

MINISTÉRIO DA EDUCAÇÃO
UNIVERSIDADE FEDERAL DO PARANÁ
SETOR DE CIÊNCIAS DA TERRA
Departamento de Geomática

Disciplina: PROCESSAMENTO DIGITAL DE IMAGENS II
Código: GA144

CH Total:45 h

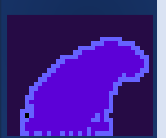
CH Semanal 03 h

Filtragem

Filtros lineares



01001000
10102010
21011001
01001110
10010010
01001011
00110001
11100110
10010100
01010100
01000000



100101
100110
001111
001101
001010
001010
100010
000011
100110
100101
000101
01000

Em processamento de imagens, os filtros lineares resultam da convolução de uma janela móvel e a imagem no espaço 2-D.

O resultado de um filtro linear pode ser escrito na seguinte forma:

$$G(y,x) = \sum \sum (p(i,j) * I(y+i,x+j))$$

onde

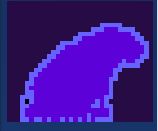
- y,x representam as coordenadas do pixel e
- i,j a posição relativa dos vizinhos
- p(i,j) representa o filtro
- G(y,x) é a imagem resultante, filtrada

PDI-2
0100
1100
1010
1100
0000
1000

0100
1100
1010
1100
0000
1000



01001000
10102010
21011001
01001110
10010010
01001011
00110001
11100110
10010100
01010100
01000000



100101
100110
001111
001101
001010
001010
100010
000011
100110
100101
000101
01000

1	1	1	1	2	1	1	0
1	1	2	1	3	1	1	1
1	1	3	9	2	1	1	0
1	1	3	1	2	1	1	1
9	7	8	9	8	9	9	8
9	9	8	8	9	9	9	8
9	9	9	8	9	8	9	9
9	8	9	8	8	9	9	9

1	1	1	1	2	1	1	0
1	1	2	1	3	1	1	1
1	1	3	9	2	1	1	0
1	1	3	1	2	1	1	1
9	7	8	9	8	9	9	8
9	9	8	8	9	9	9	8
9	9	9	8	9	8	9	9
9	8	9	8	8	9	9	9

1	1	1	1	2	1	1	0
1	1	2	1	3	1	1	1
1	1	3	9	2	1	1	0
1	1	3	1	2	1	1	1
9	7	8	9	8	9	9	8
9	9	8	8	9	9	9	8
9	9	9	8	9	8	9	9
9	8	9	8	8	9	9	9

1	1	1	1	2	1	1	0
1	1	2	1	3	1	1	1
1	1	3	9	2	1	1	0
1	1	3	1	2	1	1	1
9	7	8	9	8	9	9	8
9	9	8	8	9	9	9	8
9	9	9	8	9	8	9	9
9	8	9	8	8	9	9	9

1	1	1	1	2	1	1	0
1	1	2	1	3	1	1	1
1	1	3	9	2	1	1	0
1	1	3	1	2	1	1	1
9	7	8	9	8	9	9	8
9	9	8	8	9	9	9	8
9	9	9	8	9	8	9	9
9	8	9	8	8	9	9	9

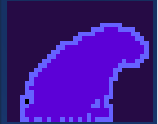
1	1	1	1	2	1	1	0
1	1	2	1	3	1	1	1
1	1	3	9	2	1	1	0
1	1	3	1	2	1	1	1
9	7	8	9	8	9	9	8
9	9	8	8	9	9	9	8
9	9	9	8	9	8	9	9
9	8	9	8	8	9	9	9

1	1	1	1	2	1	1	0
1	1	2	1	3	1	1	1
1	1	3	9	2	1	1	0
1	1	3	1	2	1	1	1
9	7	8	9	8	9	9	8
9	9	8	8	9	9	9	8
9	9	9	8	9	8	9	9
9	8	9	8	8	9	9	9

1	1	1	1	2	1	1	0
1	1	2	1	3	1	1	1
1	1	3	9	2	1	1	0
1	1	3	1	2	1	1	1
9	7	8	9	8	9	9	8
9	9	8	8	9	9	9	8
9	9	9	8	9	8	9	9
9	8	9	8	8	9	9	9



01001000
10102010
21011001
01001110
10010010
01001011
00110001
11100110
10010100
01010100
01000000



100101
100110
001111
001101
001010
001010
100010
000011
100110
100101
000101
01000

- Filtro da média (passa baixas) Para um pixel na posição i,j , deve-se calcular o valor digital médio dele e seus oito vizinhos

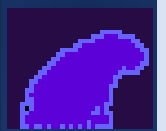
- Os vizinhos são

- $[i-1, j-1]$ $[i-1, j]$ $[i-1, j+1]$
- $[i, j-1]$ $[i, j]$ $[i, j+1]$
- $[i+1, j-1]$ $[i+1, j]$ $[i+1, j+1]$
- Ou, variando um índice de -1 a 1 = $dc = [-1, 0, 1]$
- $[i-1, j+dc]$; $[i, j+dc]$; $[i+1, j+dc]$
- E variando um índice de linhas $dl = [-1, 0, 1]$
- $[i+dl, j+dc]$

