

# Filtragem no Domínio Espacial

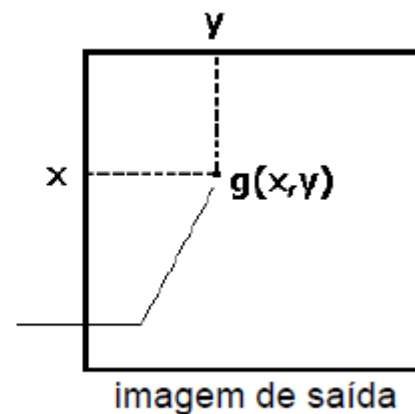
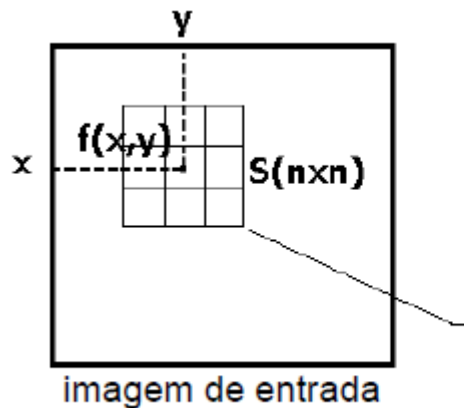
Aula 4

Pablo G. Cavalcanti

Aula originalmente produzida por: Prof. André Backes (UFU)

## Definição

- Conhecidos como operadores locais ou filtros locais
- Combinam a intensidade de um certo número de pixels, para gerar a intensidade da imagem de saída.



São os operadores locais mais utilizados em processamento de imagens, com diversas aplicações:

- Pré-processamento
- Eliminação de ruídos
- Suavização
- Segmentação

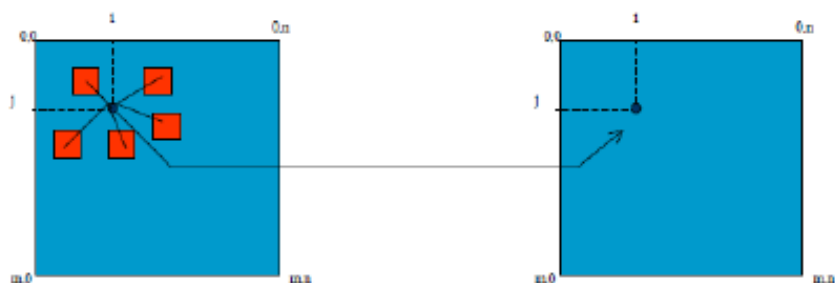
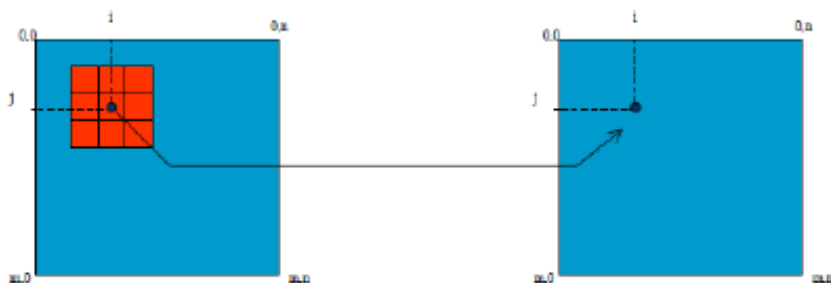
# São técnicas baseadas na convolução de

