

# Sobel 算子的数学基础

彭真明（10/06/2018）

图像处理及机器视觉中的 Sobel 算子，是以它的提出者 Irwin Sobel 的名字命名。因为这个算子没有正式发表过，仅仅是在一个非正式的博士生课题讨论组会上与 Gary Feldman（当时的一个在读研究生，也是 Sobel 的朋友）一起提出，I. Sobel 还曾专门撰文申明，建议把 Sobel 算子的命名改成“Sobel-Feldman”算子。

对于这个看似简单却沿用了几十年的算子，包括国际上最权威的冈萨雷斯《数字图像处理》教材在内，很多教科书并没有对算子的原理和数学基础做具体描述。

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

图 1 Sobel 算子（模板）

Sobel 算子考虑了水平、垂直和 2 个对角共计 4 个方向对的梯度加权求和，是一个 3x3 各向异性的梯度算子。另外，大部分教科书停留在对算子的直观解释上，一般描述为隔行或隔列的差分运算，然后做中心像素位置的 2 倍加权。实际上，并不是简单的隔行/列的差分运算，中心像素位置并未参与运算。

Sobel 算子具有严格的数学基础，主要关键点在于：

- 1) 笛卡尔网格 (Cartesian grid)
- 2) 前向差分 (Forward-difference)

3) 距离反比的 4 方向对梯度加权

4) 城市距离 (city-block distance)

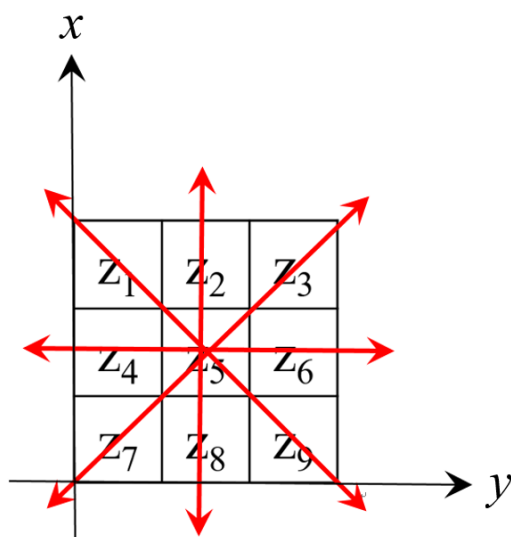


图 2 像素  $N_8(p)$  邻域及 Cartesian 网格

Euclidean distance (2-norm) (欧式距离)	$D_4$ distance (city-block distance) (城市距离)	$D_8$ distance (checkboard distance) (棋盘距离)																																																																											
<table><tr><td><math>2\sqrt{2}</math></td><td><math>\sqrt{5}</math></td><td>2</td><td><math>\sqrt{5}</math></td><td><math>2\sqrt{2}</math></td></tr><tr><td><math>\sqrt{5}</math></td><td><math>\sqrt{2}</math></td><td>1</td><td><math>\sqrt{2}</math></td><td><math>\sqrt{5}</math></td></tr><tr><td>2</td><td>1</td><td>0</td><td>1</td><td>2</td></tr><tr><td><math>\sqrt{5}</math></td><td><math>\sqrt{2}</math></td><td>1</td><td><math>\sqrt{2}</math></td><td><math>\sqrt{5}</math></td></tr><tr><td><math>2\sqrt{2}</math></td><td><math>\sqrt{5}</math></td><td>2</td><td><math>\sqrt{5}</math></td><td><math>2\sqrt{2}</math></td></tr></table>	$2\sqrt{2}$	$\sqrt{5}$	2	$\sqrt{5}$	$2\sqrt{2}$	$\sqrt{5}$	$\sqrt{2}$	1	$\sqrt{2}$	$\sqrt{5}$	2	1	0	1	2	$\sqrt{5}$	$\sqrt{2}$	1	$\sqrt{2}$	$\sqrt{5}$	$2\sqrt{2}$	$\sqrt{5}$	2	$\sqrt{5}$	$2\sqrt{2}$	<table><tr><td>4</td><td>3</td><td>2</td><td>3</td><td>4</td></tr><tr><td>3</td><td>2</td><td>1</td><td>2</td><td>3</td></tr><tr><td>2</td><td>1</td><td>0</td><td>1</td><td>2</td></tr><tr><td>3</td><td>2</td><td>1</td><td>2</td><td>3</td></tr><tr><td>4</td><td>3</td><td>2</td><td>3</td><td>4</td></tr></table>	4	3	2	3	4	3	2	1	2	3	2	1	0	1	2	3	2	1	2	3	4	3	2	3	4	<table><tr><td>2</td><td>2</td><td>2</td><td>2</td><td>2</td></tr><tr><td>2</td><td>1</td><td>1</td><td>1</td><td>2</td></tr><tr><td>2</td><td>1</td><td>0</td><td>1</td><td>2</td></tr><tr><td>2</td><td>1</td><td>1</td><td>1</td><td>2</td></tr><tr><td>2</td><td>2</td><td>2</td><td>2</td><td>2</td></tr></table>	2	2	2	2	2	2	1	1	1	2	2	1	0	1	2	2	1	1	1	2	2	2	2	2	2
$2\sqrt{2}$	$\sqrt{5}$	2	$\sqrt{5}$	$2\sqrt{2}$																																																																									
$\sqrt{5}$	$\sqrt{2}$	1	$\sqrt{2}$	$\sqrt{5}$																																																																									
2	1	0	1	2																																																																									
$\sqrt{5}$	$\sqrt{2}$	1	$\sqrt{2}$	$\sqrt{5}$																																																																									
$2\sqrt{2}$	$\sqrt{5}$	2	$\sqrt{5}$	$2\sqrt{2}$																																																																									
4	3	2	3	4																																																																									
3	2	1	2	3																																																																									
2	1	0	1	2																																																																									
3	2	1	2	3																																																																									
4	3	2	3	4																																																																									
2	2	2	2	2																																																																									
2	1	1	1	2																																																																									
2	1	0	1	2																																																																									
2	1	1	1	2																																																																									
2	2	2	2	2																																																																									