1	1	1	1	2	1	1	0
1	1	2	1	3	1	1	1
1	1	3	9	2	1	1	0
1	1	3	1	2	1	1	1
9	7	8	9	8	9	9	8
9	9	8	8	9	9	9	8
9	9	9	8	9	8	9	9
9	8	9	8	8	9	9	9



01001000
10102010
21011001
01001110
10010010
01001011
00110001
11100110
10010100
01010100
01000000



100101
100110
001111
001101
001010
001010
100010
000011
100110
100101
000101
01000

```
• img = cv2.imread(nome)
• n,m,nb = img.shape
• I=img[:, :, 2]
for i in range(n):
    for j in range(m):
        S=0;
        for dl in range(3):
            for coluna in range(3):
                s=s+I[i+dl-1, j+dc-1]
            s=s/9
cv2_imshow(I)
```

1	1	1	1	2	1	1	0
1	1	2	1	3	1	1	1
1	1	3	9	2	1	1	0
1	1	3	1	2	1	1	1
9	7	8	9	8	9	9	8
9	9	8	8	9	9	9	8
9	9	9	8	9	8	9	9
9	8	9	8	8	9	9	9

Isto não funciona para os pixels nas bordas da imagem, pois o vizinho anterior à primeira linha não existe!

Obs: o que ocorre se somamos os oito valores uint8 ?

PDI-2
0100
1100
1010
1100
0000
1000

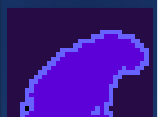
0100
1100
1010
1100
0000
1000

- Restringir pixels a serem processados em função do tamanho da vizinhança.

```
I=img[:, :, 2]
J=np.zeros((n,m),dtype = np.uint8 ) # criamos uma variável vazia em uint8
for i in range(1,n-1):
    for j in range(1,m-1):
        s=0
        for dl in range(3):
            for dc in range(3):
                v=float( I[i+dl-1, j+dc-1]) # converter a float para somar mais de 255
                s=s + v
        s=np.round(s/9)
        J[i,j]=np.uint8(s)
cv2_imshow(J)
```

1	1	1	1	2	1	1	0
1	1	2	1	3	1	1	1
1	1	3	9	2	1	1	0
1	1	3	1	2	1	1	1
9	7	8	9	8	9	9	8
9	9	8	8	9	9	9	8
9	9	9	8	9	8	9	9
9	8	9	8	8	9	9	9

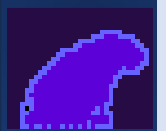
01001000
10102010
21011001
01001110
10010010
01001011
00110001
11100110
10010100
01010100
01000000



100101
100110
001111
001101
001010
001010
100010
000011
100110
100101
000101
01000



01001000
10102010
21011001
01001110
10010010
01001011
00110001
11100110
10010100
01010100
01000000



100101
100110
001111
001101
001010
001010
100010
000011
100110
100101
000101
01000

- Agora, tente aplicar um filtro de tamanho maior, 5x5, ou 7x7

1	1	1	1	1
1	1	1	1	1
1	1	1	1	1
1	1	1	1	1
1	1	1	1	1

Dividido por 25

- depois, tente aplicar um filtro genérico, com pesos estipulados em uma matriz 3x3.

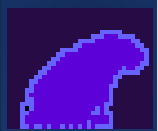
1	2	1
2	4	2
1	2	1

Dividido por...?

Filtro passa-baixas (suavização)



01001000
10102010
21011001
01001110
10010010
01001011
00110001
11100110
10010100
01010100
01000000



100101
100110
001111
001101
001010
001010
100010
000011
100110
100101
000101
01000

- Atenua as altas frequências, aquelas associadas a detalhes na imagem, e deixa apenas as baixas frequências. O efeito deste filtro é a remoção de detalhes da imagem e sua suavização. A imagem filtrada apresenta uma aparência de névoa ou um efeito de "imagem fora de foco", e as áreas presentes na imagem tornam-se mais homogêneas.
- O efeito é atingido substituindo o pixel central pela média da janela. A média pode ser uma média simples ou uma média ponderada, onde diferentes pesos são atribuídos aos vizinhos em função de sua proximidade ao pixel central.
- Exemplo:

