



SEL 0449 - Processamento Digital de
Imagens Médicas

SEL 5895 – Introdução ao
Processamento Digital de Imagens

Aula 4

Processamento Espacial – Parte 2

Prof. Dr. Marcelo Andrade da Costa Vieira

mvieira@sc.usp.br

Processamento Espacial

Parte 2

- Transformações ponto a ponto
 - Histograma
 - Transformações lineares
 - Transformações não-lineares
- **Transformações por vizinhança**
 - **Convolução**
 - **Filtros lineares**
 - **Máscara de nitidez**



Transformações Por Vizinhaça

Operadores Locais (Vizinhança).

Combina a Intensidade de um certo número de píxels (janela), para computar o valor da nova intensidade na Imagem de Saída.

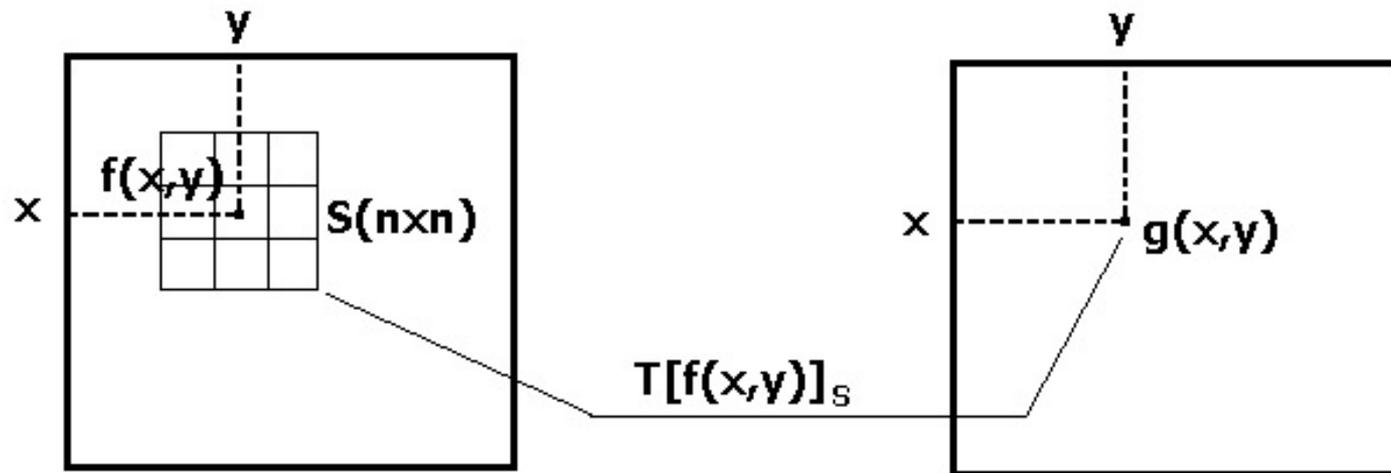


Imagem de Entrada

Imagem de Saída

$T[f(x, y)]_S \implies$ Operação sobre todos os píxels dentro da janela S centrada em $f(x, y)$

Equalização local de histograma

- Em alguns casos, a equalização global do histograma não é capaz de realçar objetos de interesse em uma imagem
- Isso ocorre quando, estatisticamente, o número de pixels dessas regiões é relativamente pequeno.
- Uma solução é realizar a equalização local do histograma, pixel a pixel, considerando pequenas regiões ao redor do pixel a ser processado.

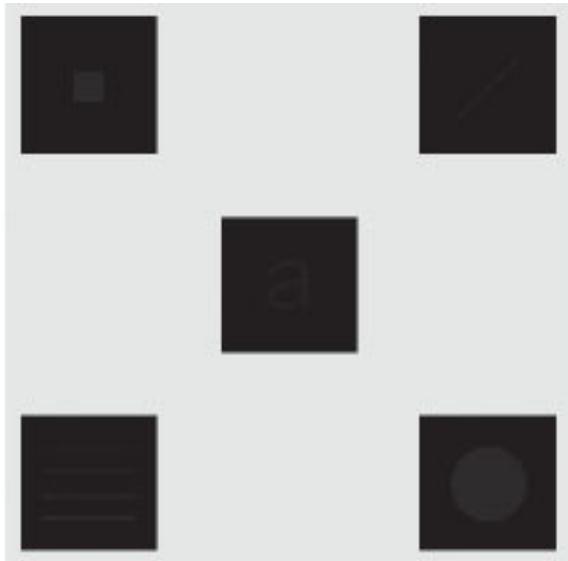
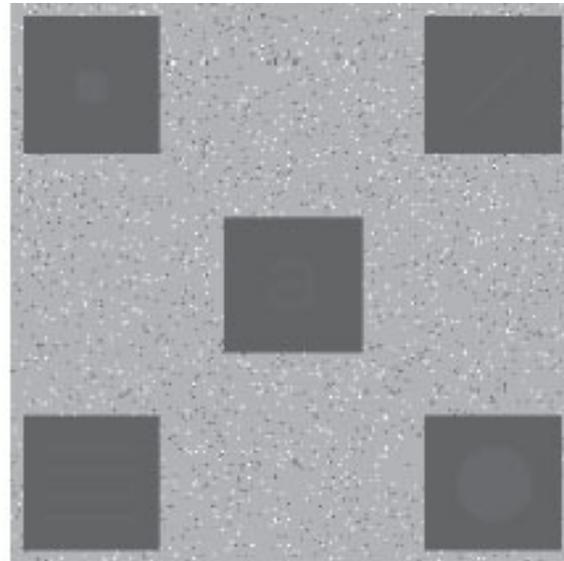


Imagem original



Equalização global



Equalização Local (3x3)

Convolução e Correlação Cruzada

Convolução \longrightarrow $f(x) * h(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(m)h(x - m) dm$

Correlação Cruzada \longrightarrow $f(x) \star h(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(m)h(x + m) dm$

Convolução e Correlação Cruzada

Forma DISCRETA

Convolução \longrightarrow $f[x] * h[x] = \sum_{m=-\infty}^{\infty} f[m]h[x - m]$

Correlação Cruzada \longrightarrow $f[x] \star h[x] = \sum_{m=-\infty}^{\infty} f[m]h[x + m]$

1D

Correlation

(a)
$$\begin{array}{cccccccc} \swarrow \text{Origin} & & f & & & & w & \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ & & & & & & 1 & 2 & 4 & 2 & 8 \end{array}$$

(b)
$$\begin{array}{cccccccc} & & & \downarrow & & & & & & & \\ & & & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 4 & 2 & 8 & & & & & & \\ & & & \uparrow & & & & & & & \\ & & & \text{Starting position alignment} & & & & & & & \end{array}$$

(c)
$$\begin{array}{cccccccccccc} \overbrace{}^{\text{Zero padding}} & & & & & & & & & & & \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 4 & 2 & 8 & & & & & & & & \\ & & & \uparrow & & & & & & & & & \\ & & & \text{Starting position} & & & & & & & & & \end{array}$$

(d)
$$\begin{array}{cccccccccccc} 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ & & & & & 1 & 2 & 4 & 2 & 8 & & & & \\ & & & & & \uparrow & & & & & & & & \\ & & & & & \text{Position after 1 shift} & & & & & & & & \end{array}$$

(e)
$$\begin{array}{cccccccccccc} 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ & & & & & 1 & 2 & 4 & 2 & 8 & & & & \\ & & & & & \uparrow & & & & & & & & \\ & & & & & \text{Position after 3 shifts} & & & & & & & & \end{array}$$

(f)
$$\begin{array}{cccccccccccc} 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ & & & & & & & & & & & & & 1 & 2 & 4 & 2 & 8 \\ & & & & & & & & & & & & & \text{Final position} & \uparrow & & & \end{array}$$

Correlation result

(g)
$$0 \ 8 \ 2 \ 4 \ 2 \ 1 \ 0 \ 0$$

Extended (full) correlation result

(h)
$$0 \ 0 \ 0 \ 8 \ 2 \ 4 \ 2 \ 1 \ 0 \ 0 \ 0 \ 0$$

Convolution

(i)
$$\begin{array}{cccccccc} \swarrow \text{Origin} & & f & & & & w \text{ rotated } 180^\circ & \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ & & & & & & 8 & 2 & 4 & 2 & 1 \end{array}$$

(j)
$$\begin{array}{cccccccc} & & & & & & & & & & \\ & & & & & & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 8 & 2 & 4 & 2 & 1 & & & & & & & & & \\ & & & \uparrow & & & & & & & & & & \\ & & & \text{Starting position alignment} & & & & & & & & & & \end{array}$$