## ■ templates

- janelas, matrizes

## ■ tuplas

- conjunto de pixels

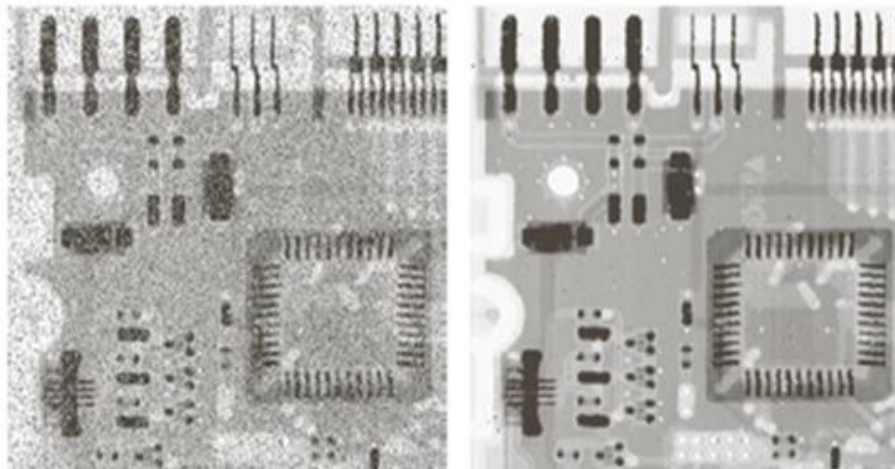


$$\frac{1}{9} \times$$

1	1	1
1	1	1
1	1	1

-1	0	1
-2	0	2
-1	0	1

Exemplo: remoção de ruído



## Processo de filtragem

- ▮ Cada elemento da máscara é multiplicado pelo valor do pixel correspondente na imagem ***f***
- ▮ A soma desses resultados é o novo valor do nível de cinza na nova imagem ***g***
- ▮ Exemplo: *w* é uma janela de  $n \times n = k$  pixels. O processo de filtragem para cada pixel na imagem ***g(x,y)*** será dada por:

$$g(x, y) \propto \sum w_i \cdot f(x, y)$$

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

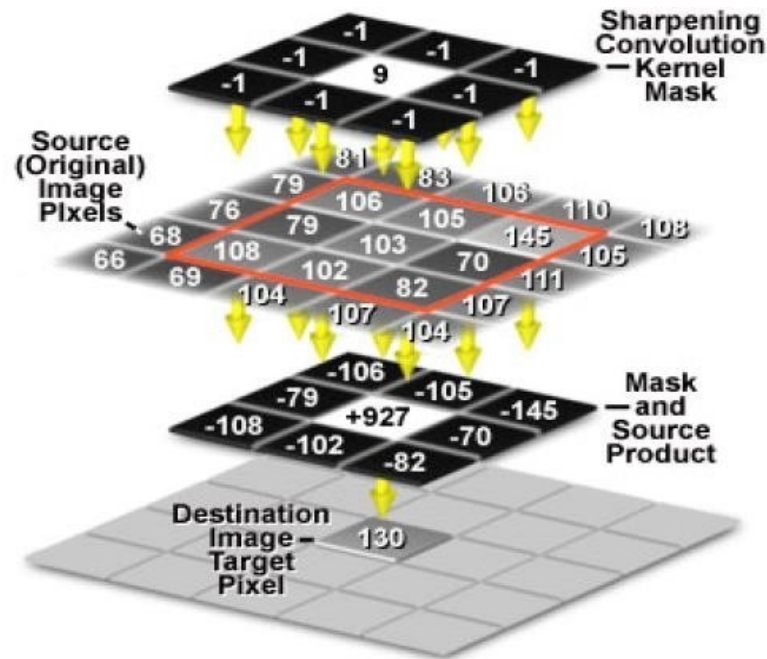
	a	b	c
	d	e	f
	g	h	i

**Template**  
 **$k = 3 \times 3 = 9$**

<b><math>w_1</math></b>	<b><math>w_2</math></b>	<b><math>w_3</math></b>
<b><math>w_4</math></b>	<b><math>w_5</math></b>	<b><math>w_6</math></b>
<b><math>w_7</math></b>	<b><math>w_8</math></b>	<b><math>w_9</math></b>

- ▮ (*a,b,c,d,e,f,g,h,i*): são os valores dos níveis de cinza na vizinhança de ***f(x,y)***
- ▮ ( $w_1$  a  $w_9$ ): são os coeficientes da máscara
- ▮ O valor do pixel ***g(x,y)*** é dado por

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



Existem dois conceitos matemáticos importantes e que estão relacionados com a filtragem espacial: **correlação** e **convolução**.