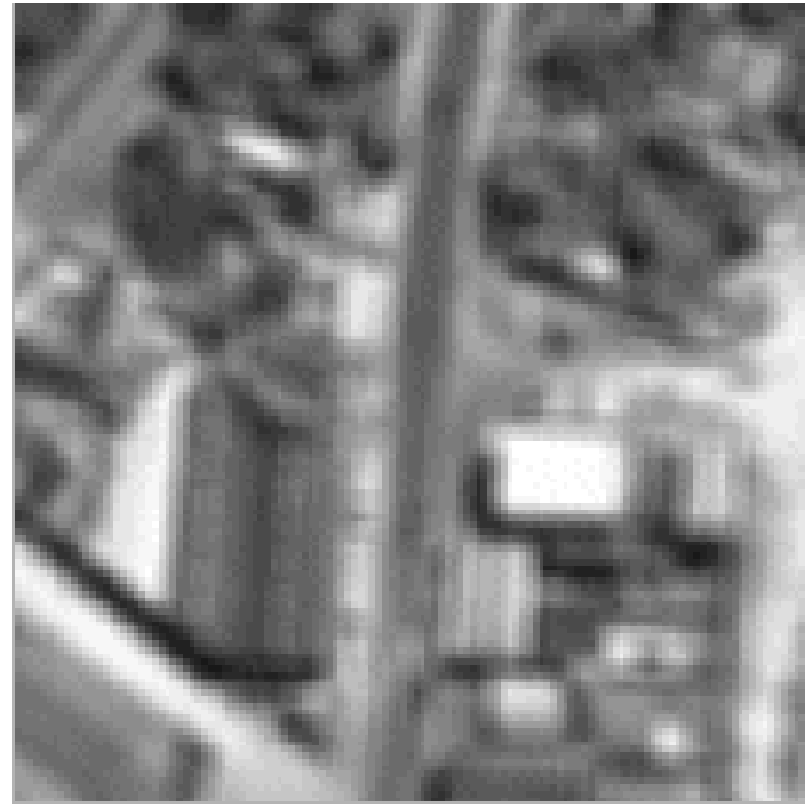
1	1	1	1	2	1	1	0
1	1	2	1	3	1	1	1
1	1	3	9	2	1	1	0
1	1	3	1	2	1	1	1
9	7	8	9	8	9	9	8
9	9	8	8	9	9	9	8
9	9	9	8	9	8	9	9
9	8	9	8	8	9	9	9

Filtro (3x3)

1	1	1
1	1	1
1	1	1



•Original

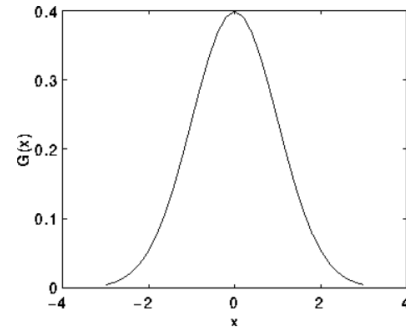


passa-baixas (suavização)

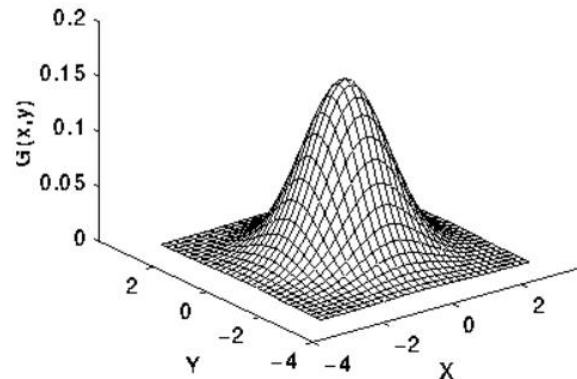
FILTRO GAUSSIANO

O Filtro Gaussiano é um tipo de filtro passa-baixas que usa uma função Gaussiana para calcular os pesos do filtro e, conseqüentemente, a transformação linear. Assim, maior peso é dado ao central e o peso diminui com a distancia ao pixel central da janela.

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



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


$$\frac{1}{273}$$

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

$$\begin{aligned}
&= \sum_i \sum_j f(x-i, y-j) \exp \left\{ \frac{-(i^2 + j^2)}{2\sigma^2} \right\} \\
&= \sum_i \left[\sum_j f(x-i, y-j) \exp \left\{ \frac{-j^2}{2\sigma^2} \right\} \right] \exp \left\{ \frac{-i^2}{2\sigma^2} \right\} \\
&= [f(x, y) * G(y)] * G^T(x).
\end{aligned}$$

Porém, um filtro Gaussiano 2D pode ser substituído por dois filtros Gaussianos 1D, que são mais rápidos.

- Exemplo

$$f^* \left(\frac{1}{16} \begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 2 \\ 1 & 2 & 1 \end{bmatrix} \right) = \left(f^* \frac{1}{4} [1 \ 2 \ 1] \right) * \left(\frac{1}{4} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix} \right)$$

$$\frac{1}{4} [1 \ 2 \ 1] * \frac{1}{4} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix} = \frac{1}{16} \begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 2 \\ 1 & 2 & 1 \end{bmatrix}.$$

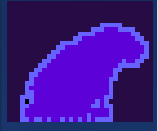
PDI-2
0100
1100
1010
1100
0000
1000

Filtro passa-altas (realce)

0100
1100
1010
1100
0000
1000



01001000
10102010
21011001
01001110
10010010
01001011
00110001
11100110
10010100
01010100
01000000



100101
100110
001111
001101
001010
001010
100010
000011
100110
100101
000101
01000

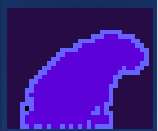
- Enfatiza os contrastes, realçando os detalhes da imagem.
- O nome do filtro explica seu funcionamento, pois nesta transformação as baixas frequências são eliminadas, sendo as altas frequências as únicas remanescentes.
- Este efeito pode ser atingido adicionando à imagem original a diferença entre a imagem original e o resultado de um filtro-passa baixas.
- O resultado da operação é nulo em regiões homogêneas. Em regiões com detalhes, o valor resultante é alto, em função do contraste entre o pixel central e a vizinhança.