(k)
$$\begin{array}{cccccccccccc} \overbrace{}^{\text{Zero padding}} & & & & & & & & & & & & \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 8 & 2 & 4 & 2 & 1 & & & & & & & & & \\ & & & \uparrow & & & & & & & & & & \\ & & & \text{Starting position} & & & & & & & & & & \end{array}$$

(l)
$$\begin{array}{cccccccccccc} 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ & & & & & 1 & 2 & 4 & 2 & 1 & & & & \\ & & & & & \uparrow & & & & & & & & \\ & & & & & \text{Position after 1 shift} & & & & & & & & \end{array}$$

(m)
$$\begin{array}{cccccccccccc} 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ & & & & & 1 & 2 & 4 & 2 & 1 & & & & \\ & & & & & \uparrow & & & & & & & & \\ & & & & & \text{Position after 3 shifts} & & & & & & & & \end{array}$$

(n)
$$\begin{array}{cccccccccccc} 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ & & & & & & & & & & & & & 8 & 2 & 4 & 2 & 1 \\ & & & & & & & & & & & & & \text{Final position} & \uparrow & & & \end{array}$$

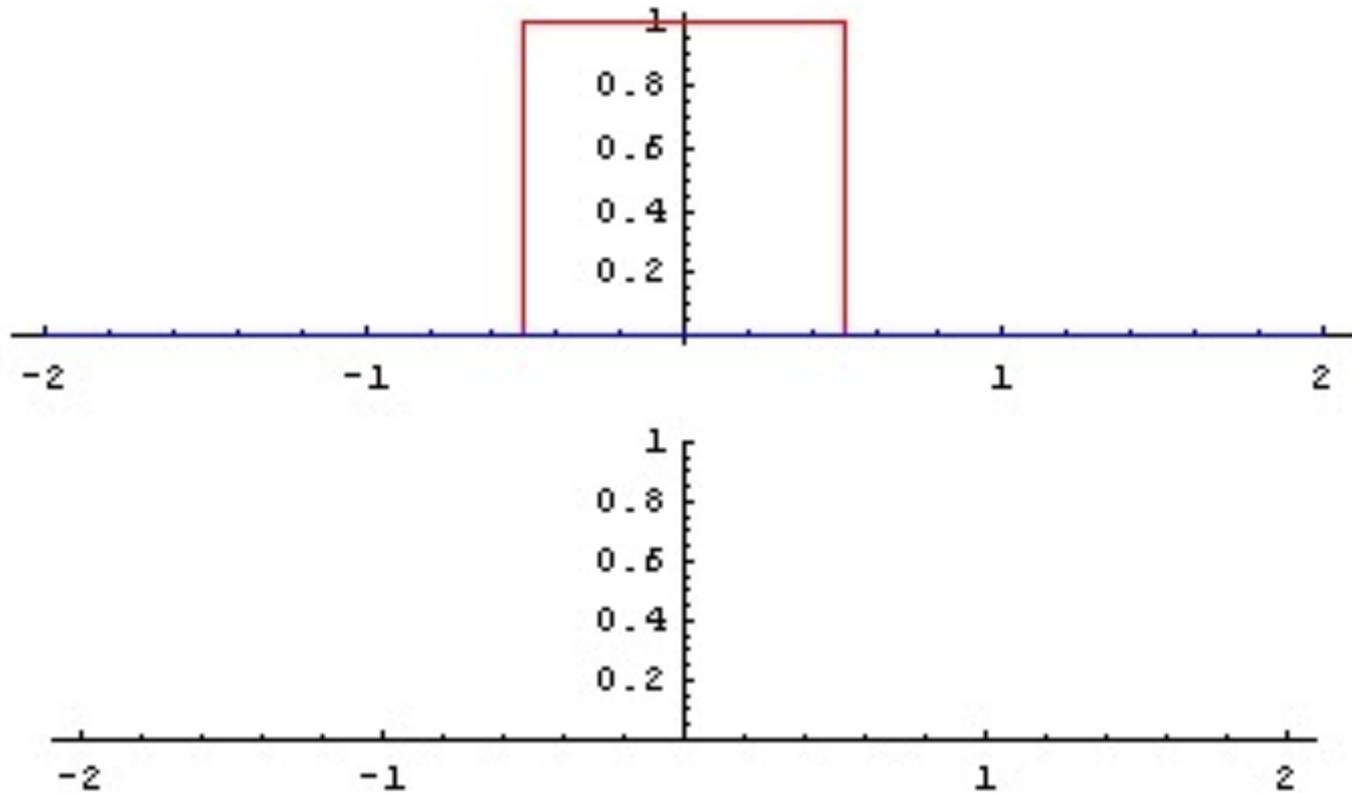
Convolution result

(o)
$$0 \ 1 \ 2 \ 4 \ 2 \ 8 \ 0 \ 0$$

Extended (full) convolution result

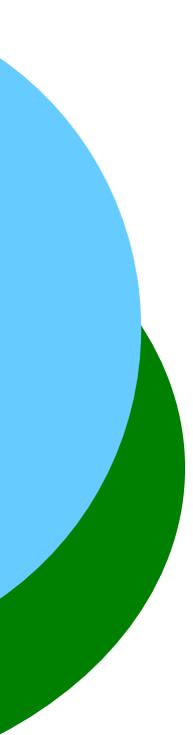
(p)
$$0 \ 0 \ 0 \ 1 \ 2 \ 4 \ 2 \ 8 \ 0 \ 0 \ 0 \ 0$$

Convolução e Correlação Cruzada 1D



Propriedades da Convolução e Correlação

Property	Convolution	Correlation
Commutative	$f \star g = g \star f$	—
Associative	$f \star (g \star h) = (f \star g) \star h$	—
Distributive	$f \star (g + h) = (f \star g) + (f \star h)$	$f \star (g + h) = (f \star g) + (f \star h)$



Filtros no domínio do espaço

Exemplo: Janela de 3 x 3

Imagem --- $f(x,y)$

a	b	c	
d	e	f	→ y
g	h	i	

↓ x

Template

$$k = 3 \times 3 = 9$$

w_1	w_2	w_3
w_4	w_5	w_6
w_7	w_8	w_9

$$g(x, y) = \sum_{i=1}^k w_i \cdot f(x, y)$$

□ $(a, b, c, d, e, f, g, h, i)$: valores dos níveis de cinza na vizinhança de $f(x, y) = e$;

□ w_1 a w_9 : são os “pesos”, ou seja, os valores dos níveis de cinza em cada posição do *Template*.

O valor do pixel $g(x, y)$, na nova imagem, será dado por:

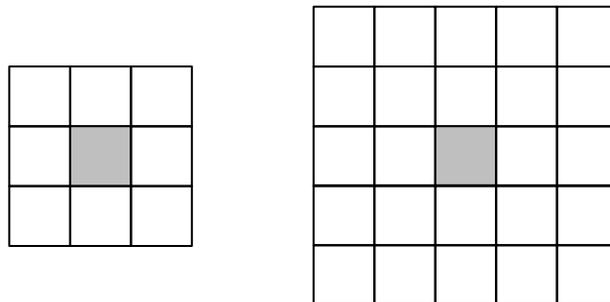
$$g(x, y) = w_1 \cdot a + w_2 \cdot b + w_3 \cdot c + w_4 \cdot d + w_5 \cdot e + w_6 \cdot f + w_7 \cdot g + w_8 \cdot h + w_9 \cdot i$$

Convenção:

