

实训四：图像边缘检测与锐化

作者：杨仕龙

1 实验的目的

1. 了解图像锐化的目的和原理；
2. 掌握常用的一阶差分：Sobel、Prewitt、LoG 算子和二阶差分：Laplacian 算子的理论和使用；
3. 掌握图像增强的综合处理方法。

2 实验原理

1. **图像锐化的目的和原理**：在图像的识别中常需要突出边缘和轮廓信息。图像锐化就是增强图像的边缘或轮廓。边缘和轮廓常常位于图像中灰度突变的地方，图像平滑通过平均（类似积分）过程使得图像边缘模糊，图像锐化则通过微分而使图像边缘突出、清晰。
2. **微分算子**具有突出灰度变化的作用，对图像运用微分算子，灰度变化较大的点处算得的值比较高，因此可将这些微分值作为相应点的边界强度，通过设置门限的方法，提取边界点集。一阶微分 $\frac{\partial f}{\partial x}$ 与 $\frac{\partial f}{\partial y}$ 是最简单的微分算子，它们分别求出了灰度在 x 和 y 方向上的变化率，而方向 α 上的灰度变化率可以用下面式子计算：

$$\frac{\partial f}{\partial \alpha} = \frac{\partial f}{\partial x} \cos \alpha + \frac{\partial f}{\partial y} \sin \alpha = G \cdot (\cos \alpha i + \sin \alpha j) \quad (1)$$

对于数字图像，应该采用差分运算代替求导，相对应的一阶差分为：

$$\begin{cases} \Delta_x f(i, j) = f(i, j) - f(i-1, j) \\ \Delta_y f(i, j) = f(i, j) - f(i, j-1) \end{cases} \quad (2)$$

方向差分为： $\Delta_\alpha f(i, j) = \Delta_x f(i, j) \cos \alpha + \Delta_y f(i, j) \sin \alpha$ 。函数 f 在某点的方向导数取得最大值的
方向是 $\alpha = \tan^{-1} \left(\frac{\partial f}{\partial x} / \frac{\partial f}{\partial y} \right)$ 。方向导数的最大值是 $|G| = \left[\left(\frac{\partial f}{\partial x} \right)^2 + \left(\frac{\partial f}{\partial y} \right)^2 \right]^{\frac{1}{2}}$ 称为梯度模。利用梯度模算子来检测边缘是一种很好的方法，它不仅具有位移不变性，还具有各向同性。为了运算简便，实际中采用梯度模的近似形式，如： $|\Delta_x f(i, j)| + |\Delta_y f(i, j)|$ 、 $\max(|\Delta_x f(i, j)|, |\Delta_y f(i, j)|)$ 及 $\max(|f(i, j) - f(m, n)|)$ 。

3. 边缘检测

(a) Roberts 算子的表达式为：

$$\nabla_x = \begin{bmatrix} -1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}, \nabla_y = \begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \quad (3)$$

Roberts 算子在水平方向和垂直方向的计算公式如下：

$$\begin{cases} \nabla_x(i, j) = f(i+i, j+1) - f(i, j) \\ \nabla_y(i, j) = f(i, j+1) - f(i+1, j) \end{cases} \quad (4)$$

最后，我们需要对两个方向的计算结果求取算术平均： $S = \sqrt{\nabla_x(i, j)^2 + \nabla_y(i, j)^2}$ 。

(b) Sobel 算子的表达式为:

$$\nabla_x = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ -1 & -2 & -1 \end{pmatrix}, \nabla_y = \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 2 & 0 & -2 \\ 1 & 0 & -1 \end{pmatrix} \quad (5)$$

其中, ∇_x 为 x 方向算子, ∇_y 为 y 方向算子。由于 Sobel 算子是滤波算子的形式, 用于提取边缘。我们可以利用快速卷积函数, 简单有效, 因此应用很广泛。

(c) 拉普拉斯算子的表达式如下:

$$\nabla^2 f = \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 f}{\partial y^2} \quad (6)$$

其中:

$$\begin{cases} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} = f(x+1, y) - 2f(x, y) + f(x-1, y) \\ \frac{\partial^2 f}{\partial y^2} = f(x, y+1) - 2f(x, y) + f(x, y-1) \end{cases} \quad (7)$$

将方程 (7) 代入到 (6) 可得: $\nabla^2 f(x, y) = f(x+1, y) + f(x-1, y) + f(x, y+1) + f(x, y-1) - 4f(x, y)$, 写成矩阵形式的算子为 K_1 。

$$K_1 = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & -4 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}, K_2 = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & -8 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \quad (8)$$

(d) **补充知识:** 拉普拉斯-高斯算法 (LoG) 是一种二阶边缘检测方法。它通过寻找图像灰度值中二阶微分中的过零点 (Zero Crossing) 来检测边缘点。其原理为: 灰度级变形成的边缘经过微分算子形成一个单峰函数, 峰值位置对应边缘点; 对单峰函数进行微分, 则峰值处的微分值为 0, 峰值两侧符号相反, 而原先的极值点对应于二阶微分中的过零点, 通过检测过零点即可将图像的边缘提取出来。

4. OpenCV 中的边缘检测

(a) Canny 算子

```
edges = cv.Canny(image, threshold1, threshold2[, edges[, apertureSize[, L2gradient]]]);
```

其中: 低于阈值 1 (threshold1) 的像素点会被认为不是边缘; 高于阈值 2 (threshold2) 的像素点会被认为是边缘; 在阈值 1 和阈值 2 之间的像素点, 若与第 2 步得到的边缘像素点相邻, 则被认为是边缘, 否则被认为不是边缘。