#### □ Correlação

- Desloca-se a máscara sobre a imagem e calcula-se a soma dos produtos em cada local

#### □ Convolução

- Mesmo processo que a correlação, exceto que a máscara é antes espelhada (rotacionada em 180°)

## □ Equações para máscaras de tamanho $m \times n$

### ▣ Correlação

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

### ▣ Convolução

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

$$a = (m-1)/2 \quad b = (n-1)/2$$

↑ ↑  
Espelhamento ou  
rotação, feito na  
imagem

## □ Observações

- ▮ As equações devem ser avaliadas para todas as posições  $x$  e  $y$  da imagem
- ▮ Se a máscara for simétrica, os resultados da convolução e da correlação são os mesmos
  - No geral, em aplicações de processamento de imagens, as máscaras são simétricas sendo correlação e convolução consideradas como a mesma coisa



## Desloca, Multiplica, Soma

Imagem

Resultado

máscara

1	0
0	1

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

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

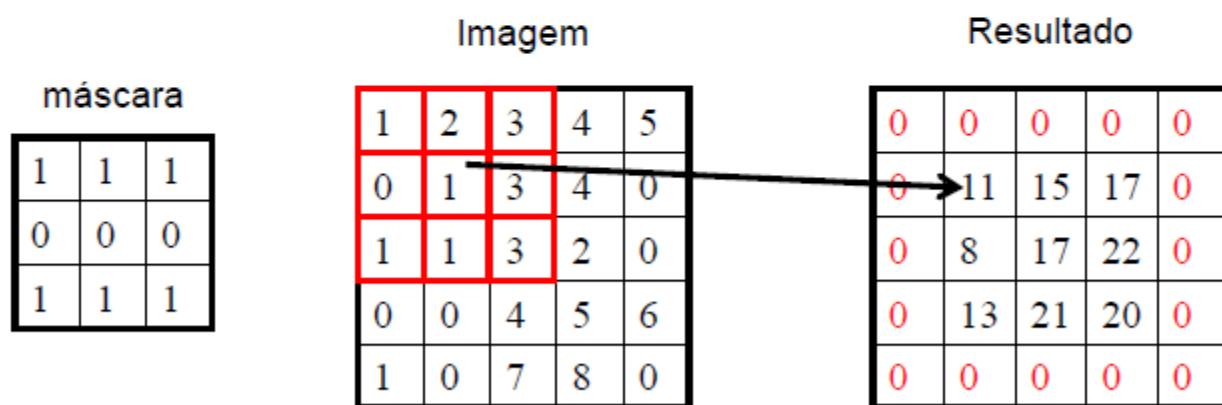
A imagem resultado é menor do que a imagem original. Os valores marcados com \* não podem ser calculados.

## □ Convenção

- ▮ Nas máscaras de organização par ( $2 \times 2$ ,  $4 \times 4$ , ...) o resultado é colocado sobre o primeiro pixel
- ▮ Nas máscaras de organização ímpar ( $3 \times 3$ ,  $5 \times 5$ , ...) o resultado é colocado sobre o pixel de centro
- ▮ A imagem resultado da convolução não necessita obrigatoriamente ser menor que a imagem original.
  - Convolução aperiódica
  - Gabarito truncado
  - Convolução periódica