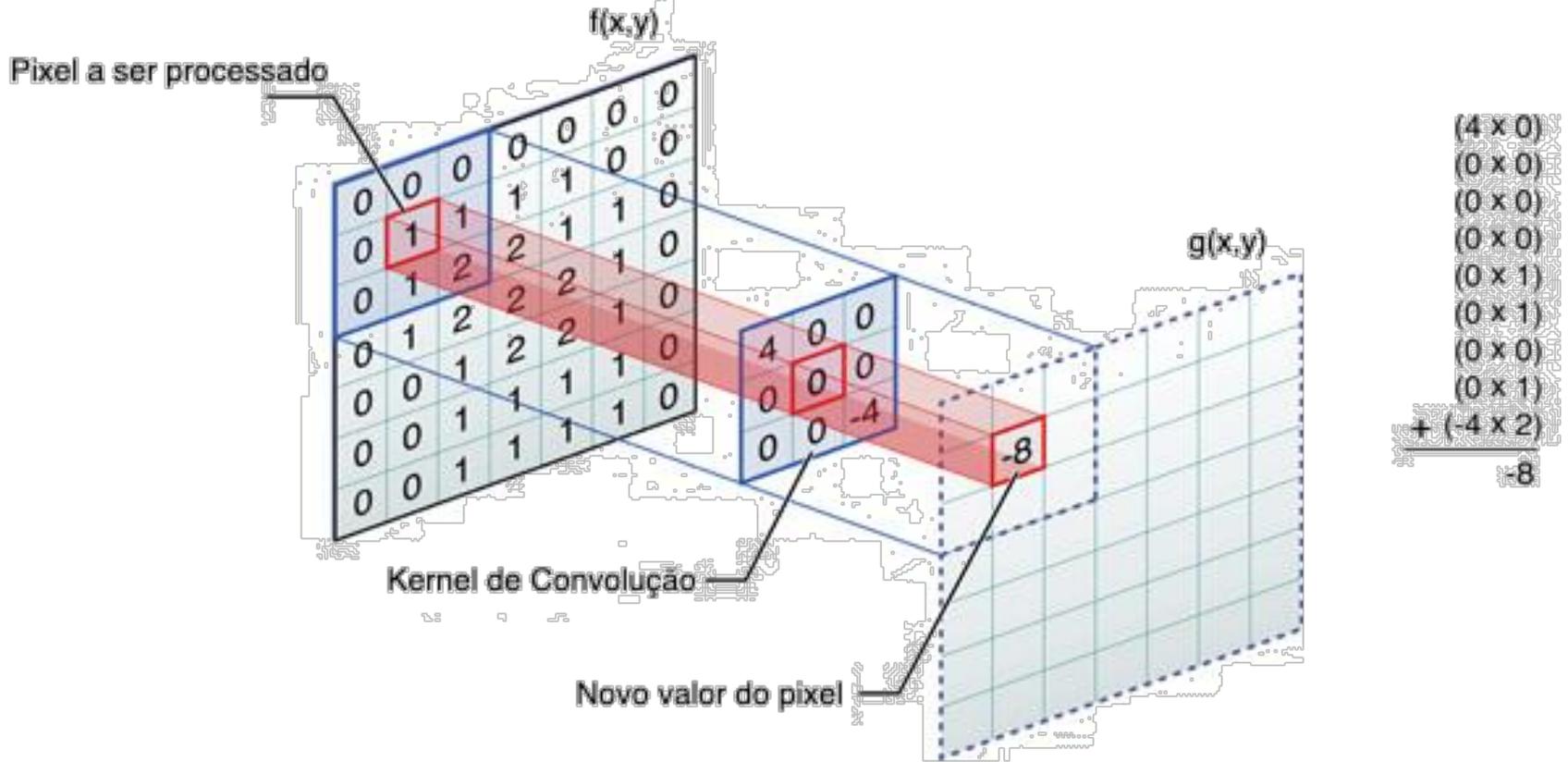
- ❑ Máscaras de organização par (2×2 , 4×4 , ...) o resultado é colocado sobre o **primeiro pixel**.



- ❑ Máscaras de organização ímpar (3×3 , 5×5 , ...) o resultado é colocado sobre o **pixel central**.



Convolução



Convolução e Correlação Cruzada:

- No domínio do espaço, a diferença entre a **Convolução** e a **Correlação Cruzada** reside apenas no espelhamento do Template a ser utilizado, que deve ser feito na Convolução.
- Como, em geral, os Templates são simétricos, a equação da Correlação Cruzada tem sido empregada com o nome de Convolução na área de Processamento de Imagens.

Convoluir um Template com uma Imagem equivale à operação:

Espelhamento, Desloca, Multiplica e Soma

Exemplo de máscara simétrica, onde a operação de convolução e de correlação são idênticas:

Template

1	0
0	1

$T(i,j)$

Imagem Original

1	1	3	3	4
1	1	4	4	3
2	1	3	3	3
1	1	1	4	4

$f(x,y)$

Imagem Final

2	5	7	6	*
2	4	7	7	*
3	2	7	7	*
*	*	*	*	*

$T(i,j) * f(x,y)$

1	1	3	3	4	0
0	1	4	4	3	1
2	1	3	3	3	
1	1	1	4	4	

Os valores marcados com * não podem ser calculados.

Solução para os pixels das bordas:

Podem ser usadas quatro soluções:

1. Preenchimento da imagem com qualquer valor (geralmente zeros) antes do cálculo da imagem final (*padding*) (X^*);
2. Espelhamento dos pixels das bordas (*symmetric**);
3. Replicação dos pixels das bordas (*replicate**);
4. Convolução periódica ou circular (*circular**);

* *Função usada pelo Matlab*

Solução para os pixels das bordas:

Para o **OpenCV - Python**:

Enumerator	
BORDER_CONSTANT Python: cv.BORDER_CONSTANT	<code>iiiiii abcdefgh iiiiii</code> with some specified <code>i</code>
BORDER_REPLICATE Python: cv.BORDER_REPLICATE	<code>aaaaaa abcdefgh hhhhhh</code>
BORDER_REFLECT Python: cv.BORDER_REFLECT	<code>fedcba abcdefgh hgfedcb</code>
BORDER_WRAP Python: cv.BORDER_WRAP	<code>cdefgh abcdefgh abcdefg</code>

Exemplo 1: *Padding* com zeros

Atribuir o valor 0 aos pixels inexistentes fora das bordas da imagem, antes da convolução.

Template

1	1	1
0	0	0
1	1	1

Imagem

	1	2	3	4	5
	0	1	3	4	0
	1	1	3	2	0
	0	0	4	5	6
	1	0	7	8	0

Resultado

1	4	8	7	4
5	11	15	17	11
1	8	17	22	15
3	13	21	20	10
0	4	9	15	11

Primeiro Ponto $\implies (1 \times 0) + (1 \times 0) + (1 \times 0) + (0 \times 0) + (0 \times 1) + (0 \times 2) + (1 \times 0) + (1 \times 0) + (1 \times 1) = 1$

Exemplo 2: “Espelhamento” dos pixels das bordas

Refletir os valores das bordas para preencher os pixels inexistentes fora das bordas da imagem, antes da convolução.

Template

1	1	1
0	0	0
1	1	1

Imagem

	1	2	3	4	5
	0	1	3	4	0
	1	1	3	2	0
	0	0	4	5	6
	1	0	7	8	0

Resultado

5	10	17	19	18
7	11	15	17	16
1	8	17	22	21
5	13	21	20	10
2	12	24	30	25

Primeiro Ponto $\implies (1 \times 1) + (1 \times 1) + (1 \times 2) + (0 \times 1) + (0 \times 1) + (0 \times 2) + (1 \times 0) + (1 \times 0) + (1 \times 1) = 5$

Exemplo 3: “Replicação” dos pixels das bordas

Copiar os valores da borda mais externa para preencher os pixels inexistentes fora das bordas da imagem, antes da convolução.

