

实验二 边缘检测实验

1 实验简介和目的

边缘是图像亮度急剧变化的部分，检测边缘目的是捕捉重要事件和世界属性的变化。可以看出，在图像形成模型的一般假设下，图像亮度的不连续性可能对应于

1. 深度不连续，
2. 表面取向的不连续性
3. 材料特性的变化和场景照明的变化。

在理想情况下，将边缘检测器应用于图像的结果可能会导致一组连接的曲线，这些曲线指示对象的边界、表面标记的边界以及对应于表面方向不连续性的曲线。因此，将边缘检测算法应用于图像可以显著减少要处理的数据量，因此可以过滤掉可能被认为不太相关的信息，同时保留图像的重要结构属性。如果边缘检测步骤成功，则随后解释原始图像中的信息内容的任务可以因此大大简化。

2 算法模型和原理

在实验过程中采用了一阶和二阶微分算子检验边缘。

其中一阶算子：Roberts算子，sobel算子

Roberts算子：

$$\begin{bmatrix} +1 & 0 \\ 0 & -1 \end{bmatrix} \quad \text{和} \quad \begin{bmatrix} 0 & +1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix}$$

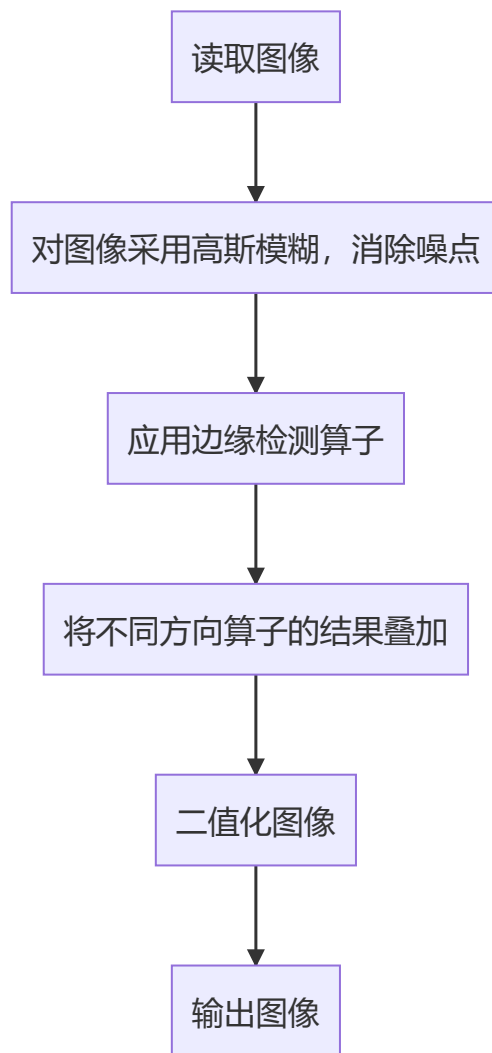
sobel算子：

$$\begin{bmatrix} +1 & 0 & -1 \\ +2 & 0 & -2 \\ +1 & 0 & -1 \end{bmatrix} \quad \text{和} \quad \begin{bmatrix} +1 & 0 & -1 \\ +2 & 0 & -2 \\ +1 & 0 & -1 \end{bmatrix}$$

二阶算子：Laplace算子

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

3 算法框图



4 算法设计

Roberts算子:

```
1 import cv2 as cv
2 import numpy as np
3 name = 'scen.jpg'
4 img0 = cv.imread(name, 0)
5 img = img0
6 img = cv.GaussianBlur(img0, (9, 9), 0)
7 # flower2: 5, 5
8 # scen: 3, 5
9 # pipe organ:
10 # window: 7
11
12 #Roberts
13 kernelx = np.array([[ -1, 0], [0, 1]], dtype=int)
14 kernely = np.array([[ 0, -1], [1, 0]], dtype=int)
15 x = cv.filter2D(img, cv.CV_16S, kernelx)
16 y = cv.filter2D(img, cv.CV_16S, kernely)
17
18 absX = cv.convertScaleAbs(x)
19 absY = cv.convertScaleAbs(y)
20 Roberts = cv.addWeighted(absX, 0.5, absY, 0.5, 0)
21
22 ret, thres = cv.threshold(Roberts, 5, 255, cv.THRESH_BINARY)
```

```

23
24 cv.imwrite(name[:-4] + ' Robert edge.jpg', thres)
25 cv.imwrite(name[:-4] + ' Robert edge raw.jpg', Roberts)

