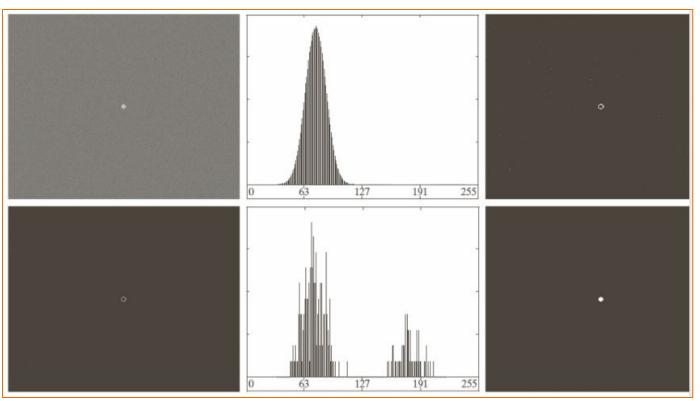
### Segmentação com Limiarização

- Algoritmo Iterativo:
  - 1. Escolha o valor de T inicial;
  - 2. Segmente a imagem utilizando T (nela  $G_1$  consiste de pixels com níveis > T e  $G_2$  consiste de pixels de níveis  $\leq$  T);
  - 3. Calcule a média dos níveis dos pixels em  $G_1(m_1)$  e  $G_2(m_2)$ ;
  - 4. Calcule o novo limiar  $T = (m_1 + m_2)/2$ ;
  - 5. Repita os passos 2-4 até que a diferença de T entre sucessivas iterações seja menor que um parâmetro pré-determinado;