Template

1	1	1
0	0	0
1	1	1

Imagem

	1	2	3	4	5
	0	1	3	4	0
	1	1	3	2	0
	0	0	4	5	6
	1	0	7	8	0

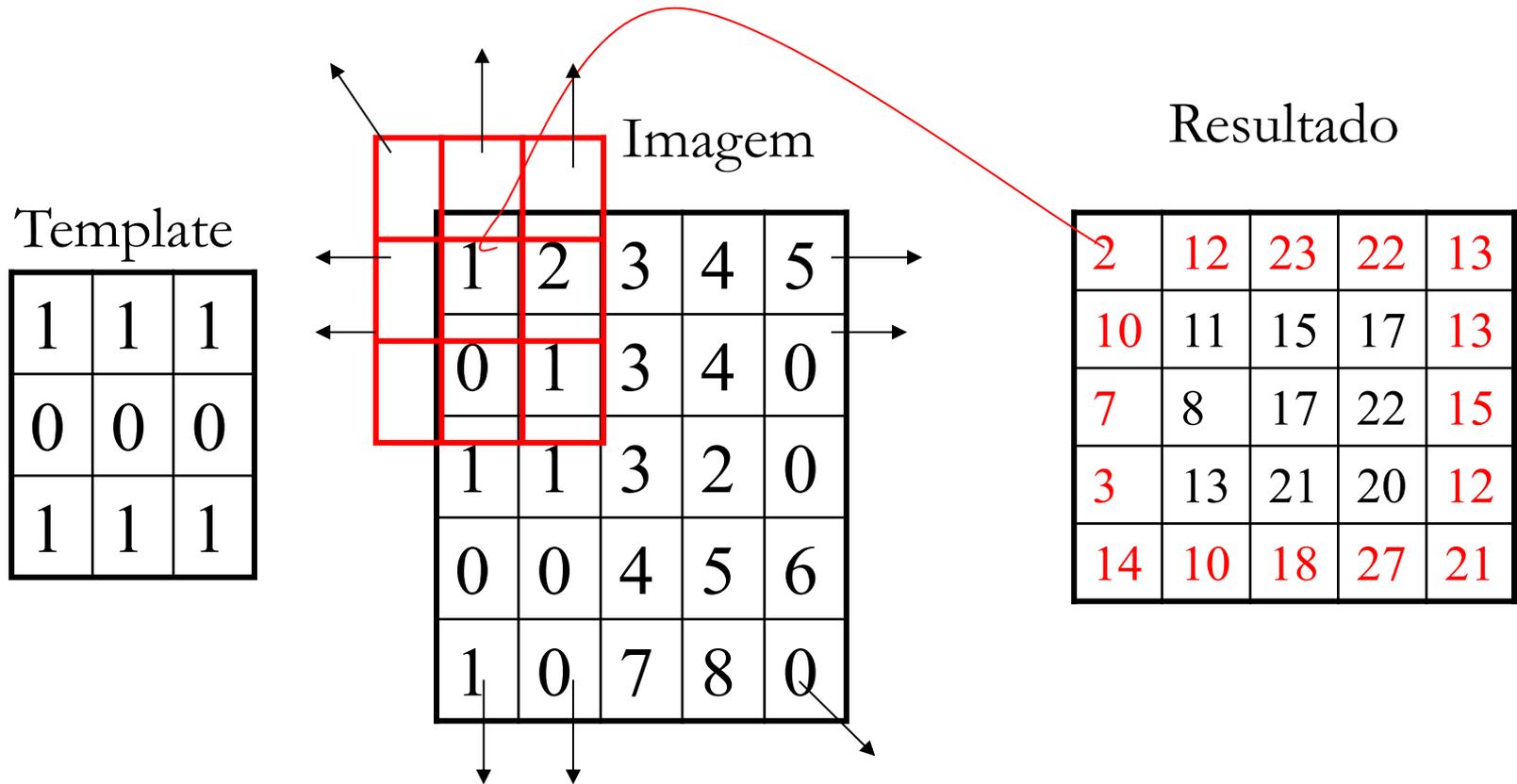
Resultado

5	10	17	19	18
7	11	15	17	16
1	8	17	22	21
5	13	21	20	10
2	12	24	30	25

Primeiro Ponto ==> $(1 \times 1) + (1 \times 1) + (1 \times 2) + (0 \times 1) + (0 \times 1) + (0 \times 2) + (1 \times 0) + (1 \times 0) + (1 \times 1) = 5$

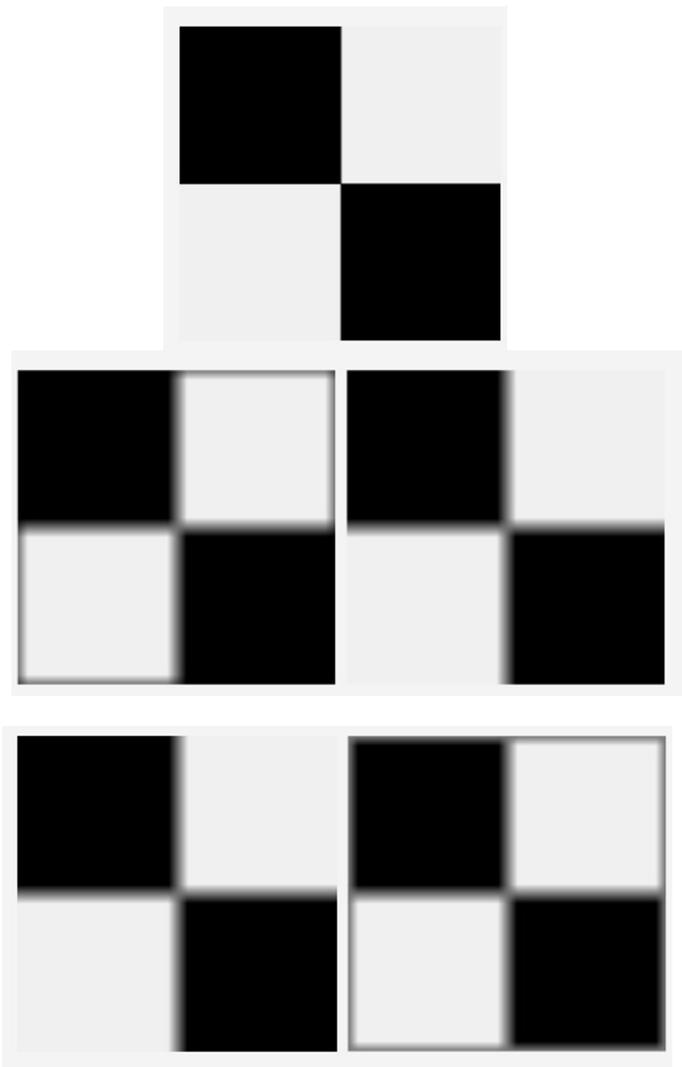
Exemplo 4: Convolução Periódica ou Circular

Preencher os pixels inexistentes fora das bordas da imagem considerando que ela é circular.



Primeiro Ponto ==> $(1 \times 0) + (1 \times 1) + (1 \times 0) + (0 \times 5) + (0 \times 1) + (0 \times 2) + (1 \times 0) + (1 \times 0) + (1 \times 1) = 2$

Efeitos nas bordas da imagem



Convolução da imagem original com um filtro da média

$$\frac{1}{9} \times \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}_{3 \times 3}$$



- A) Imagem original
- B) Padding com zeros
- C) Espelhamento
- D) Replicação
- E) Periódica (circular)

Observações:

- ❑ O custo computacional da **Convolução espacial** é alto.
- ❑ Se a Imagem é de tamanho $M \times M$ e o Template $N \times N$, o número de multiplicações é de $M^2 \cdot N^2$
- ❑ Ou seja, se a Imagem é de 512×512 e o Template é de 16×16 , são necessárias 67.108.864 multiplicações.
- ❑ A alternativa é transformar a Imagem e o Template para o domínio da frequência (Fourier) e multiplicar elemento a elemento.



