

# 3 空间域滤波

# 主要内容



- 空间域滤波概述
  - ✓ 空间域滤波器
  - ✓ 模板卷积
  - ✓ 空间域滤波器分类
- 平滑滤波器
  - ✓ 均值滤波器
  - ✓ 加权均值滤波器
  - ✓ 中值滤波器
  - ✓ 最值滤波器

# 主要内容



- 锐化滤波器
  - ✓ 梯度滤波器
  - ✓ Roberts滤波器
  - ✓ Prewitt滤波器
  - ✓ Sobel滤波器
  - ✓ 拉普拉斯滤波器

# 3.3 锐化滤波器



- 锐化滤波器的主要用途
  - ✓ 突出图像中的细节, 增强被模糊了的细节
  - ✓印刷中的细微层次强调, 弥补扫描对图像的钝化
  - ✓ 超声探测成像,分辨率低,边缘模糊,通过锐化 来改善
  - ✓ 图像识别中,分割前的边缘提取
  - ✓ 锐化处理恢复过度钝化、暴光不足的图像

# 3.3 锐化滤波器



• 锐化滤波器的工作原理

□ 邻域平均方法—积分过程—结果使图像的边缘模糊

锐化方法-微分过程-结果使图像的 边缘突出

先去噪, 再锐化操作

# 3.3 锐化滤波器



• 锐化滤波器的分类

✓一阶微分滤波器

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

✓二阶微分滤波器

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



- 梯度滤波器
  - ✓ 梯度用一个二维列向量来定义

$$\nabla f = \begin{bmatrix} G_x \\ G_y \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{\partial f}{\partial x} \\ \frac{\partial f}{\partial y} \end{bmatrix}$$

$$\nabla f = mag(\nabla f)$$

$$= \left[G_x^2 + G_y^2\right]^{\frac{1}{2}}$$

$$= \left[\left(\frac{\partial f}{\partial x}\right)^2 + \left(\frac{\partial f}{\partial y}\right)^2\right]^{\frac{1}{2}}$$

✓ 实际中往往用梯度模值代替梯度为减少计算量

$$\nabla f \approx \left| G_{x} \right| + \left| G_{y} \right|$$

Z <sub>1</sub>	Z <sub>2</sub>	$Z_3$	
Z <sub>4</sub>	Z <sub>5</sub>	Z <sub>6</sub>	
Z <sub>7</sub>	Z <sub>8</sub>	Z <sub>9</sub>	