#### Efeito do Ruído

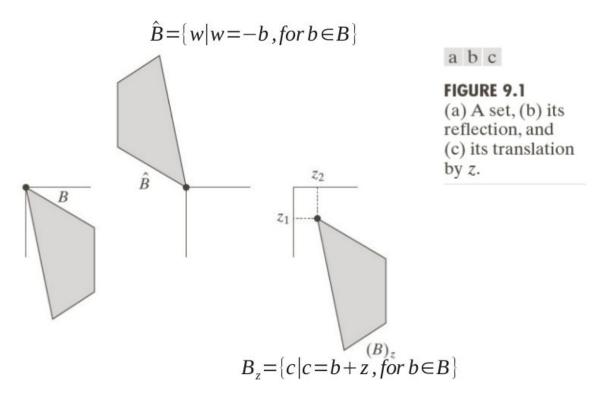


#### Efeito do Ruído

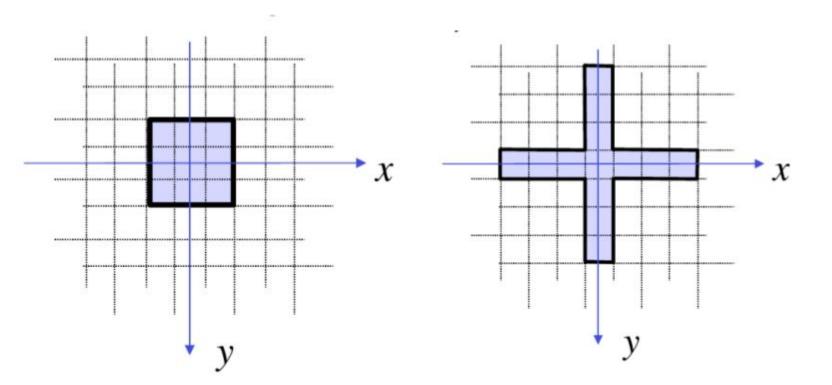


# Morfologia de Imagens

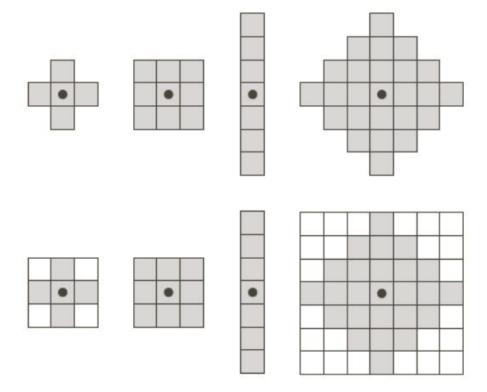
### **Teoria dos Conjuntos**



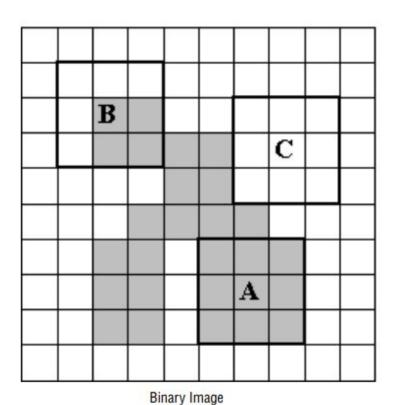
#### **Elementos estruturantes:**



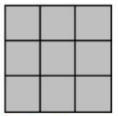
#### **Elementos estruturantes:**



#### **Elementos estruturantes:**



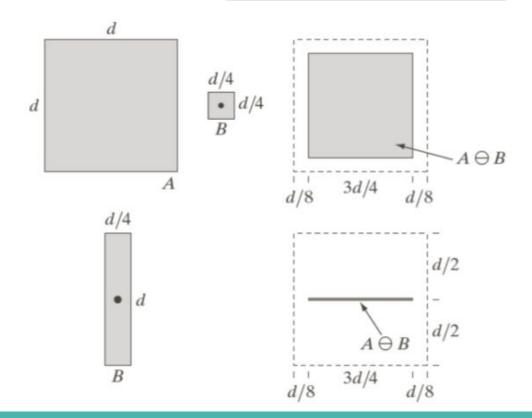
- Elemento se encaixa (fits) na imagem em A;
- Elemento toca (hits) na imagem em B;
- Nem se encaixa, nem toca na imagem em C;
- É como se fosse uma convolução binária;



Structuring Element

#### **Erosão:**

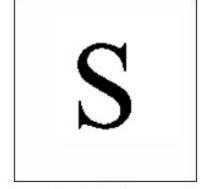
$$A\ominus B=\big\{z\,|\,(B)_z\subseteq A\big\}.$$



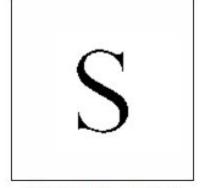
#### **Erosão:**

```
import cv2
import numpy as np

img = cv2.imread('j.png',0)
kernel = np.ones((5,5),np.uint8)
erosion = cv2.erode(img,kernel,iterations = 1)
```



(a) Binary Image



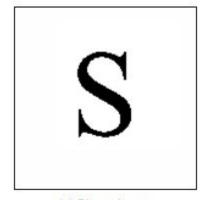
(b) Erosion by 3 × 3 square structuring element



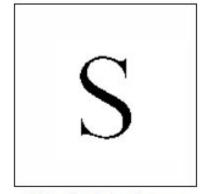
(c) Erosion by 5 × 5 square structuring element

### Erosão para detecção de bordas:

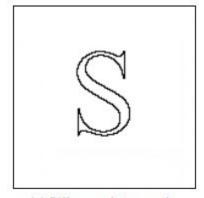
- boundaries = image erosion(image, se);
- image → imagem original;
- se → elemento estruturante;



(a) Binary Image



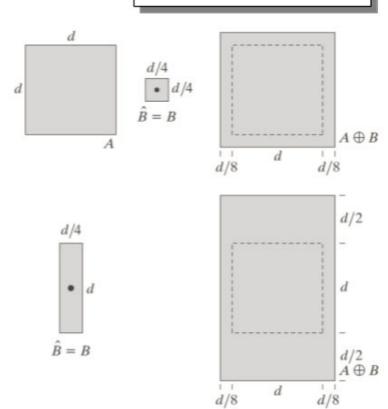
(b) Erosion by 3 × 3 square structuring element



(c) Difference between the original and eroded image

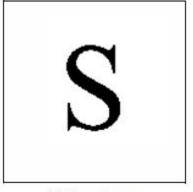
## Dilatação:

$$A \oplus B = \big\{ z \, | \big( \hat{B} \big)_z \cap A \neq \emptyset \big\}.$$

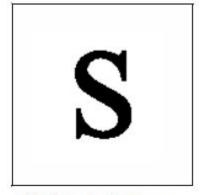


### Dilatação:

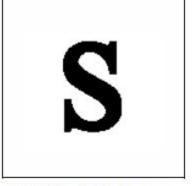
dilation = cv2.dilate(img,kernel,iterations = 1)



