数字图像处理-作业3

程铭

2020年3月29日

1 数字图像中如何计算梯度

对于一般二维函数的偏微分, 我们有:

$$\frac{\partial f(x,y)}{\partial x} = \lim_{\epsilon \to 0} \frac{f(x+\epsilon,y) - f(x,y)}{\epsilon} \tag{1}$$

$$\frac{\partial f(x,y)}{\partial y} = \lim_{\epsilon \to 0} \frac{f(x,y+\epsilon) - f(x,y)}{\epsilon} \tag{2}$$

然而图像作为二维离散函数,因此 ϵ 不能无限小,对数字图像的梯度便使用差分来代替连续函数中的微分。由于数字图像是对像素进行离散的,最小的 ϵ 即是 1 个像素单位,因此式 1,2可以变为:

$$\frac{\partial f(x,y)}{\partial x} = f(x+1,y) - f(x,y) = gx \tag{3}$$

$$\frac{\partial f(x,y)}{\partial y} = f(x,y+1) - f(x,y) = gy \tag{4}$$

式 3, 4 分别表示图像在点 (x, y) 处在 x 方向和 y 方向上的梯度。因此,图像的梯度即相当于相邻像素之间的差值。

式 3, 4 可以表示为:

$$\nabla F = \begin{bmatrix} gx \\ gy \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{\partial f(x,y)}{\partial x} \\ \frac{\partial f(x,y)}{\partial y} \end{bmatrix}$$
 (5)

$$\nabla f = mag(\nabla F) = \sqrt{gx^2 + gy^2} \tag{6}$$

$$\alpha(x,y) = \arctan(\frac{gy}{gx}) \tag{7}$$

其中式 6 表示矢量的幅值,式 7表示矢量的方向角。

式 8, 9, 10 介绍了几种梯度算子。

Sobel 算子:

$$gx = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ -1 & -2 & -1 \end{bmatrix} \quad gy = \begin{bmatrix} -1 & 0 & 1 \\ -2 & 0 & 2 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$
 (8)

Prewitt 算子:

$$gx = \begin{bmatrix} -1 & -1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \quad gy = \begin{bmatrix} -1 & 0 & 1 \\ -1 & 0 & 1 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix} \tag{9}$$

Roberts 算子:

$$gx = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{bmatrix} \quad gy = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix} \tag{10}$$

2 如何度量局部区域灰度的变化

定性而言,在数字图像中,物体边缘处灰度变化较大,物体内部灰度变化较小。定量而言,可以使用梯度来度量灰度变化。在式 8,9,10 中介绍了几种梯度算子,用其对应的卷积模板,便可以计算梯度。计算的梯度越大,灰度变化越大。

3 如何在有噪声的情况下合理估算局部区域灰度的变化

本人认为有以下三种方法:

- 1. 当计算梯度时,若发现某个像素点各方向上的梯度均发生突变,可以 认为该点是噪声点,而不是原始图像的内容点,因此计算灰度变化时 可以忽略之。
- 2. 先去除噪声,再进行灰度变化的计算。去除噪声可以采用均值滤波、中值滤波、高斯滤波等算法,不同种类的噪声可以采用不同方法处理:例如,椒盐噪声可以用中值滤波算法进行处理。在处理完噪声之后,便可以计算梯度。然而,去除噪声的过程中会不可避免地造成图像模糊、细节丢失等,因此此种方法可能有较大的误差。
- 3. 选择合适的梯度算子。例如: Prewitt 算子对噪声有一定的抑制作用, 其抑制噪声的原理是通过像素平均。