(b) Sobel 算子

```
edges = cv2.Sobel(src, ddepth, dx, dy[, dst[, ksize[, scale[, delta[, borderType]]]]]);
```

(c) Roberts 算子

```
filter2D(src, ddepth, kernel, dst=None, anchor=None, delta=None, borderType=None);
```

```
1 # Roberts 算子关键代码
2 kernal_x = np.array([[ -1, 0], [0, 1]], dtype=int)
3 kernal_y = np.array([[0, -1], [1, 0]], dtype=int)
4 x = cv.filter2D(grayImage, cv.CV_16S, kernal_x)
5 y = cv.filter2D(grayImage, cv.CV_16S, kernal_y)
6
7 # 转 uint8 并融合图像
8 absX = cv.convertScaleAbs(x)
9 absY = cv.convertScaleAbs(y)
10 Roberts = cv.addWeighted(absX, 0.5, absY, 0.5, 0)
```

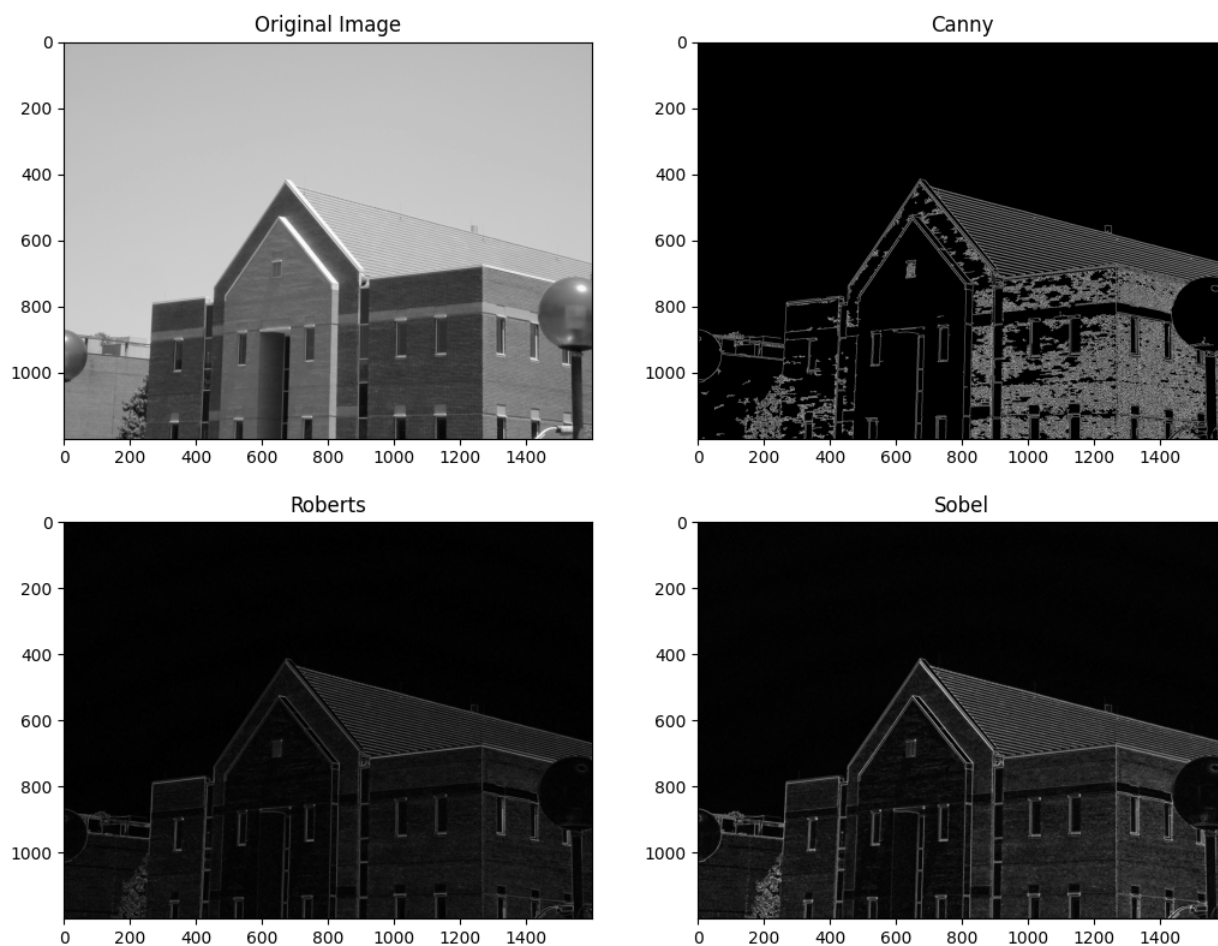


图 1: 边缘检测

3 实验内容

1. 读取 Images 文件夹中的一幅图像，并显示。
2. 分别用 Roberts、Sobel 和 Canny 算子对图像进行边缘检测。比较三种算子处理的结果。若一切正常，你将看到如图1所示结果。
3. 用不同方向（“水平”、“垂直”、“水平和垂直”）的 Sobel 算子对图像进行边缘检测。比较三种情况的结果。
4. 用拉普拉斯算子对月亮表面图像进行去模糊滤波。（请参考 Roberts 算子的实现代码，使用公式 (8) 中的 K_1 完成滤波。）
5. 按照一定的处理顺序，综合运用多种图像增强方法对图像 bone.tif 进行处理。