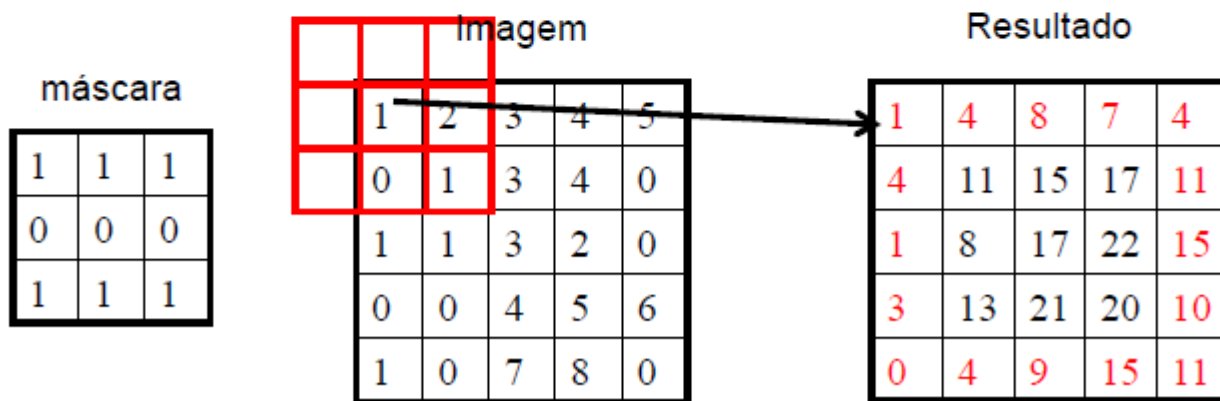
# Convolução aperiódica

- O valor 0 é atribuído aos resultados não calculáveis



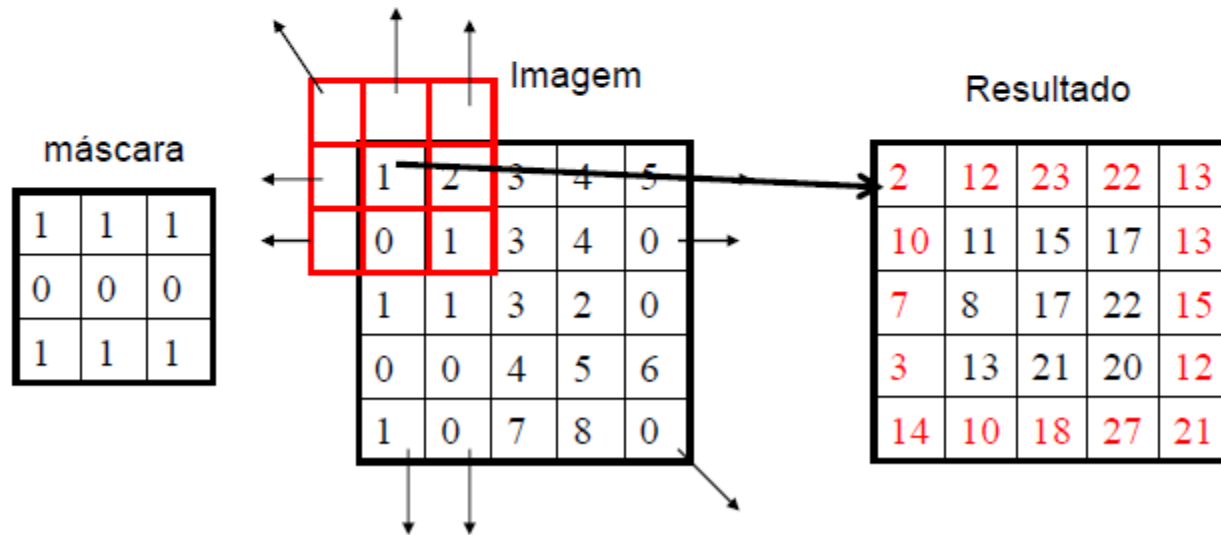
# Gabarito truncado

- Centra-se a máscara com o primeiro pixel da imagem atribuindo o valor 0 aos valores inexistentes na imagem



# Convolução periódica

- A máscara é deslocada sobre todos os pixels da imagem original como se esta fosse adjacente em suas extremidades



## Função “pronta” para convolução:

[Scipy.org](#)[Docs](#)[SciPy v1.0.0 Reference Guide](#)[Multi-dimensional image processing \(`scipy.ndimage`\)](#)

### scipy.ndimage.convolve

`scipy.ndimage.convolve(input, weights, output=None, mode='reflect', cval=0.0, origin=0)`

[\[source\]](#)

Multidimensional convolution.

The array is convolved with the given kernel.

**Parameters:** `input` : *array\_like*

Input array to filter.

`weights` : *array\_like*

Array of weights, same number of dimensions as input

`output` : *ndarray, optional*

The `output` parameter passes an array in which to store the filter output. Output array should have different name as compared to input array to avoid aliasing errors.

`mode` : *{'reflect', 'constant', 'nearest', 'mirror', 'wrap'}, optional*

the `mode` parameter determines how the array borders are handled. For 'constant' mode, values beyond borders are set to be `cval`. Default is 'reflect'.

`cval` : *scalar, optional*

Value to fill past edges of input if `mode` is 'constant'. Default is 0.0

`origin` : *array\_like, optional*

The `origin` parameter controls the placement of the filter, relative to the centre of the current element of the input. Default of 0 is equivalent to `(0,)*input.ndim`.