PDI-2
0100
1100
1010
1100
0000
1000

0100
1100
1010
1100
0000
1000



01001000
10102010
21011001
01001110
10010010
01001011
00110001
11100110
10010100
01010100
01000000



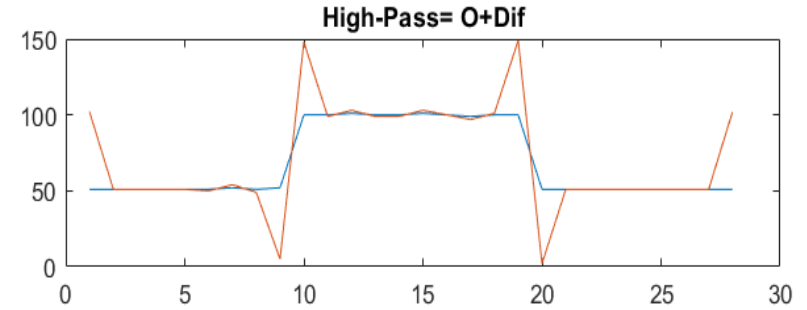
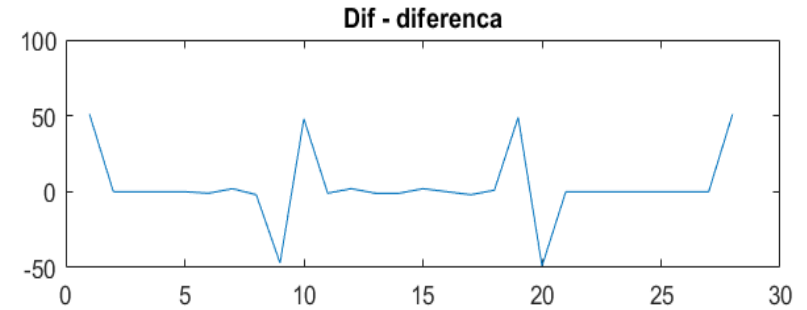
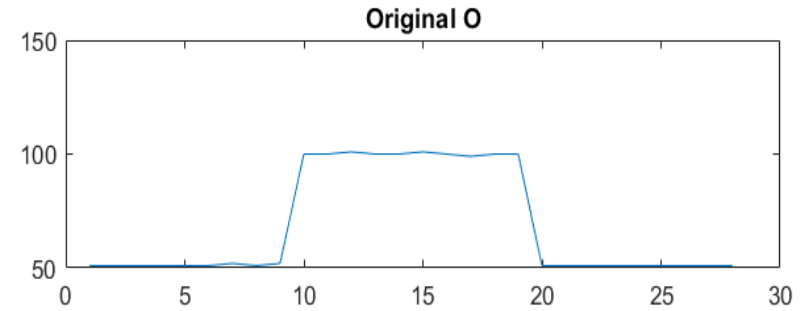
100101
100110
001111
001101
001010
001010
100010
000011
100110
100101
000101
01000

Para entender...

Se aplicarmos a uma série de dados (1D)

A diferença retira o valor original, pode ser igual em regiões claras e escuras.

Somando esta diferença ao valor original se salienta o contraste nas regiões de bordas.
Em regiões uniformes, não ocorre alteração.



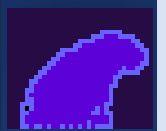
PDI-2
0100
1100
1010
1100
0000
1000

Diferença entre o central e seus vizinhos

0100
1100
1010
1100
0000
1000

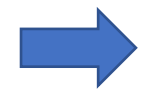


01001000
10102010
21011001
01001110
10010010
01001011
00110001
11100110
10010100
01010100
01000000



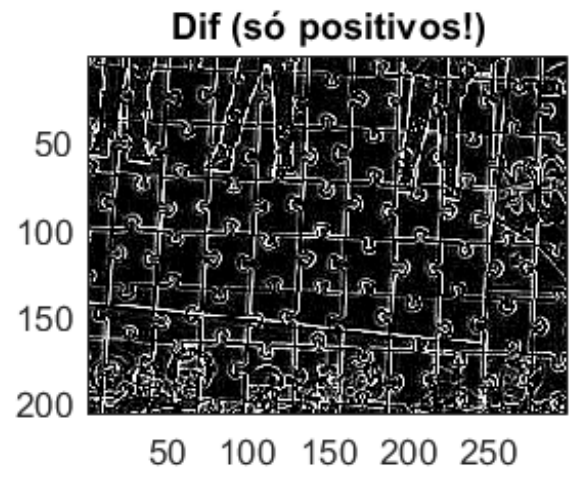
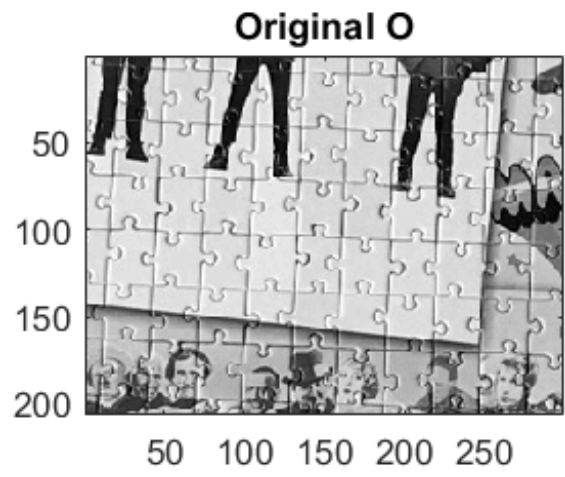
100101
100110
001111
001101
001010
001010
100010
000011
100110
100101
000101
01000

