# MC920: Introdução ao Processamento de Imagem Digital Tarefa 4

Martin Ichilevici de Oliveira RA 118077 Rafael Almeida Erthal Hermano RA 121286

Instituto de Computação, Universidade Estadual de Campinas 7 de março de 2014

## 1 Convolução

Convolução é uma operação de vizinhança linear, ou seja, ela é uma função que transforma um pixel de acordo com o somatório ponderado dos vizinhos. Portanto, pode ser expresso matematicamente:

$$g(x,y) = \sum_{s=-a}^{a} \sum_{t=-b}^{b} w(s,t) f(x-s,y-t)$$
 (1)

Em que  $a=\frac{m-1}{2}$  e  $b=\frac{n-1}{2}$ , onde m e n são o tamanho da janela da vizinhança, e w(s,t) é uma função que determina o peso do vizinho.

## 1.1 Propriedades

A convolução é uma operação linear já que ela respeita a aditividade e a homogeneidade

#### 1.1.1 Aditividade

$$g(f+h) = \sum_{s=-a}^{a} \sum_{t=-b}^{b} w(s,t)(f(x-s,y-t) + h(x-s,y-t))$$

$$g(f+h) = \sum_{s=-a}^{a} \sum_{t=-b}^{b} w(s,t)f(x-s,y-t) + w(s,t)h(x-s,y-t)$$

$$g(f+h) = \sum_{s=-a}^{a} \sum_{t=-b}^{b} w(s,t)f(x-s,y-t) + \sum_{s=-a}^{a} \sum_{t=-b}^{b} w(s,t)h(x-s,y-t)$$

$$g(f+h) = g(f) + g(h)$$

### 1.1.2 Homogeneidade

$$g(af) = \sum_{s=-a}^{a} \sum_{t=-b}^{b} w(s,t)af(x-s,y-t)$$
$$g(af) = a\sum_{s=-a}^{a} \sum_{t=-b}^{b} w(s,t)f(x-s,y-t)$$
$$g(af) = ag(f)$$

## 1.2 Aplicações

#### 1.2.1 Blur

O blur é utilizado para eliminar ruidos, removendo pequenos detalhes da imagem. O blur consiste em substituir cada pixel da imagem pela média dos vizinhos eliminando transições bruscas. Um possível problema na utilização do blur é a perda de definição nas bordas dificultando a identificação dos contornos.

### Standard Average Blur

Consiste em aplicar para todos os vizinhos o mesmo peso. Da equação 1 temos que  $w(s,t) = \frac{1}{n*m} \forall s,t$ . Para uma vizinhança 3x3 temos que a máscara é:

### Weighted Average Blur

Consiste em aplicar para os vizinhos 4 conexos um peso maior aos vizinhos 8 conexos. Portanto, para uma vizinhança 3x3 temos que a mascara é:

$$w(s,t) = rac{1}{16} \cdot \left| egin{array}{cccc} 1 & 2 & 1 \ 2 & 4 & 2 \ 1 & 2 & 1 \end{array} \right|$$

## 1.3 Implementação

Foram usadas duas máscaras,  $m_1$  e  $m_2$ :

$$m_1 = \frac{1}{5} \cdot \left| \begin{array}{ccc} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{array} \right| \qquad m_2 = \frac{1}{4} \cdot \left| \begin{array}{ccc} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{array} \right|$$

Testou-se inicialmente na matriz M abaixo:

$$M = \cdot \left| \begin{array}{cccc} & \vdots & & \\ & 10 & 10 & 10 \\ & \cdots & 10 & 90 & 10 & \cdots \\ & 10 & 10 & 10 & \\ & & \vdots & & \end{array} \right|$$

o que produziu (recortando as bordas):

$$M_1 = \frac{1}{5} \cdot \begin{vmatrix} 10 & 26 & 10 \\ 26 & 26 & 26 \\ 10 & 26 & 10 \end{vmatrix}$$
  $M_2 = \frac{1}{4} \cdot \begin{vmatrix} 10 & 30 & 10 \\ 10 & 30 & 30 \\ 10 & 30 & 10 \end{vmatrix}$ 

Aplicou-se então a convolução com as matrizes acima referidas à Figura 1a. Os resultados estão nas Figuras 1c e 1d.

# 2 Limiarização

Consiste em escurecer os pixels que possuem nível de cinza abaixo de M e clarear imagens com nível de cinza acima de M. O resultado final desta operação é uma imagem binária.

$$T[f(x,y)] = 0 \text{ se } f(x,y) < M$$
$$= 1 \text{ se } f(x,y) > M$$

2

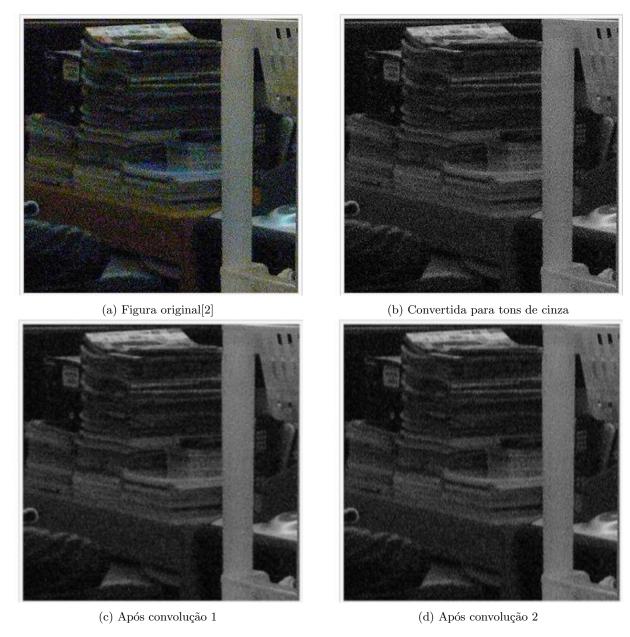


Figura 1: Imagem original e em tons de cinza antes e após convolução

## Referências

- [1] GONZALEZ, Rafael C.; WOODS, Richard E.. **Digital Image Processing**. 3. ed. Upper Saddle River, NJ, EUA: Prentice-hall, 2006.
- $[2] \ \mathtt{http://robotix.in/tutorials/category/opencv/noise\_reduction}$