```

Sobel算子:

```

1  import cv2 as cv
2  import numpy as np
3  name = 'pipe organ.jpg'
4  img0 = cv.imread(name, 0)
5  img = img0
6  img = cv.GaussianBlur(img0, (7, 7), 0)
7
8  x = cv.Sobel(img, cv.CV_16S, 1, 0)
9  y = cv.Sobel(img, cv.CV_16S, 0, 1)
10
11 absX = cv.convertScaleAbs(x)    # 转回uint8
12 absY = cv.convertScaleAbs(y)
13
14 Sobel = cv.addweighted(absX, 0.5, absY, 0.5, 0)
15
16 ret, thres = cv.threshold(Sobel, 20, 255, cv.THRESH_BINARY)
17
18 cv.imwrite(name[:-4] + ' Sobel edge.jpg', thres)
19 cv.imwrite(name[:-4] + ' Sobel edge raw.jpg', Sobel)

```

Laplace算子

```

1  import cv2 as cv
2  import numpy as np
3  name = 'flower2.jpg'
4  img0 = cv.imread(name, 0)
5  img = img0
6  img = cv.GaussianBlur(img0, (7, 7), 0)
7
8  x = cv.Sobel(img, cv.CV_16S, 1, 0)
9  y = cv.Sobel(img, cv.CV_16S, 0, 1)
10
11 absX = cv.convertScaleAbs(x)    # 转回uint8
12 absY = cv.convertScaleAbs(y)
13
14 Sobel = cv.addweighted(absX, 0.5, absY, 0.5, 0)
15
16 ret, thres = cv.threshold(Sobel, 20, 255, cv.THRESH_BINARY)
17
18 cv.imwrite(name[:-4] + ' Laplace edge.jpg', thres)
19 cv.imwrite(name[:-4] + ' Laplace edge raw.jpg', Sobel)