-1	0	0	0	-1	0	0	0	-1
0	1	0	0	1	0	0	1	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0
-1	1	0	0	0	0	0	1	-1
0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	1	0	0	1	0	0	1	0
-1	0	0	0	-1	0	0	0	-1



-1	-1	-1
-1	8	-1
-1	-1	-1

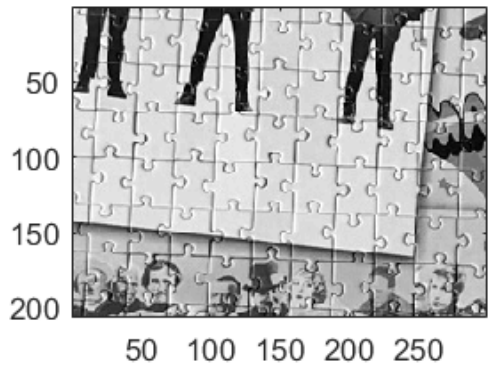
A diferença entre o central e seus oito vizinhos



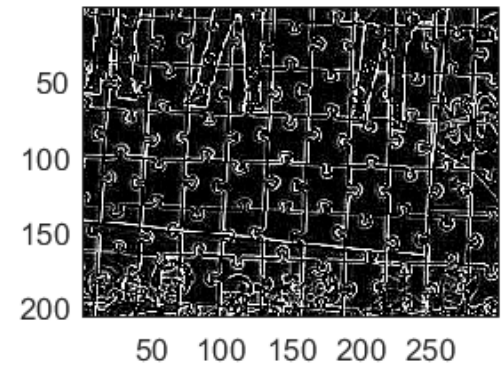
Central + Diferença

$$\begin{matrix} -1 & -1 & -1 \\ -1 & 8 & -1 \\ -1 & -1 & -1 \end{matrix} + \begin{matrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{matrix} \rightarrow \begin{matrix} -1 & -1 & -1 \\ -1 & 9 & -1 \\ -1 & -1 & -1 \end{matrix}$$

Original O

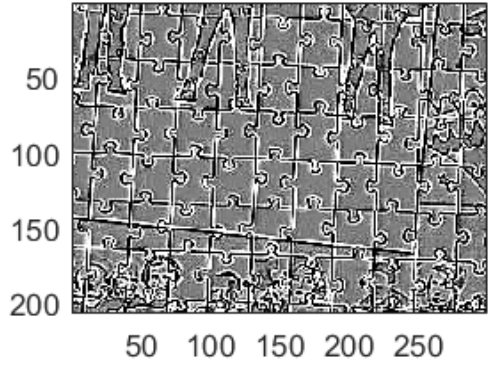


Dif (só positivos!)

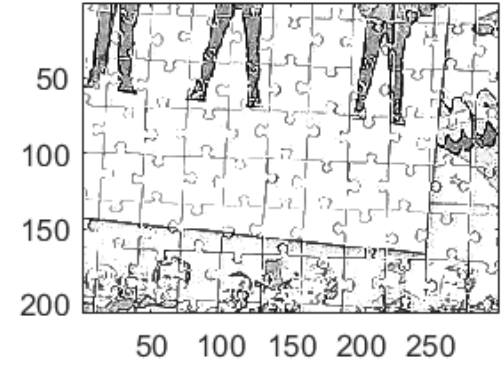


Somando a diferença ao valor central acentua o contraste

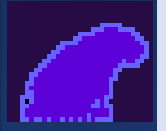
Dif+128



HP=O+dif



01001000
 10102010
 21011001
 01001110
 10010010
 01001011
 00110001
 11100110
 10010100
 01010100
 01000000



100101
 100110
 001111
 001101
 001010
 001010
 100010
 000011
 100110
 100101
 000101
 01000

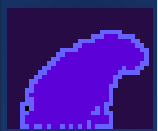
PDI-2
0100
1100
1010
1100
0000
1000

Exemplos de passa-altas

0100
1100
1010
1100
0000
1000



01001000
10102010
21011001
01001110
10010010
01001011
00110001
11100110
10010100
01010100
01000000



100101
100110
001111
001101
001010
001010
100010
000011
100110
100101
000101
01000

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

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

-1	-1	-1	-1	-1
-1	-1	-1	-1	-1
-1	-1	25	-1	-1
-1	-1	-1	-1	-1
-1	-1	-1	-1	-1



•Original



passa-altas

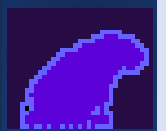
PDI-2
0100
1100
1010
1100
0000
1000

Filtros direcionais

0100
1100
1010
1100
0000
1000

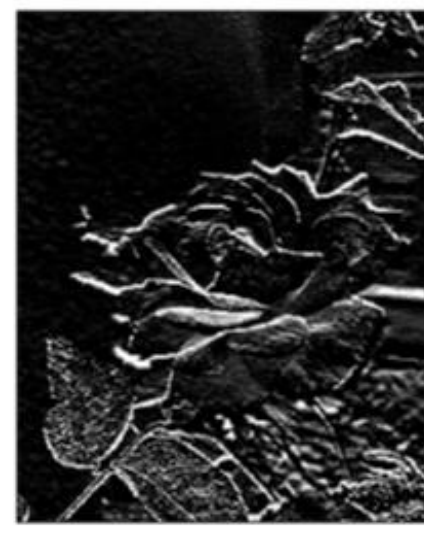


01001000
10102010
21011001
01001110
10010010
01001011
00110001
11100110
10010100
01010100
01000000