**Returns:**

`result` : *ndarray*

The result of convolution of `input` with `weights`.

## Entendendo o “mode”:

mode	Ext	Input	Ext
'mirror'	4 3 2	1 2 3 4 5 6 7 8	7 6 5
'reflect'	3 2 1	1 2 3 4 5 6 7 8	8 7 6
'nearest'	1 1 1	1 2 3 4 5 6 7 8	8 8 8
'constant'	0 0 0	1 2 3 4 5 6 7 8	0 0 0
'wrap'	6 7 8	1 2 3 4 5 6 7 8	1 2 3

## Exemplo de uso:

```
>>> a = np.array([[1, 2, 0, 0],
...               [5, 3, 0, 4],
...               [0, 0, 0, 7],
...               [9, 3, 0, 0]])
>>> k = np.array([[1,1,1],[1,1,0],[1,0,0]])
>>> from scipy import ndimage
>>> ndimage.convolve(a, k, mode='constant', cval=0.0)
array([[11, 10, 7, 4],
       [10, 3, 11, 11],
       [15, 12, 14, 7],
       [12, 3, 7, 0]])
```

- O custo computacional da convolução é alto
  - ▮ Em um imagem de tamanho  $M \times M$  e máscara  $N \times N$ , o Número de multiplicações é de  $M^2N^2$
  - ▮ Exemplo: imagem de  $512 \times 512$  e máscara de  $16 \times 16$   
= 67.108.864 multiplicações.
  
- Alternativa: domínio da frequência (Fourier)
  - ▮ Só é justificável se a máscara for maior do que  $32 \times 32$
  - ▮ Custo da Transformada de Fourier



# Máscaras de convolução

- O tamanho da máscara e os valores de seus coeficientes definem o tipo de filtragem produzido
- Exemplos
  - ▮ Passa Baixa e média espacial (suavização)
  - ▮ Filtragem mediana
  - ▮ Passa Alta (realce)
  - ▮ Passa banda
  - ▮ Gradientes (robert, sobel, etc): detectores de borda

## Filtros de Suavização

- Também chamados de filtros passa-baixa
  - ▮ Utiliza uma máscara que realiza a média da vizinhança.
  - ▮ Numa máscara de média, os coeficientes são positivos e a soma deles é igual a 1
  - ▮ Quanto maior a máscara maior efeito de borramento
- Exemplos de máscaras

$$\frac{1}{5} \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix} \quad \frac{1}{9} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \quad \frac{1}{32} \begin{bmatrix} 1 & 3 & 1 \\ 3 & 16 & 3 \\ 1 & 3 & 1 \end{bmatrix} \quad \frac{1}{8} \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 4 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

# Filtros de Suavização

- São filtros usados para o borramento



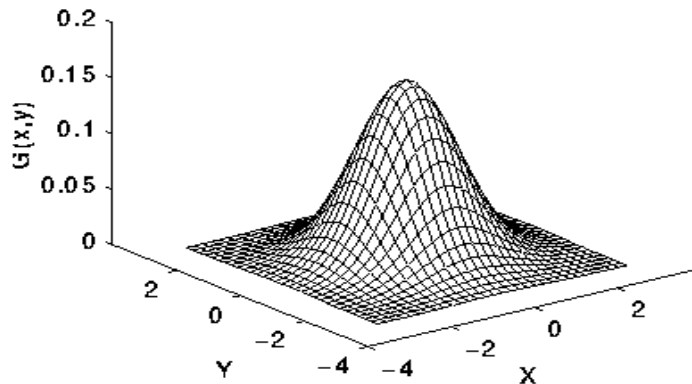
- São filtros usados para a redução de ruídos



## □ Filtro Gaussiano

- ▮ Utiliza a função gaussiana para o cálculo dos coeficientes da máscara

$$G(x, y) = \frac{1}{2\pi\sigma^2} e^{-\frac{x^2+y^2}{2\sigma^2}}$$



Máscara (sigma = 1)