```

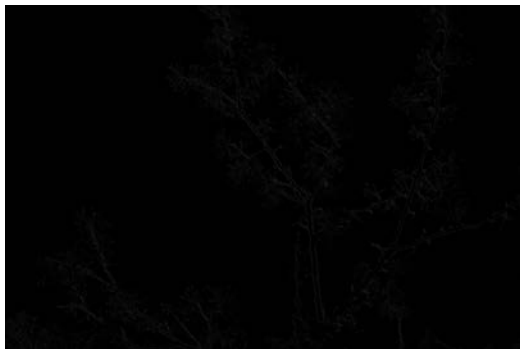
5 实验分析

下面是采取不同算子边缘检测的结果

original



Roberts



Binarized Roberts



Sobel



Binarized Sobel



Laplace



Binarized Laplace



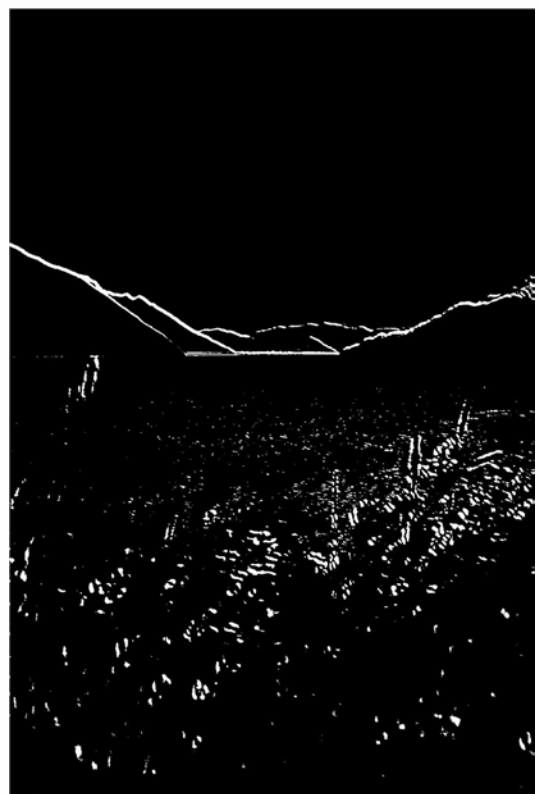
original



Roberts



Roberts&binarized



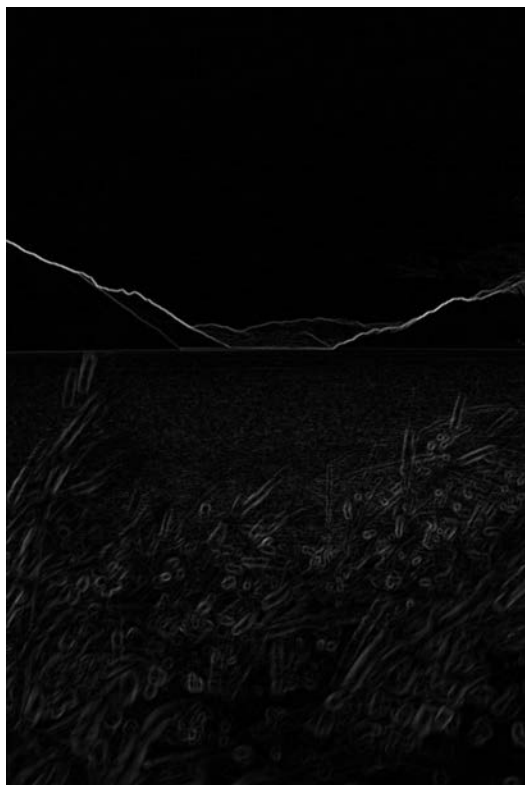
Sobel



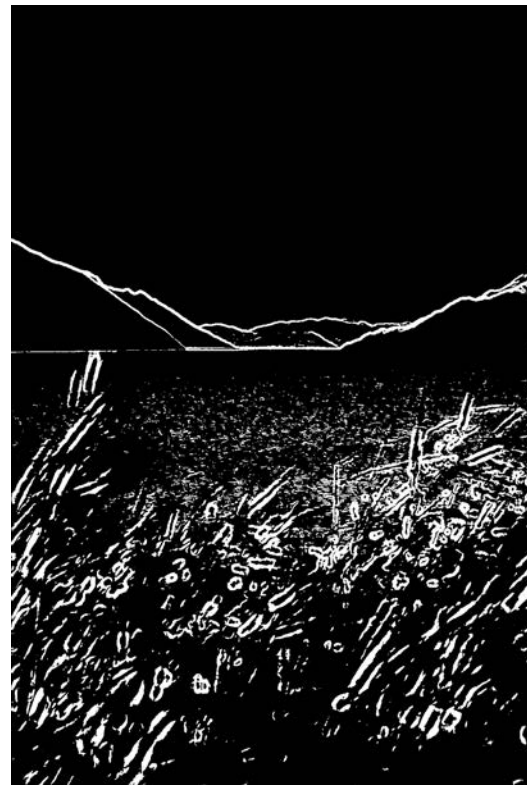
Sobel&binarized



Laplace



Laplace&binarized



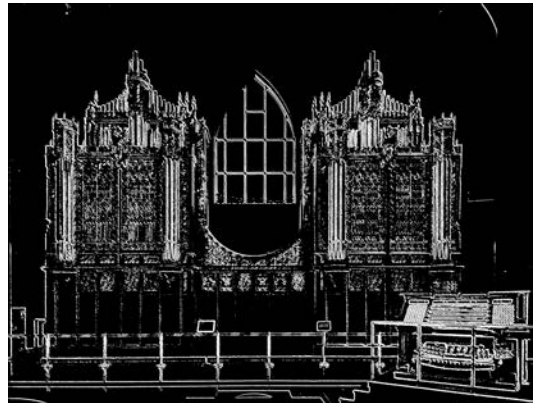
original



Roberts



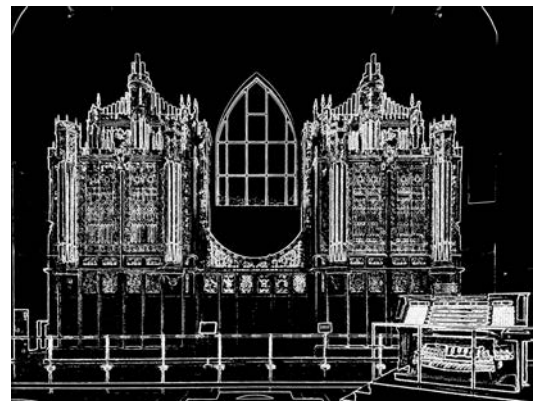
Roberts&binarized



Sobel



Sobel&binarized



Laplace



Laplace&binarized