100101
100110
001111
001101
001010
001010
100010
000011
100110
100101
000101
01000

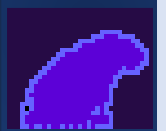
- A convolução de uma janela e a imagem também é útil para salientar determinadas linhas ou bordas. Por exemplo, as técnicas de filtragem permitem salientar as bordas ou linhas que ocorrem numa determinada direção, fazendo a diferença dos valores na janela considerando sua posição em relação ao pixel central da janela. A seguir são mostrados alguns exemplos destes filtros.



Exemplo: bordas horizontais



01001000
10102010
21011001
01001110
10010010
01001011
00110001
11100110
10010100
01010100
01000000

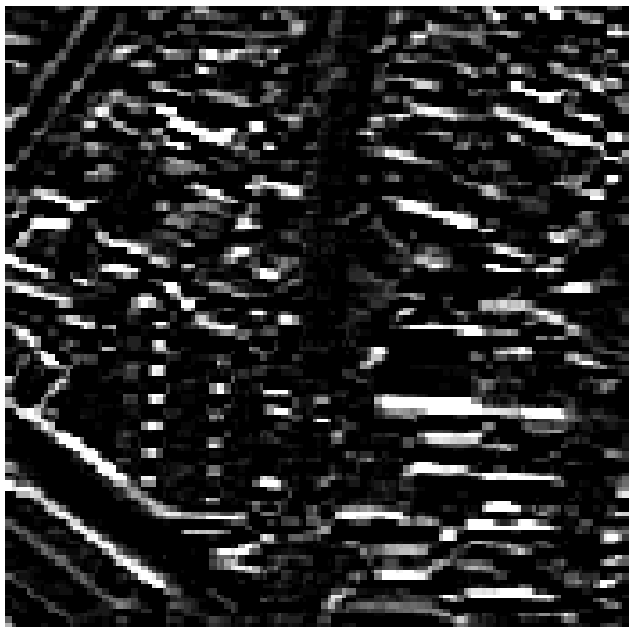


100101
100110
001111
001101
001010
001010
100010
000011
100110
100101
000101
01000



1	1	1
1	-2	1
-1	-1	-1

Norte



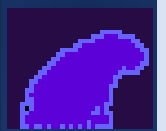
- Os contrastes na direção norte são salientados.
- Algumas linhas diagonais também são salientadas, pois possuem uma componente norte forte.

PDI-2
0100
1100
1010
1100
0000
1000

0100
1100
1010
1100
0000
1000



01001000
10102010
21011001
01001110
10010010
01001011
00110001
11100110
10010100
01010100
01000000



100101
100110
001111
001101
001010
001010
100010
000011
100110
100101
000101
01000

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & -2 & 1 \\ -1 & -1 & -1 \end{bmatrix}$$

Norte 

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ -1 & -2 & 1 \\ -1 & -1 & 1 \end{bmatrix}$$

Nordeste

$$\begin{bmatrix} -1 & -1 & -1 \\ 1 & -2 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

Sul 

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & -2 & -1 \\ 1 & -1 & -1 \end{bmatrix}$$

Noroeste

$$\begin{bmatrix} -1 & 1 & 1 \\ -1 & -2 & 1 \\ -1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

Leste 

$$\begin{bmatrix} -1 & -1 & 1 \\ -1 & -2 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

Sudeste

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 1 & -2 & -1 \\ 1 & 1 & -1 \end{bmatrix}$$

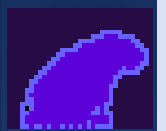
Oeste 

$$\begin{bmatrix} 1 & -1 & -1 \\ 1 & -2 & -1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

Sudoeste



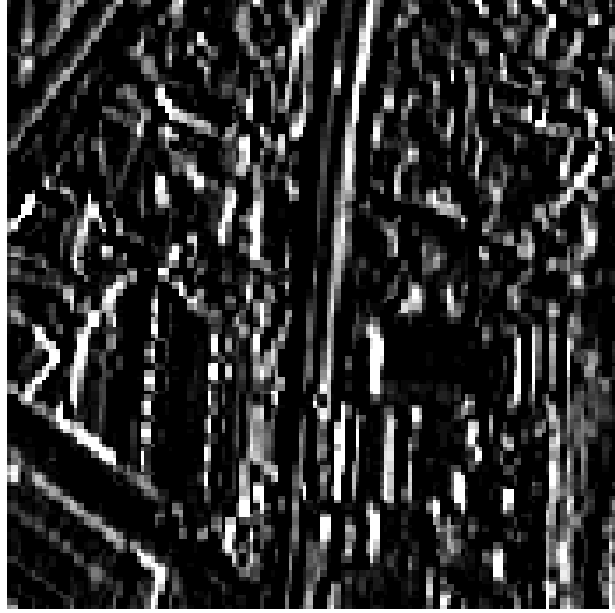
01001000
10102010
21011001
01001110
10010010
01001011
00110001
11100110
10010100
01010100
01000000