Filtragem Espacial

- Filtros Passa-Baixa
- Filtros Passa-Alta

Altas e baixas frequências em uma imagem

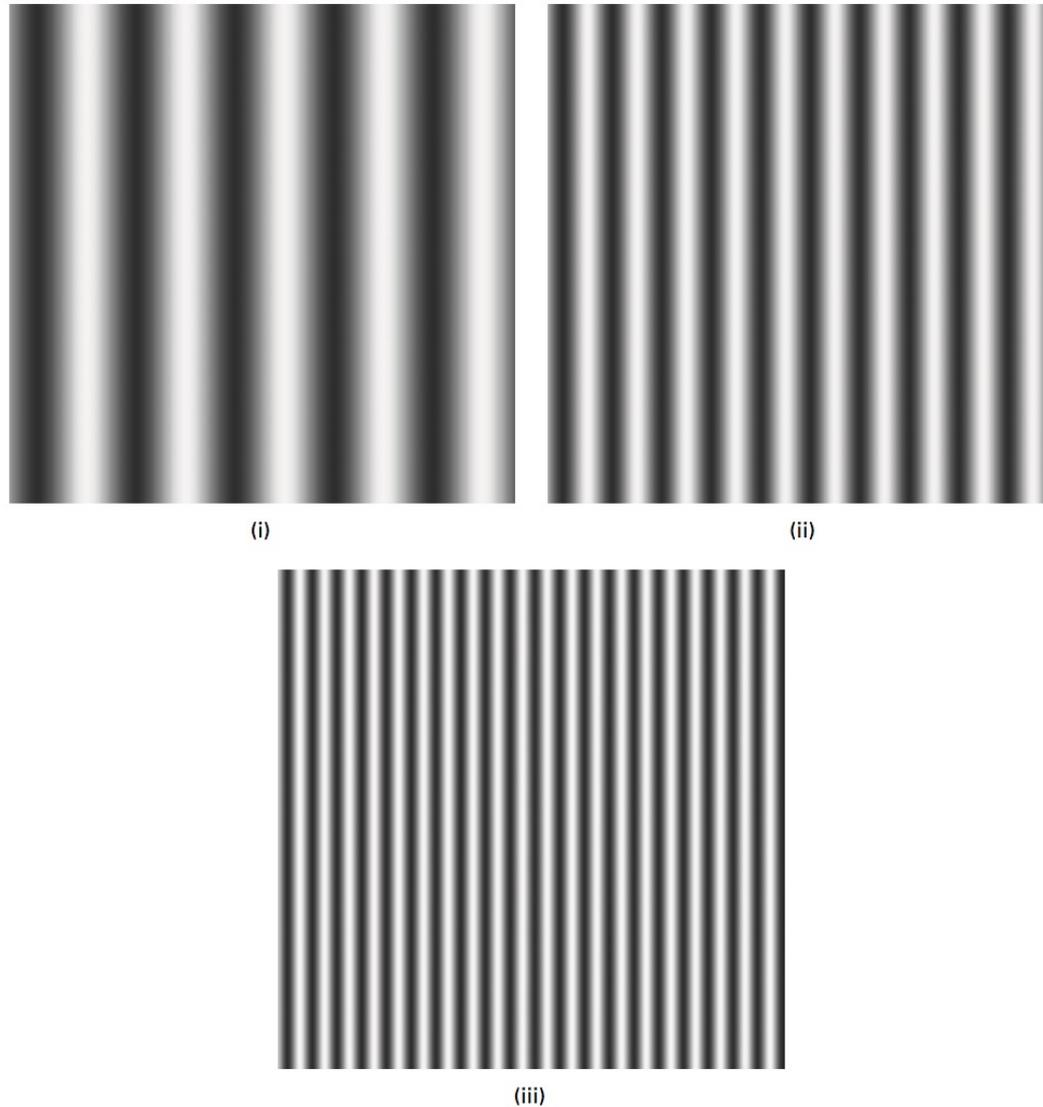
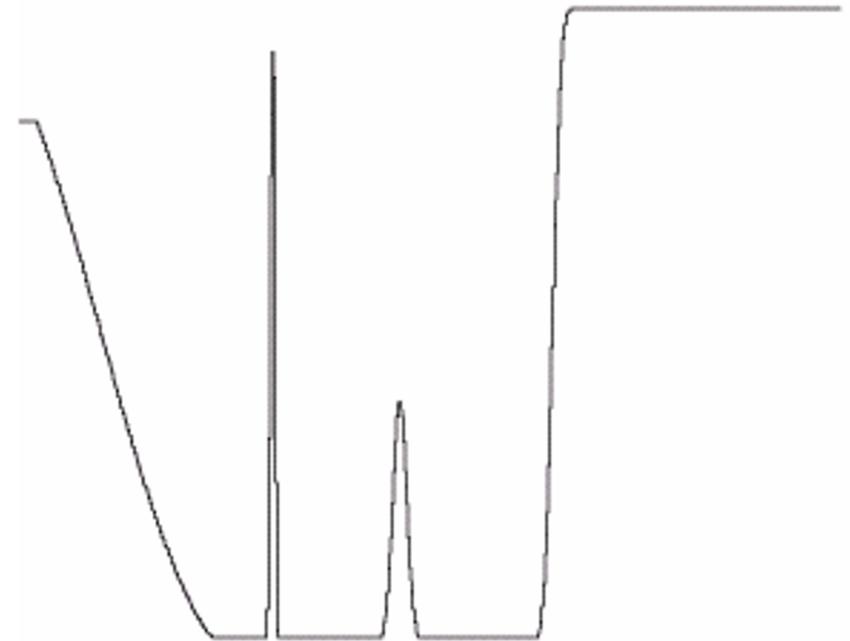
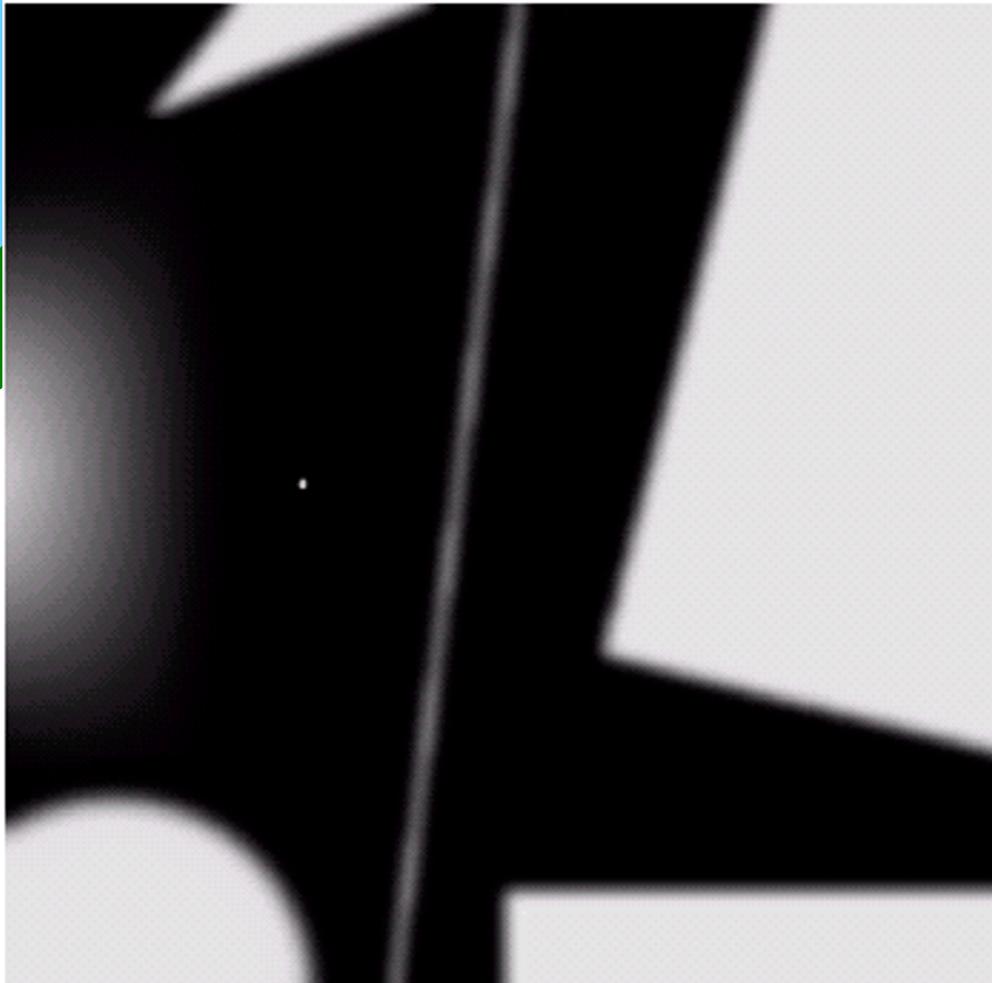


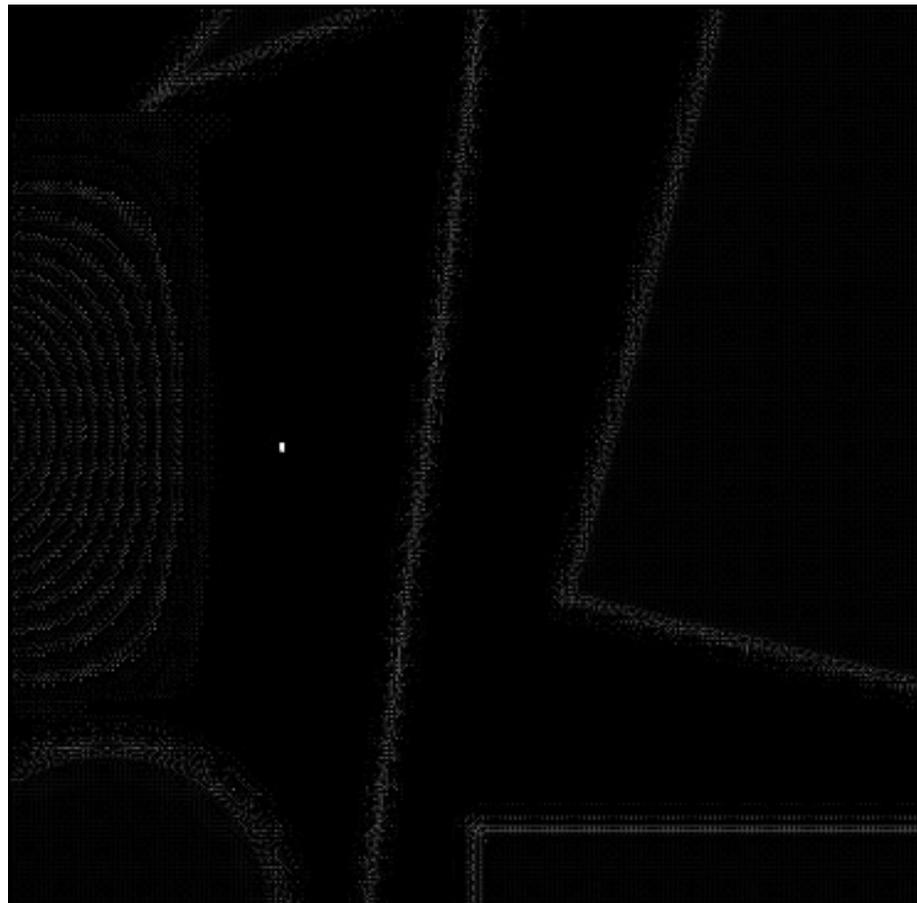
Figure 2.8 Sinusoidal patterns with (i) low, (ii) medium and (iii) high spatial frequency in the horizontal direction.