(a) Binary Image



(b) Dilation by 3 × 3 square structuring element



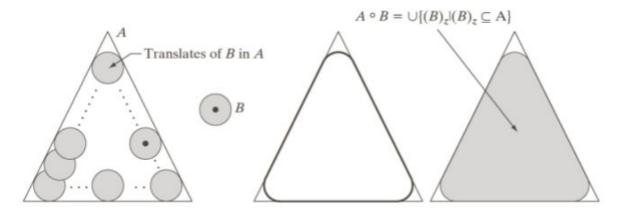
(c) Dilation by 5 × 5 square structuring element

### Abertura (Opening):

$$A \circ B = (A \ominus B) \oplus B$$
.

$$A \circ B = \bigcup \{(B)_z | (B)_z \subseteq A\}$$

Opening = erosão + dilatação

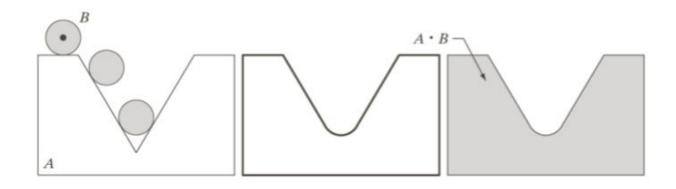


Abertura suaviza as bordas, elimando extremidades proeminentes

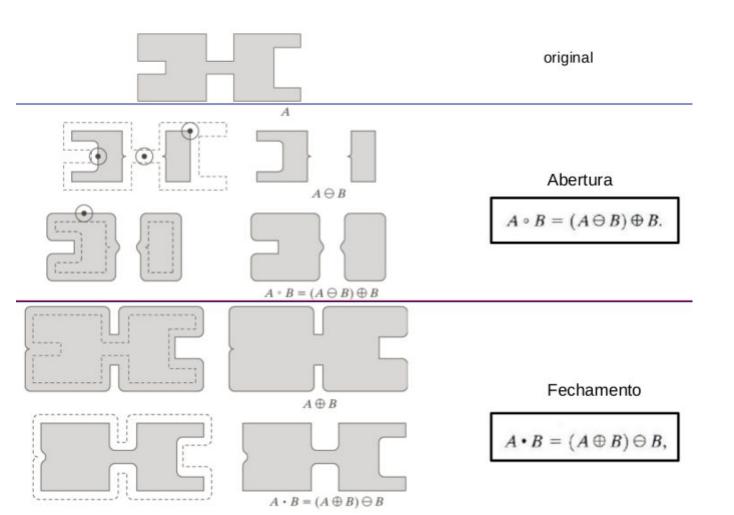
### Fechamento (Closing):

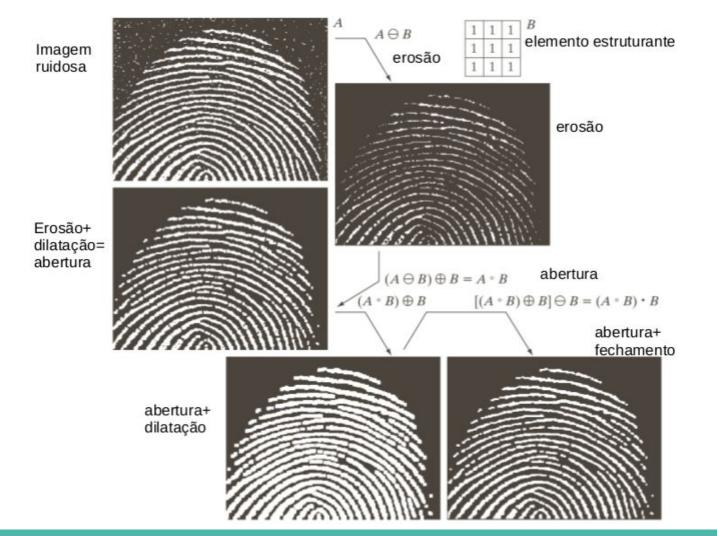
$$A \cdot B = (A \oplus B) \ominus B$$
,

closing = dilatação + erosão



Fechamento suaviza as bordas, deixando extremidades ou áreas finas





### Fim!

#### Referências

[1] GONZALEZ, Rafael C.; WOODS, Richard E. Image processing. Digital image processing, v. 2, p. 1, 2007.

[2] Al Bovik, Handbook of Image and Video Processing, Academic Press.