100101
100110
001111
001101
001010
001010
100010
000011
100110
100101
000101
01000

• leste

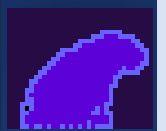
-1	1	1
-1	-2	1
-1	1	1



Filtros não lineares



01001000
10102010
21011001
01001110
10010010
01001011
00110001
11100110
10010100
01010100
01000000



100101
100110
001111
001101
001010
001010
100010
000011
100110
100101
000101
01000

- Resultam da análise da vizinhança em torno do pixel, mas neste caso seu funcionamento não pode ser representado usando a forma geral da convolução.
- **O filtro de moda** (valor mais frequente) : Usado para suavizar imagens, especialmente temáticas, pois o novo valor atribuído ao pixel central corresponde ao valor mais frequente da vizinhança e por este motivo é igual a pelo menos um dos pixels vizinhos.
- **O filtro de mediana** (valor central) : o novo valor corresponde ao valor central após ordenar os valores de forma crescente.

1	1	1	1	2	1	1	0
1	1	2	1	3	1	1	1
1	1	3	1	2	1	1	0
1	1	3	1	4	1	1	1
9	7	8	8	8	9	9	8
9	9	8	8	9	9	9	8
9	9	9	8	9	8	9	9
9	8	9	8	8	9	9	9

Serie=[3 1 2 3 1 4 8 8 8]
Moda: 8 (mais frequente)

Mediana:
[1 1 2 3 3 4 8 8 8] = 3

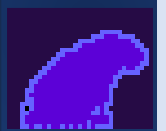
PDI-2
0100
1100
1010
1100
0000
1000

Mediana

0100
1100
1010
1100
0000
1000



01001000
10102010
21011001
01001110
10010010
01001011
00110001
11100110
10010100
01010100
01000000



100101
100110
001111
001101
001010
001010
100010
000011
100110
100101
000101
01000

Filtro da mediana: O valor resultante é a mediana da vizinhança. Este filtro introduz um certo grau de suavização na imagem resultante, do que decorre perda de detalhe. A diferença em relação ao filtro passa baixas é que as bordas não são degradadas em extremo, pois os valores originais são preservados.



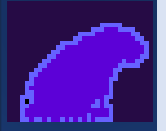
PDI-2
0100
1100
1010
1100
0000
1000

Filtros de Gradiente

0100
1100
1010
1100
0000
1000



01001000
10102010
21011001
01001110
10010010
01001011
00110001
11100110
10010100
01010100
01000000

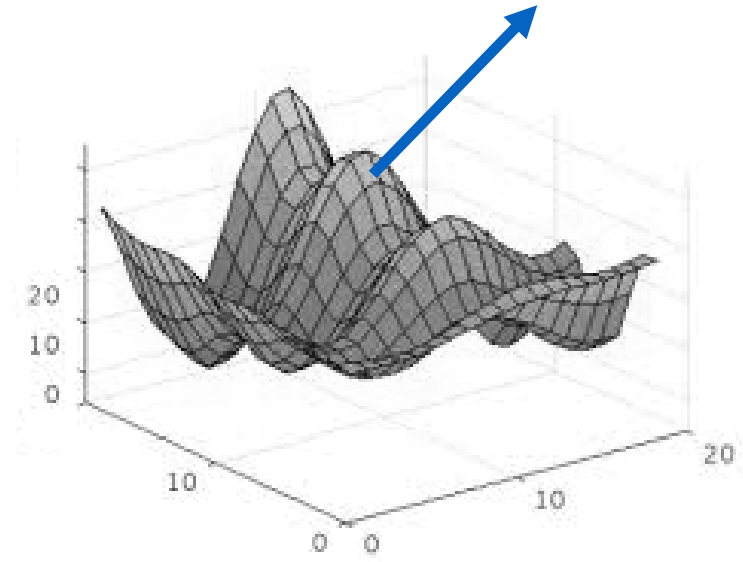


100101
100110
001111
001101
001010
001010
100010
000011
100110
100101
000101
01000

Se compararmos a variação dos pixels com altura de uma grade, como um DTM, podemos descrever a variação local da declividade através do gradiente local desta superfície.

O gradiente de uma superfície descreve sua inclinação no local especificado e é um vetor. Que aponta para fora da superfície.

O gradiente pode ser calculado a partir de suas duas componentes (Norte e Leste), ou seja, a derivada parcial da função da superfície em relação a linhas e colunas.