图 2 三种邻域像素距离定义

定义一个给定邻域方向梯度矢量  $\mathbf{g}$  的幅度为

$$|\mathbf{g}| = \langle \text{像素灰度差分} \rangle / \langle \text{相邻像素的距离} \rangle$$

Sobel 采用的像素距离是一种城市距离 (city-block)，而并非通常的欧式距离。因此，对角相邻像素之间的距离值为 2。

矢量' $\mathbf{g}$ '的方向可以通过中心像素“ $z_5$ ” 相关邻域的单位适量给出，这里的邻域是对称出现的，四个方向即：  $(z_1, z_9)$  ,  $(z_2, z_8)$ ,  $(z_3, z_7)$ ,  $(z_6, z_4)$ . 沿着 4 个方向求其梯度和，可以给出当前像素的梯度估计，则有

$$\mathbf{G} = (z_3 - z_7)/4 * [1, 1] + (z_1 - z_9)/4 * [-1, 1] + (z_2 - z_8)/2 * [0, 1] + (z_6 - z_4)/2 * [1, 0]$$

式中的系数  $1/4, 1/2$  为距离反比权重。

上式展开后，有

$$\mathbf{G} = [(z_3 - z_7 - z_1 + z_9)/4 + (z_6 - z_4)/2, (z_3 - z_7 + z_1 - z_9)/4 + (z_2 - z_8)/2]$$

注意，上述公式里并没有求平方根。如果要求数字上的精确度，上式需要除以 4 得到平均梯度值。然而，一些典型的运算都是针对数值较小的整数的定点运算，除法会丢失低阶的重要字节，更方便的是把向量乘于 4，而不是除以 4，以保留低阶字节。因此，计算出的估计值比平均梯度数值上扩大了 16 倍。公式变为：

$$\begin{aligned} \mathbf{G}' &= 4 * \mathbf{G} \\ &= [z_3 - z_7 - z_1 + z_9 + 2 * (z_6 - z_4), z_3 - z_7 + z_1 - z_9 + 2 * (z_2 - z_8)] \\ &= [z_3 + 2 * z_6 + z_9 - z_1 - 2 * z_4 - z_7, z_1 + 2 * z_2 + z_3 - z_7 - 2 * z_8 - z_9] \end{aligned}$$

按  $z$ - $y$  方向，可分别写成：

$$\begin{aligned} \mathbf{G}'_x &= (z_3 + 2 * z_6 + z_9) - (z_1 + 2 * z_4 + z_7) \\ \mathbf{G}'_y &= (z_1 + 2 * z_2 + z_3) - (z_7 + 2 * z_8 + z_9) \end{aligned}$$

以上式子，就与我们教科书上的表达式完全一致了，也很容易得出如图 1 所示的两方向 Sobel 算子模板。

在邻域像素距离模型上，如果改用欧式距离，就不难得到 Frei 和 Chen (1991) 的边缘检测器了。

$$G_1 = \frac{1}{2\sqrt{2}} \begin{bmatrix} -1 & -\sqrt{2} & -1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 1 & \sqrt{2} & 1 \end{bmatrix} \quad G_2 = \frac{1}{2\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 & 0 & -1 \\ \sqrt{2} & 0 & -\sqrt{2} \\ 1 & 0 & -1 \end{bmatrix}$$

另外，教科书上的一些经典滤波器，其实也都有它的计算模型，而不是人为的随意构建，如拉普拉斯滤波器，高斯滤波器，LoG 滤波器等。作为教师，应该对这些算子或滤波器的数学基础和模型原理有很深入的理解，不能给学生打马虎。

[1] Sobel I, Feldman G. A 3x3 isotropic gradient operator for image processing[C].

a talk at the Stanford Artificial Project in 1968: 271-272.

[2] [https://www.researchgate.net/publication/239398674\\_An\\_Isotropic\\_3\\_3\\_Image\\_Gradient\\_Operator](https://www.researchgate.net/publication/239398674_An_Isotropic_3_3_Image_Gradient_Operator)

[3] <http://rastergrid.com/blog/2011/01/frei-chen-edge-detector/>

[4] 彭真明，作者 40 年后谈 Sobel 算子的由来和定义，  
<http://blog.sciencenet.cn/blog-425437-776050.html>