Perfil radiométrico de uma imagem: altas frequências e baixas frequências





Passa-Baixa



Passa-Alta

Filtragem Espacial: **Passa Baixa**

❑ Uma das aplicações da Convolução espacial de uma Imagem com Templates é a **Suavização (Smoothing) ou Filtragem Passa Baixa**.

❑ Um filtro espacial Passa-Baixa é implementado através de uma Máscara que realiza a Média da Vizinhança.

❑ Um *Kernel* Passa-Baixa é tal que seus pesos são positivos e a soma é igual a 1.

➤ Exemplos de algumas Máscaras de Filtros Passa Baixa:

$$\frac{1}{5} \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

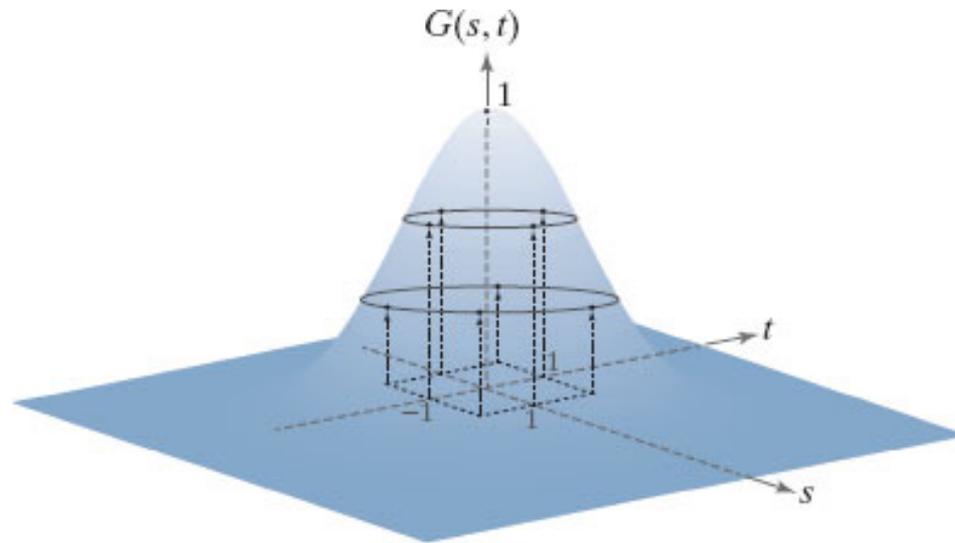
$$\frac{1}{9} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\frac{1}{32} \begin{bmatrix} 1 & 3 & 1 \\ 3 & 16 & 3 \\ 1 & 3 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\frac{1}{8} \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 4 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

Filtragem Espacial: Passa Baixa

- ❑ Filtro Gaussiano (Gaussian Blur)


$$\frac{1}{4.8976} \times$$

0.3679	0.6065	0.3679
0.6065	1.0000	0.6065
0.3679	0.6065	0.3679

Filtragem Espacial: Média da vizinhança

$f(x,y)$

$g(x,y)$

20	30	24	34	60	80	89	90	12	00
23	24	56	67	88	99	00	00	00	00
12	23	35	65	66	77	88	99	00	00
11	22	99	99	99	99	99	98	88	88
12	12	12	22	22	44	55	65	77	88
11	44	55	76	87	55	66	33	33	33
12	33	44	55	66	77	88	00	00	00

	25	40							

$$g(0,0) = (20 + 30 + 24 + 23 + 24 + 56 + 12 + 23 + 35) / 9 = 24,77$$

$$g(0,1) = (30 + 24 + 34 + 24 + 56 + 67 + 23 + 35 + 65) / 9 = 39,77$$

Filtragem Espacial: Média da vizinhança

Imagem Original



Vizinhança 3x3



Vizinhança 5x5



Vizinhança 7x7



Vizinhança 15x15

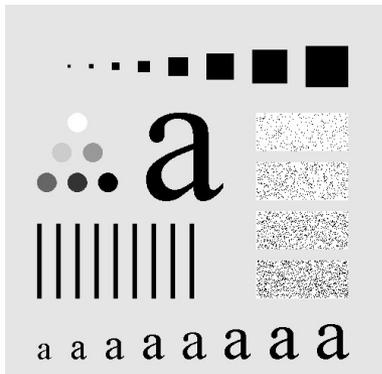


Vizinhança 25x25

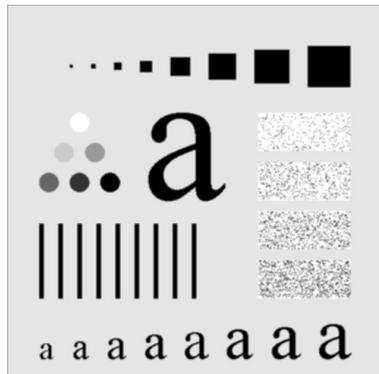


Filtragem Espacial: Média da vizinhança

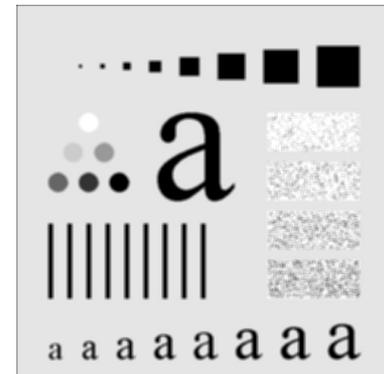
Imagem Original



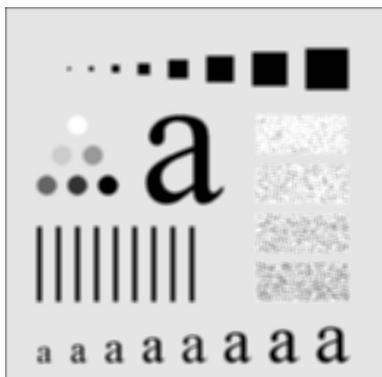
Vizinhança 3x3



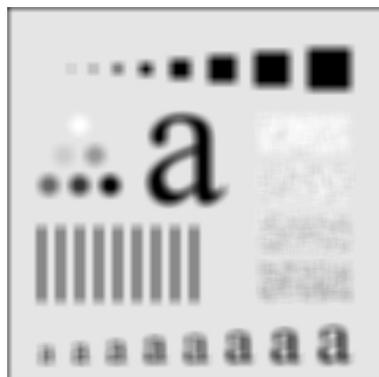
Vizinhança 5x5



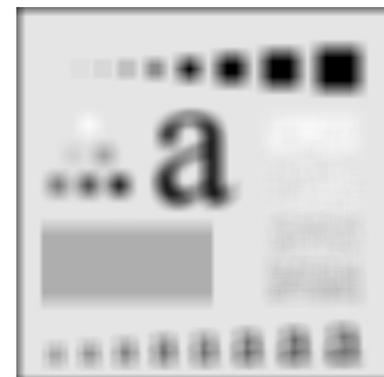
Vizinhança 7x7

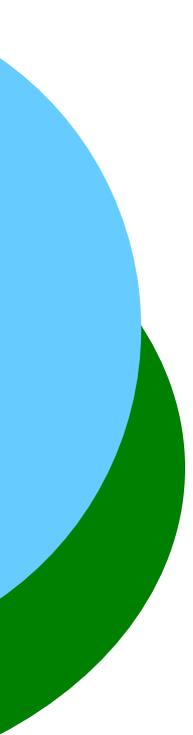


Vizinhança 15x15



Vizinhança 25x25





Aplicações de filtros passa-baixa para filtragem de ruído

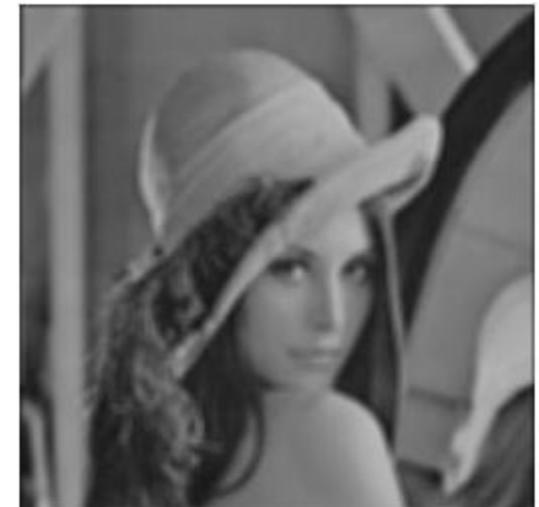
Filtro Passa Baixa – Média da Vizinhança