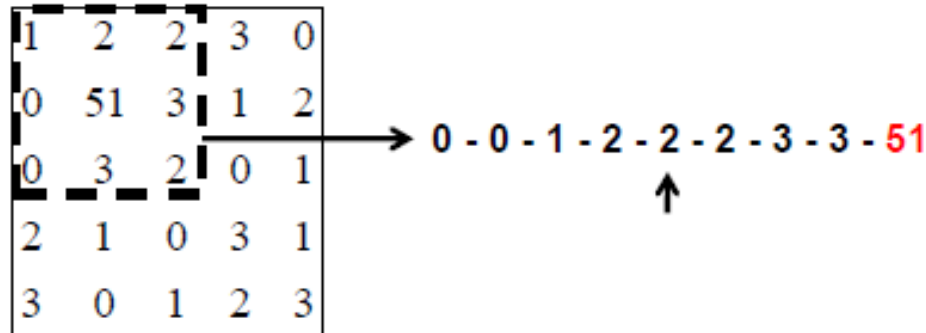
$\frac{1}{273}$

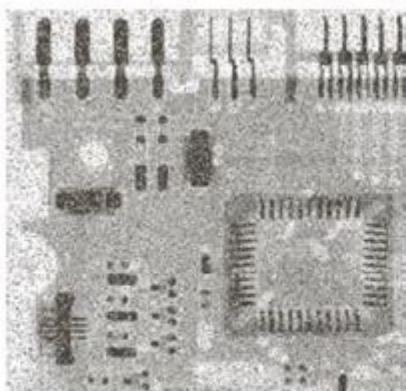
1	4	7	4	1
4	16	26	16	4
7	26	41	26	7
4	16	26	16	4
1	4	7	4	1

## □ Filtro de mediana

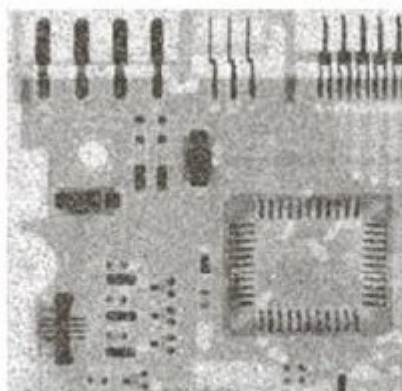
- ▮ Mediana: valor que ocupa a posição central de um conjunto
- ▮ Trata-se de um filtro não linear: não é feita a convolução de uma máscara
- ▮ A intensidade de cada pixel é substituída pela mediana das intensidades na vizinhança daquele pixel.

■ Ex: o ponto de valor 51 é um ruído:

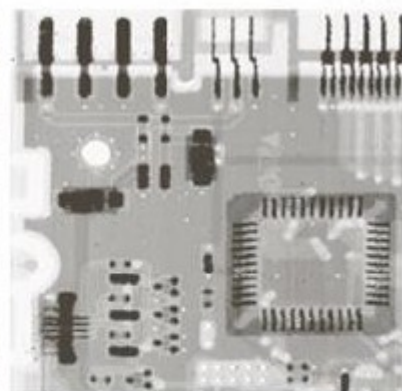




Original



Filtro de média 3x3



Filtro de mediana 3x3

# Filtros de Realce

## □ Também chamados de filtros passa-alta

- ▮ O realce (*sharpening*) tem como objetivo destacar as transições de intensidade na imagem
- ▮ Utiliza um tipo de máscara (normalmente baseada em derivadas) que tende a realçar as diferenças de níveis de cinza na imagem