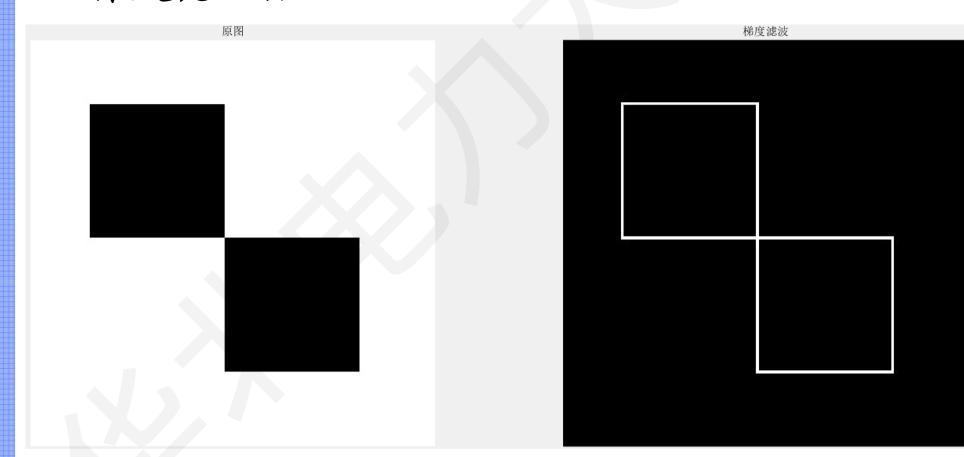


- 梯度滤波器
  - √点z5的Vf值可用数字方式近似。

$$\nabla f = |z_6 - z_5| + |z_8 - z_5|$$

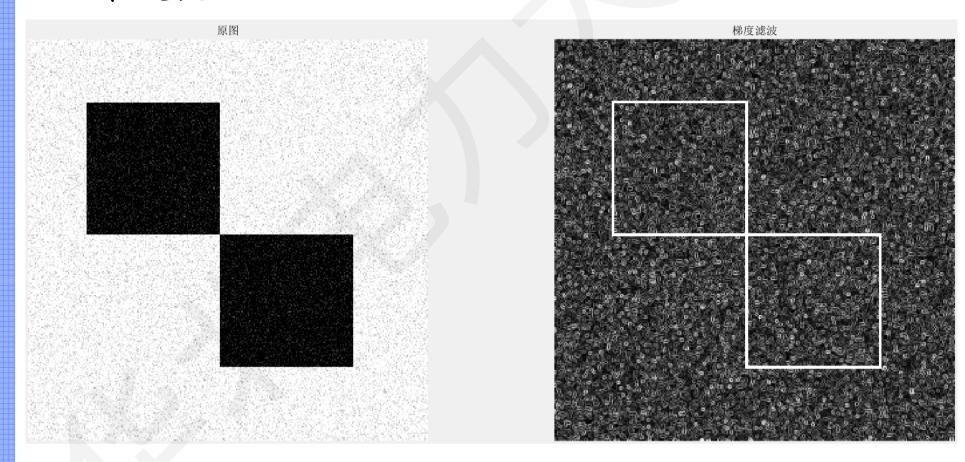


• 梯度滤波器





## • 梯度滤波器





## • 梯度滤波器







```
I1 = imread('blackblock.jpg');
I1 = rgb2gray(I1); %必须转为灰度图像
I1 = im2double(I1);
I2 = imgradient(I1); %梯度滤波
%创建图形窗口
figure(1);
subplot(1,2,1);imshow(I1);title('原图');
subplot(1,2,2);imshow(I2);title('梯度滤波');
```

	_	
Z <sub>1</sub>	Z <sub>2</sub>	Z <sub>3</sub>
Z <sub>4</sub>	Z <sub>5</sub>	Z <sub>6</sub>
Z <sub>7</sub>	Z <sub>8</sub>	Z <sub>9</sub>



- · Roberts交叉梯度滤波器
  - ✓点z5的Vf值可用数字方式近似

$$\nabla f = |z_9 - z_5| + |z_8 - z_6|$$

- ✓ 梯度计算由两个模板组成,第一个求得梯度的第一项,第二个求得梯度的第二项,然后求和,得到梯度。
- ✓常用来处理具有陡峭的低噪声图像,当图像边缘接近于正45度或负45度时,该算法处理效果更理想。
- ✓ 其缺点是对边缘的定位不太准确。

$Z_1$	Z <sub>2</sub>	Z <sub>3</sub>
$Z_4$	Z <sub>5</sub>	Z <sub>6</sub>
Z <sub>7</sub>	Z <sub>8</sub>	Z <sub>9</sub>



· Roberts交叉梯度滤波器







```
I1 = imread('lena.jpg');
I1 = rgb2gray(I1); %必须转为灰度图像
I1 = im2double(I1);
I2 = imgradient(I1, 'roberts');%Roberts梯度滤波
%创建图形窗口
figure(1);
subplot(1,2,1);imshow(I1);title('原图');
subplot(1,2,2);imshow(I2);title('Roberts梯度滤波');
```

Z <sub>1</sub>	Z <sub>2</sub>	Z <sub>3</sub>
Z <sub>4</sub>	Z <sub>5</sub>	Z <sub>6</sub>
Z <sub>7</sub>	Z <sub>8</sub>	Z <sub>9</sub>



- Prewitt梯度滤波器
  - ✓点z5的Vf值可用数字方式近似

$$\nabla f = |(z_7 + z_8 + z_9) - (z_1 + z_2 + z_3)| + |(z_3 + z_6 + z_9) - (z_1 + z_4 + z_7)|$$

