实验报告

一、 实验内容:

a) 复现论文"SLIC Superpixels Compared to State-of-the-art
Superpixel Methods",使用 c++,并分析实验结果,学习使
用数字图像处理技术中的经典超像素生成方法。

二、 实验原理:

- a) SLIC 原理:
 - i. 在原始图像按步长 s. 均匀地生成聚类中心
 - ii. 将聚类中心移动至八邻域范围内梯度最小处,以防止聚类中心正好落在图像边缘
 - iii. 用类似 k-均值算法的方式迭代形成"聚类",不同在于,对于每个点,只在其周围 2S*2S 的区域内寻找最近的聚类中心,从而降低了时间复杂度
 - iv. 在 CIE-LAB 空间内计算颜色距离,用常数 m 替代最大颜色距离,从而可以通过控制 m 的大小分配生成超像素时,空间相似度与颜色相似度的权重

$$D' = \sqrt{\left(\frac{d_c}{m}\right)^2 + \left(\frac{d_s}{S}\right)^2},\tag{2}$$

Algorithm 1. SLIC superpixel segmentation

```
/* Initialization */
Initialize cluster centers C_k = [l_k, a_k, b_k, x_k, y_k]^T by sampling
pixels at regular grid steps S.
Move cluster centers to the lowest gradient position in a 3 \times 3
neighborhood.
Set label l(i) = -1 for each pixel i.
Set distance d(i) = \infty for each pixel i.
repeat
 /* Assignment */
 for each cluster center C_k do
     for each pixel i in a 2S \times 2S region around C_k do
      Compute the distance D between C_k and i.
      if D < d(i) then
        set d(i) = D
        set l(i) = k
      end if
   end for
   end for
   /* Update */
   Compute new cluster centers.
   Compute residual error E.
```

b) 实现方法:

i. 采用 opencv 读取图像为 cv::Mat 格式

until $E \leq \text{threshold}$

- ii. 创建 pixlab 作为保存每一个像素信息的数据结构,将 rgb 形式的图像转换为 cie-lab 形式
- iii. 建立二维数组类 pixmat,将图像转换为一个 pixmat 实例
- iv. init_slic 用于初始化,均匀地在 pixmat 上按步长 s 生成"聚类中心";div_slic 用于将图像上的各个像素划分到最近的

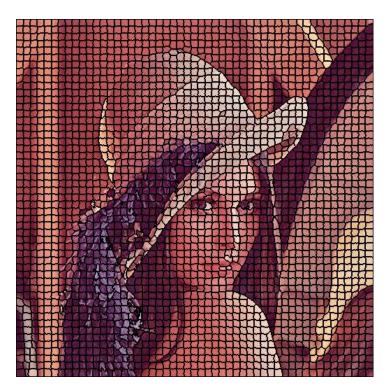
"聚类中心"所代表的超像素中,对于每个像素点(x,y),只搜索从(x-s,y-s),(x-s,y+s),(x+s,y-s),(x+s,y+s),这样四个点围成的正方形区域内的中心点;setcent_slic 用于计算重新划分后的各超像素的中心,将中心映射到图像的空间平面上,并以所有中心的变化量(新旧中心的空间距离与颜色距离)作为误差返回。

c) 时间复杂度:

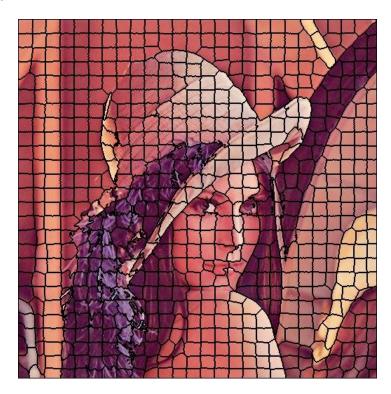
每次迭代的时间复杂度为 w*h*s*s, 其中 w、h 为图像的长宽, s 为步长。由于每个像素点每次归类只在 s*s 中寻找中心, 大大降低了超像素生成算法的时间复杂度。

三、 实验结果:

a) 将替代最大颜色距离的 m 设为 40, 步长 s 设为 10:



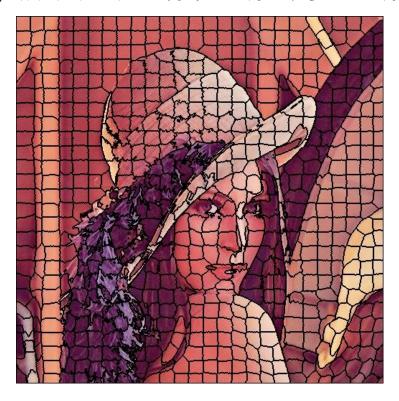
b) 将替代最大颜色距离的 m 设为 40, 步长 s 设为 20:



c) 将替代最大颜色距离的 m 设为 40, 步长 s 设为 40:



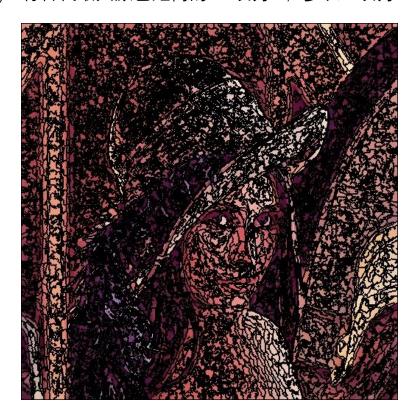
d) 将替代最大颜色距离的 m 设为 20, 步长 s 设为 20:



e) 将替代最大颜色距离的 m 设为 10, 步长 s 设为 20:



f) 将替代最大颜色距离的 m 设为 1, 步长 s 设为 10:



g) 原始图像:



四、 实验分析:

- a) 步长 s 决定了 SLIC 生成的超像素大小。以较小的步长 s 生成的超像素能够更好地粘附到图像边界,计算速度也相对较快;以较大的步长 s 生成的超像素对于图像边界的粘附性较差,计算速度相对变慢。
- b) 常数 m 可以控制生成超像素时,空间相似性和颜色相似性的 权重。较小的 m 可以使超像素更紧密地粘附到图像边界,但 是超像素的尺寸和形状也随之变得不规整。