$$* \frac{1}{9} \times \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}_{3 \times 3} =$$



$$* \frac{1}{25} \times \begin{bmatrix} 1 & \dots & 1 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & \dots & 1 \end{bmatrix}_{5 \times 5} =$$



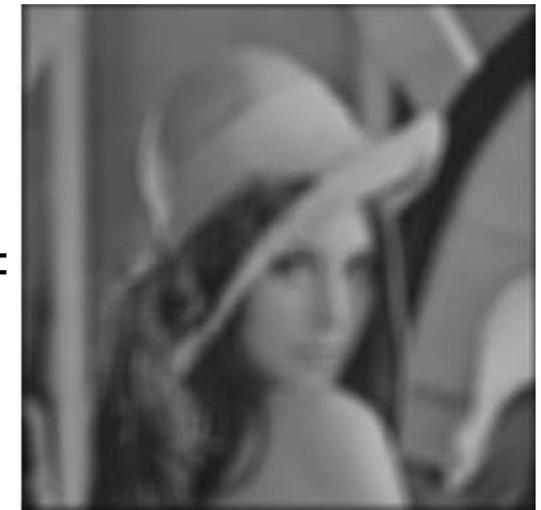
Filtro Passa Baixa – Média da Vizinhança

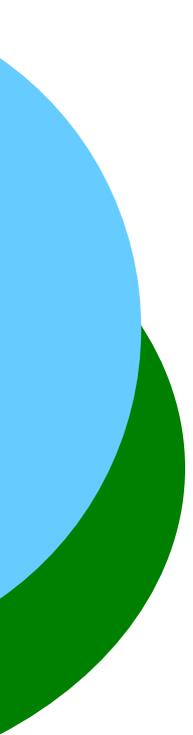


$$* \frac{1}{49} \times \begin{bmatrix} 1 & \dots & 1 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & \dots & 1 \end{bmatrix}_{7 \times 7} =$$



$$* \frac{1}{81} \times \begin{bmatrix} 1 & \dots & 1 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & \dots & 1 \end{bmatrix}_{9 \times 9} =$$

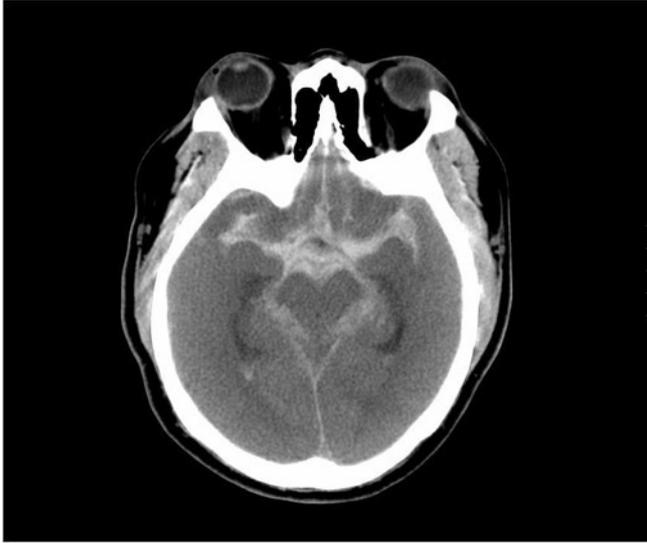




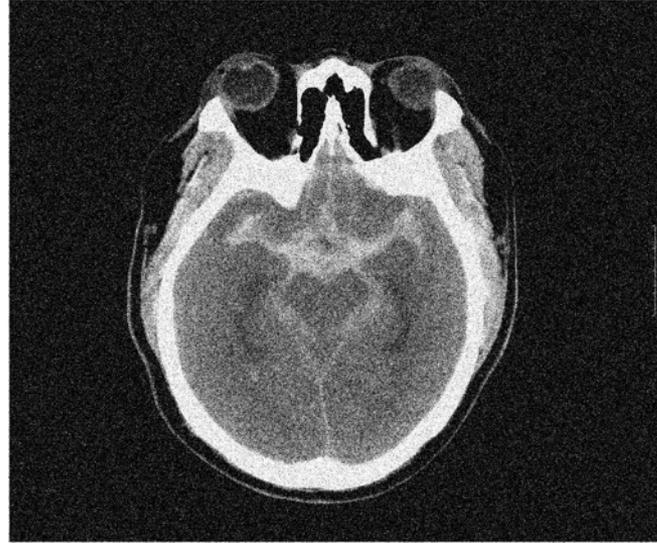
Aplicações de filtros passa-baixa para filtragem de ruído

Filtro da média (passa-baixa)

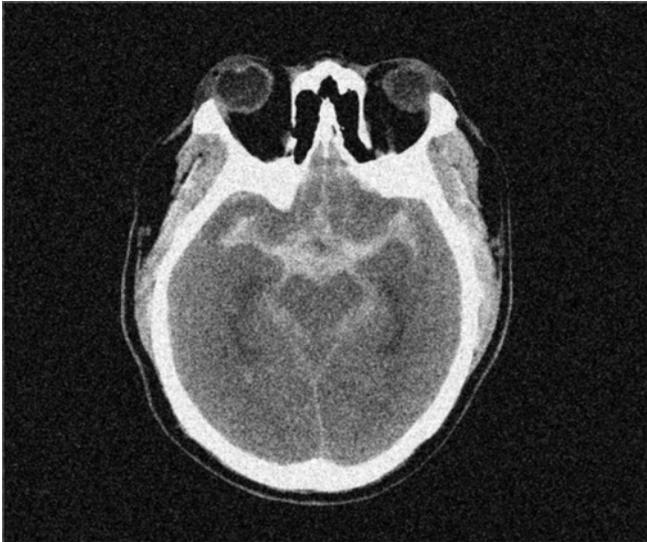
Original



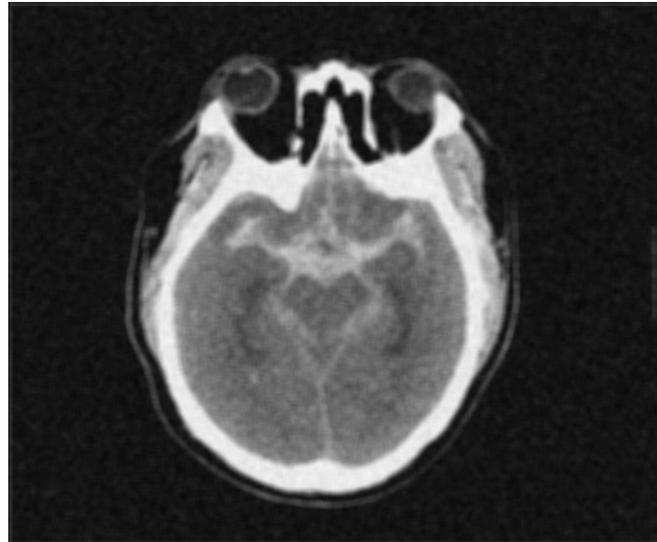
Ruidosa



Média 3x3



Média 9x9



Filtragem Espacial: **Passa Alta**

- ❑ É chamada de filtro de passa-alta porque detecta na imagem os detalhes finos e mudanças abruptas de níveis de cinza na imagem.
- ❑ A máscara do filtro passa alta deve ter pesos de valores positivos e negativos de tal forma que a soma seja igual a zero.