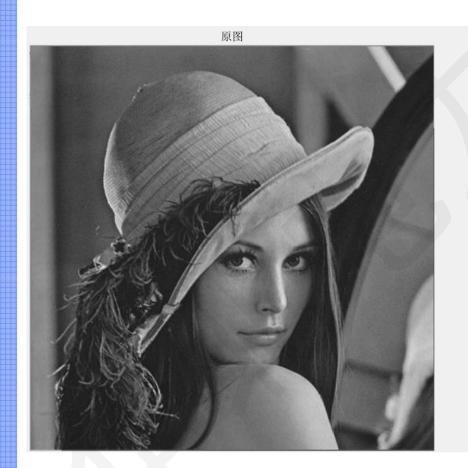
-1	-1	-1	
0	0	0	
1	1	1	

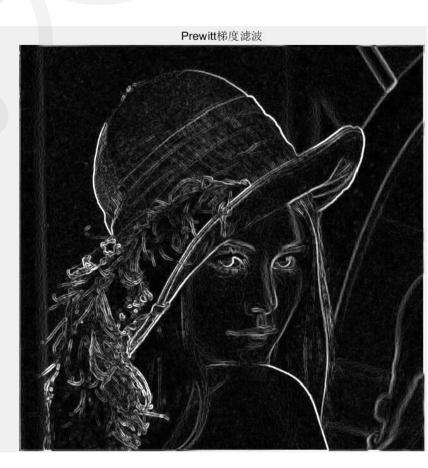
-1	0	1
-1	0	1
-1	0	1

- ✓ 边缘检测结果在水平方向和垂直方向均比Robert 算子更加明显。
  - ✓ 适合用来识别噪声较多、灰度渐变的图像。



· Prewitt梯度滤波器







```
I1 = imread('lena.jpg');
I1 = rgb2gray(I1); %必须转为灰度图像
I1 = im2double(I1);
I2 = imgradient(I1, 'prewitt');%Prewitt梯度滤波
%创建图形窗口
figure(1);
subplot(1,2,1);imshow(I1);title('原图');
subplot(1,2,2);imshow(I2);title('Prewitt梯度滤波');
```

Z <sub>1</sub>	Z <sub>2</sub>	Z <sub>3</sub>	
Z <sub>4</sub>	Z <sub>5</sub>	Z <sub>6</sub>	
Z <sub>7</sub>	Z <sub>8</sub>	Z <sub>9</sub>	



- Sobel梯度滤波器
  - ✓点z5的Vf值可用数字方式近似

$$\nabla f = |(z_7 + 2z_8 + z_9) - (z_1 + 2z_2 + z_3)| + |(z_3 + 2z_6 + z_9) - (z_1 + 2z_4 + z_7)|$$

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

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

✓ 边缘定位更准确,常用于噪声较多、灰度渐变的图像。



· Sobel梯度滤波器



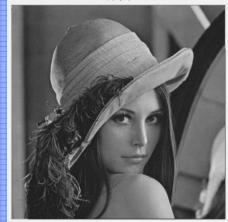




```
I1 = imread('lena.jpg');
I1 = rgb2gray(I1); %必须转为灰度图像
I1 = im2double(I1);
I2 = imgradient(I1, 'sobel');%Sobel梯度滤波
%创建图形窗口
figure(1);
subplot(1,2,1);imshow(I1);title('原图');
subplot(1,2,2);imshow(I2);title('Sobel梯度滤波');
```



原图



梯度滤波



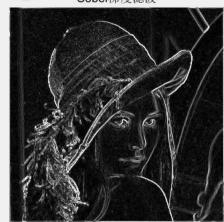
Roberts梯度滤波



Prewitt梯度滤波



Sobel梯度滤波



















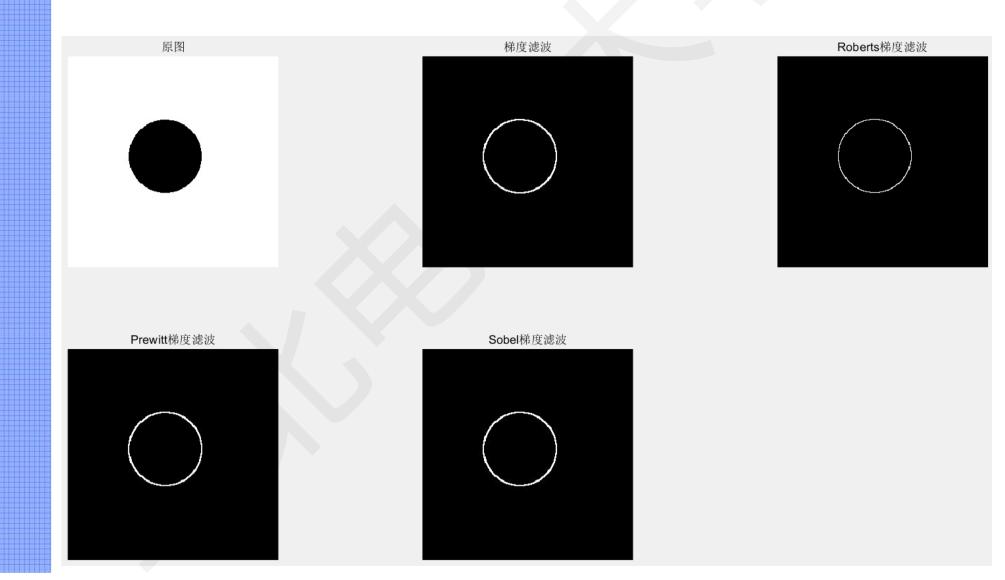














- 拉普拉斯滤波器  $\nabla^2 f = \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}$ 
  - ✓在x方向上