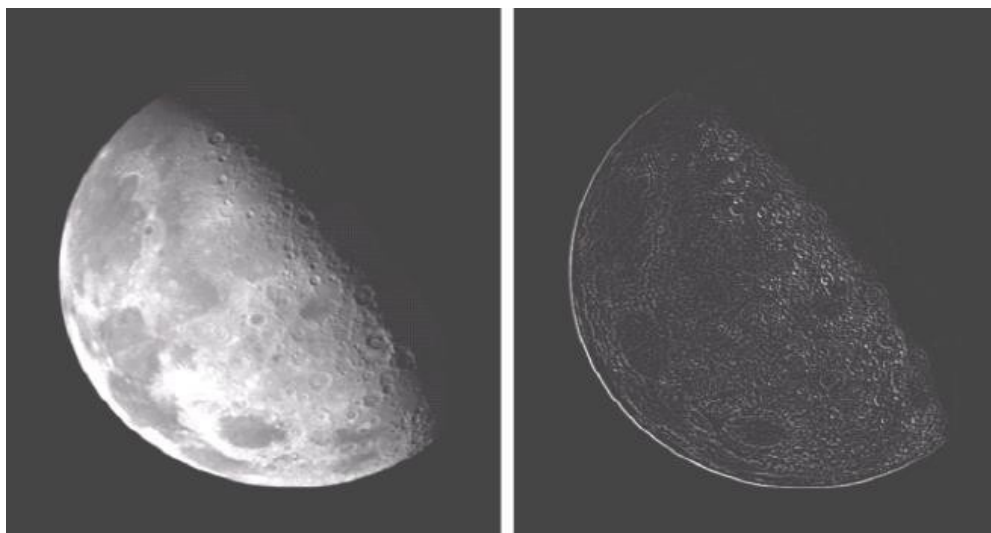


- Derivadas são proporcionais ao grau de descontinuidade na imagem
  - ▮ Enfatizam as regiões de bordas e os ruídos
  - ▮ Não enfatizam regiões constantes ou com variações de intensidade suaves
- Filtros
  - ▮ Laplaciano
  - ▮ *Unsharp masking e highboost filtering*
  - ▮ Derivativos

## Exemplos de filtros Laplacianos 3x3

0	1	0	1	1	1
1	-4	1	1	-8	1
0	1	0	1	1	1

0	-1	0	-1	-1	-1
-1	4	-1	-1	8	-1
0	-1	0	-1	-1	-1







- Como o filtro Laplaciano é linear, existem máscaras que já combinam as duas operações (realce + reconstrução do fundo da imagem)

0	-1	0
-1	5	-1
0	-1	0

-1	-1	-1
-1	9	-1
-1	-1	-1

# Filtros de Realce

- Um processo para aumentar a nitidez das imagens consiste em subtrair uma versão não nítida (*suavizada*) de uma imagem da imagem original
- Passos
  - ▮ Borrar a imagem original
  - ▮ Subtrair a imagem borrada da original – a diferença resultante é chamada de *máscara*
  - ▮ Adicionar a *máscara* à imagem original
- Unsharp masking (máscara de nitidez) e filtragem highboost
  - ▮ Seja  $s(x,y)$  uma suavização da imagem  $f(x,y)$

$$g_{mask}(x, y) = f(x, y) - s(x, y)$$

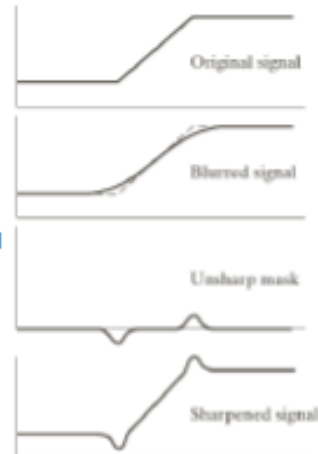
$$g(x, y) = f(x, y) + g_{mask}(x, y)$$

Exemplo unidimensional para entender o processo

Sinal Suavizado →

Diferença entre sinal suavizado e o original →

Sinal realçado →



Generalizando

- ▣  $k = 1 \rightarrow$  *unsharp masking*
- ▣  $K > 1 \rightarrow$  *highboost filtering (filtragem alto-reforço)*
- ▣  $K < 1 \rightarrow$  *atenua a contribuição da máscara de nitidez*

$$g_{mask}(x, y) = f(x, y) - s(x, y)$$

$$g(x, y) = f(x, y) + k \cdot g_{mask}(x, y)$$

## *Unsharp masking e filtragem highboost*

Resultado usando  
*unsharp mask*



Resultado usando filtragem  
*highboost (k=2)*



Links:

<http://docs.scipy.org/doc/scipy/reference/generated/scipy.signal.convolve2d.html>

<http://stackoverflow.com/questions/14765891/image-smoothing-in-python>

<http://scikit-image.org/docs/dev/api/skimage.filters.html>