Exemplos de máscaras de filtros passa alta:

Normalizado

$$\frac{1}{9} \begin{bmatrix} -1 & -1 & -1 \\ -1 & 8 & -1 \\ -1 & -1 & -1 \end{bmatrix}$$

Normalizado

$$\frac{1}{5} \begin{bmatrix} 0 & -1 & 0 \\ -1 & 4 & -1 \\ 0 & -1 & 0 \end{bmatrix}$$

Operador Laplaciano

Filtro Passa Alta – Detector de Altas Frequências



Normalized

$$* \frac{1}{9} \begin{bmatrix} -1 & -1 & -1 \\ -1 & 8 & -1 \\ -1 & -1 & -1 \end{bmatrix} =$$



255 -



=



Filtro Passa Alta – Detector de Altas Frequências

Não-normalizado



*

$$\begin{bmatrix} -1 & -1 & -1 \\ -1 & 8 & -1 \\ -1 & -1 & -1 \end{bmatrix}$$

=

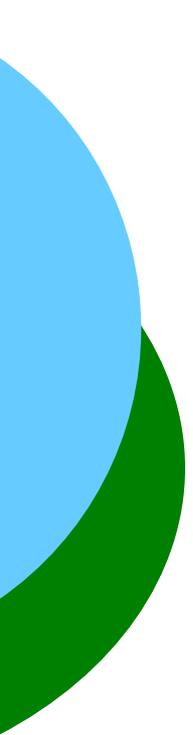


255 -



=





Aplicações de filtros passa-alta para aguçamento (aumento da nitidez) de imagens

Máscara de Nitidez (*Sharpening*) - realce de altas frequências



+



=



+



=



Máscara de Nitidez

Não se usa o *Kernel* sem normalização!



+



=



+



=



Máscara de Nitidez (*Sharpening*) - realce de altas frequências

Como montar um “template” para a máscara de aguçamento?



*



=



Máscara de Nitidez (*Sharpening*) - realce de altas frequências

1) Máscara que detecta apenas as bordas e detalhes (passa-alta)



Normalizado

$$* \frac{1}{9} \begin{array}{|c|c|c|} \hline -1 & -1 & -1 \\ \hline -1 & 8 & -1 \\ \hline -1 & -1 & -1 \\ \hline \end{array} =$$



Máscara de Nitidez (*Sharpening*) - realce de altas frequências

2) máscara que gera a mesma imagem após a convolução



*

0	0	0
0	1	0
0	0	0

=



Máscara de Nitidez (*Sharpening*) - realce de altas frequências

2) Máscara que gera a mesma imagem após a convolução



Normalizado

$$* \frac{1}{9} \begin{array}{|c|c|c|} \hline 0 & 0 & 0 \\ \hline 0 & 9 & 0 \\ \hline 0 & 0 & 0 \\ \hline \end{array} =$$



Máscara de Nitidez (*Sharpening*) - realce de altas frequências

Máscara de nitidez =
imagem original + detecção das bordas

$$\frac{1}{9} \begin{bmatrix} -1 & -1 & -1 \\ -1 & 8 & -1 \\ -1 & -1 & -1 \end{bmatrix} + \frac{1}{9} \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 9 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} = \frac{1}{9} \begin{bmatrix} -1 & -1 & -1 \\ -1 & 17 & -1 \\ -1 & -1 & -1 \end{bmatrix}$$

Máscara de Nitidez (*Sharpening*) - realce de altas frequências

Máscara de Nitidez (normalizado)



$$* \frac{1}{9} \begin{array}{|c|c|c|} \hline -1 & -1 & -1 \\ \hline -1 & 17 & -1 \\ \hline -1 & -1 & -1 \\ \hline \end{array} =$$

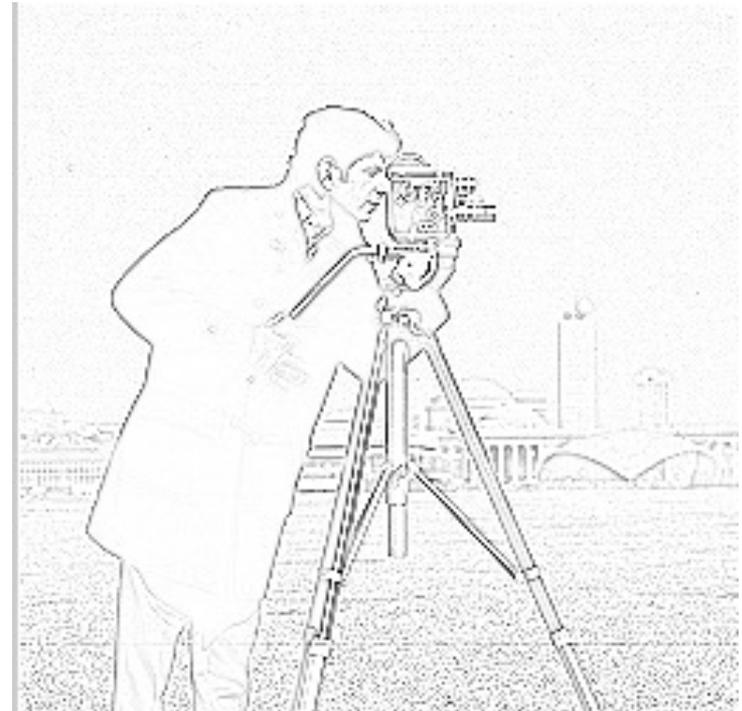
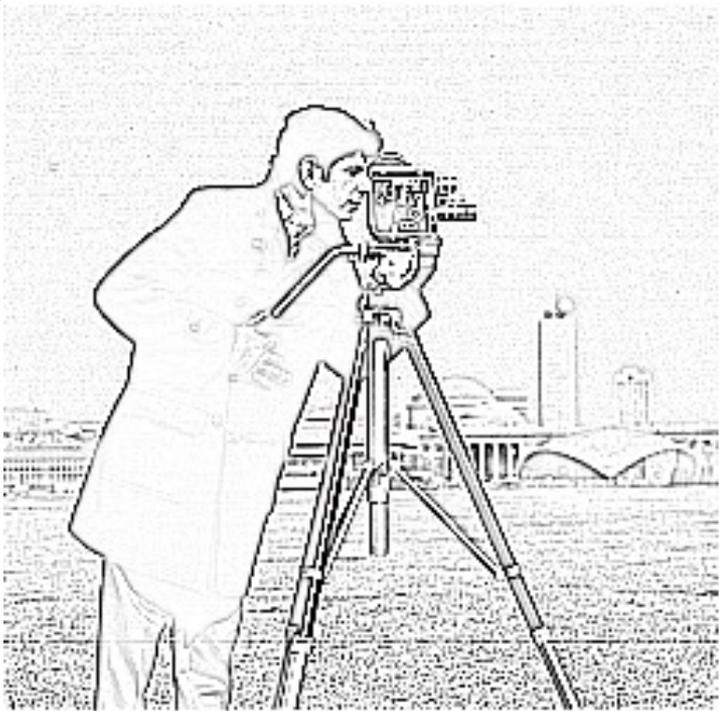


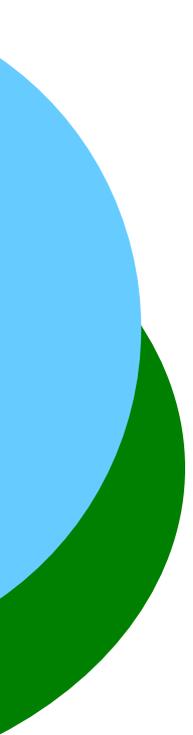
Máscaras Isotrópicas

$$\begin{bmatrix} -1 & -1 & -1 \\ -1 & 8 & -1 \\ -1 & -1 & -1 \end{bmatrix}$$

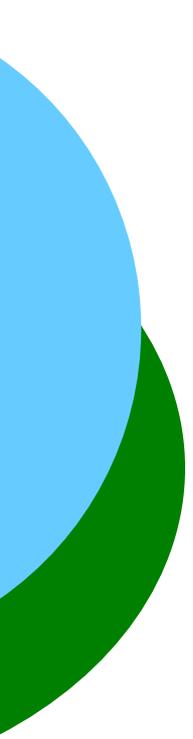


$$\begin{bmatrix} 0 & -1 & 0 \\ -1 & 4 & -1 \\ 0 & -1 & 0 \end{bmatrix}$$





<http://setosa.io/ev/image-kernels/>



FIM