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x^2} = [f(x+1, y) - f(x, y)] - [f(x, y) - f(x-1, y)]$$

✓在y方向上

$$\frac{\partial^2 f}{\partial y^2} = [f(x, y+1) - f(x, y)] - [f(x, y) - f(x, y-1)]$$

✓综合

$$\nabla^2 f = [f(x+1, y) + f(x-1, y) + f(x, y+1) + f(x, y-1)] - 4f(x, y)$$



$$\nabla^2 f = [f(x+1,y) + f(x-1,y) + f(x,y+1) + f(x,y-1)] - 4f(x,y)$$

			_			
	f(x+1,y)			0	1	0
f(x,y_1)	f(x,y)	f(x,y+1)		1	-4	1
	f(x-1,y)			0	1	0
				1	1	1
				1	-8	1
				1	1	<b>1</b> CSDN @示瞳



#### • 拉普拉斯滤波器

✓ 拉普拉斯算子计算的是二阶微分,所以对图像中的噪声相当敏感。

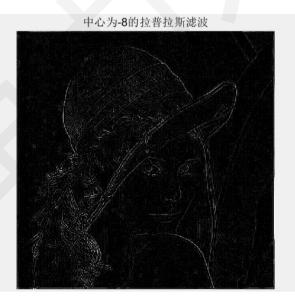
✓ 常产生双像素宽的边缘,也不能提供边缘方向的信息。

✓很少直接用于检测边缘,而主要用于已知边缘像素后确定该像素是在图像的暗区或明区一边。



## • 拉普拉斯滤波器



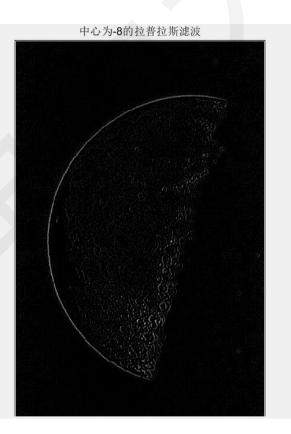






## • 拉普拉斯滤波器











```
I1 = imread('lena.jpg');
I1 = rgb2gray(I1);
I1 = im2double(I1);
laplacian1 = [1,1,1;1,-8,1;1,1,1]; %扩展的拉普拉斯滤波器
I2 = imfilter(I1, laplacian1);
laplacian2 = [0,1,0;1,-4,1;0,1,0]; %拉普拉斯滤波器
I3 = imfilter(I1, laplacian2);
figure(1);
subplot(1,3,1);imshow(I1);title('原图');
subplot(1,3,2);imshow(l2);title('中心为-8的拉普拉斯滤波');
subplot(1,3,3);imshow(l3);title('中心为-4的拉普拉斯滤波');
```



- 拉普拉斯滤波器对图像增强
  - ✓ 拉普拉斯算子是强调灰度突变而减加重灰度慢变化的区域。
  - ✓把原图像拉普拉斯图像叠加在一起,这样既能保护拉氏锐化效果,同时又能复原背景信息。

$$g(x,y) = \begin{cases} f(x,y) - \nabla^2 f(x,y) & \mathbf{中心轴为负} \\ f(x,y) + \nabla^2 f(x,y) & \mathbf{中心轴为正} \end{cases}$$



## • 拉普拉斯滤波器



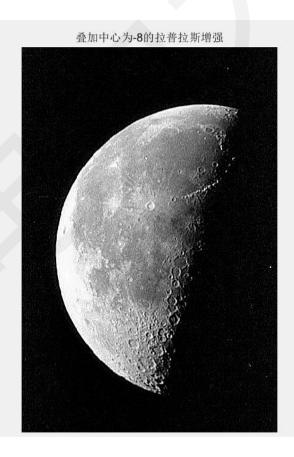






## • 拉普拉斯滤波器











```
I1 = imread('lena.jpg');
I1 = rgb2gray(I1);
I1 = im2double(I1);
laplacian1 = [1,1,1;1,-8,1;1,1,1]; %扩展的拉普拉斯滤波器
I2 = imfilter(I1, laplacian1);
laplacian2 = [0,1,0;1,-4,1;0,1,0]; %拉普拉斯滤波器
I3 = imfilter(I1, laplacian2);
figure(1);
subplot(1,3,1);imshow(I1);title('原图');
subplot(1,3,2);imshow(I1-I2);title('叠加中心为-8的拉普拉斯增强');
Subplot(1,3,3);imshow(I1-I3);title('叠加中心为-4的拉普拉斯增强');
```