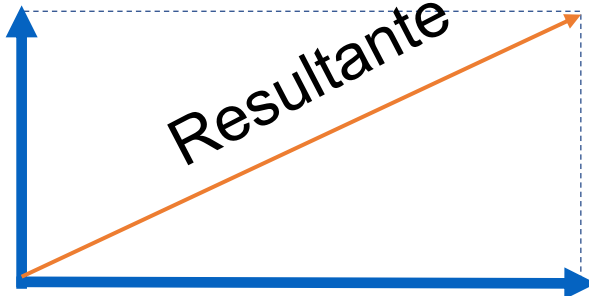


$$G(x, y) = \begin{bmatrix} \frac{\delta F(x,y)}{\delta(x)} \\ \frac{\delta F(x,y)}{\delta(y)} \end{bmatrix}$$

Intensidade do Gradiente

$$I(x, y) = \sqrt{\frac{\delta F(x,y)^2}{\delta(x)} + \frac{\delta F(x,y)^2}{\delta(y)}}$$

Gradiente em linhas



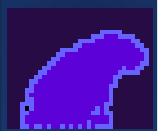
Gradiente em colunas

PDI-2
0100
1100
1010
1100
0000
1000

0100
1100
1010
1100
0000
1000



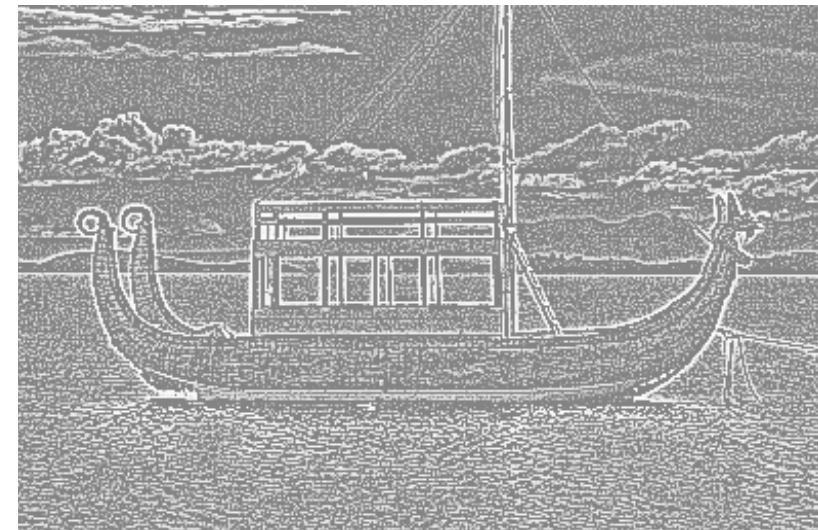
01001000
10102010
21011001
01001110
10010010
01001011
00110001
11100110
10010100
01010100
01000000



100101
100110
001111
001101
001010
001010
100010
000011
100110
100101
000101
01000

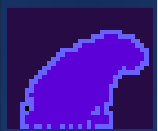
No Para calcular o Gradiente:

- Estima-se o gradiente em X
- Estima-se o gradiente em Y (Y perpendicular a X)
- Calcula-se a resultante da soma destes dois vetores.
- O pixel recebe um valor proporcional à magnitude do gradiente.





01001000
10102010
21011001
01001110
10010010
01001011
00110001
11100110
10010100
01010100
01000000



100101
100110
001111
001101
001010
001010
100010
000011
100110
100101
000101
01000

- Ex: filtros de Sobel

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

$$\delta F(x,y)/\delta(x)$$

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

$$\delta F(x,y)/\delta(y)$$

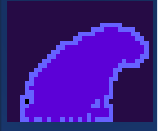
PDI-2
0100
1100
1010
1100
0000
1000

Laplaciano

0100
1100
1010
1100
0000
1000



01001000
10102010
21011001
01001110
10010010
01001011
00110001
11100110
10010100
01010100
01000000



100101
100110
001111
001101
001010
001010
100010
000011
100110
100101
000101
01000

O filtro Laplaciano é um operador que calcula a derivada isotrópica (não depende da direção, em todas as direções)

Gradiente local em todas as direções

$$\nabla^2 f = \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}$$

Exemplo:

0	1	0
1	-4	1
0	1	0

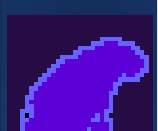
-1	-1	-1
-1	8	-1
-1	-1	-1

PDI-2
0100
1100
1010
1100
0000
1000

0100
1100
1010
1100
0000
1000



01001000
10102010
21011001
01001110
10010010
01001011
00110001
11100110
10010100
01010100
01000000



100101
100110
001111
001101
001010
001010
100010
000011
100110
100101
000101
01000

Na prática, o Laplaciano pode ser muito demorado para calcular e é sensível à presença de ruído. Por isso, não se usa diretamente sua formulação original.

Usa-se a diferença entre a imagem original e a imagen suavizada com um filtro Gaussiano.

Isto é conhecido como o Laplaciano do Gaussiano

LoG

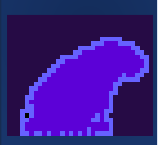
$$LoG(x, y) = -\frac{1}{\pi\sigma^4} \left[1 - \frac{x^2 + y^2}{2\sigma^2} \right] e^{-\frac{x^2 + y^2}{2\sigma^2}}$$

PDI-2
0100
1100
1010
1100
0000
1000

0100
1100
1010
1100
0000
1000



01001000
10102010
21011001
01001110
10010010
01001011
00110001
11100110
10010100
01010100
01000000



100101
100110
001111
001101
001010
001010
100010
000011
100110
100101
000101
01000

- No ambiente Google Colab
- Desenvolva um filtro de média 93×3 , depois um (5×5)
- Um filtro passa-altas...