# 数字图像处理-图像滤镜

# 一、人像美肤

使用人脸检测 + 自实现的双边滤波,可以对图像中多张人脸进行美肤平滑。

### 1.1 运行环境

- python 3.7
- numpy
- opencv

### 1.2 运行

- 1. cd Skin-Filter
- 2. 修改 beatyskin.py 中 main 函数的 filename 为输入图片的路径,默认为data下的图片
- python beatyskin.py
- 4. 默认输出在根目录下 newimage.jpg 处理后的图像

### 1.3 算法原理

首先对于输入的图片,调用 detect 函数进行人脸检测。

人脸检测使用了opencv预训练好的模型,模型存在 haarcascade\_frontalface\_default.xml中,返回一个list,list中每一项代表存在人脸的一个矩形区域。

对于每个人脸矩形区域,进行双边滤波 bilateral\_filter()。

双边滤波的基本原理是在高斯滤波的基础上,同时考虑模板的空间位置距离和颜色值域的距离。所以在计算卷积模板的时候,需要同时计算两个因素,合成一个卷积模板。根据以下公式进行计算:

$$w(i,j,k,l) = exp(-rac{(i-k)^2 + (j-l)^2}{2\delta_d^2} - rac{||I(i,j) - I(k,l)||^2}{2\delta_r^2})$$

$$I_D(i,j) = rac{\sum_{k,l} I(k,l) w(i,j,k,l)}{\sum_{k,l} w(i,j,k,l)}$$

其中  $I_D(i,j)$ 代表pixel(i,j)的滤波后的像素,需要注意的是,在双边滤波的时候要对图像的三个通道进行分别处理。

#### 超参数设置:

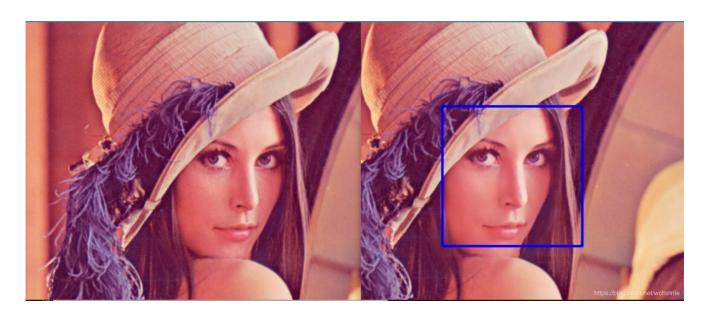
- 1. 卷积模板使用7\*7大小
- 2.  $\delta_d$ ,  $\delta_r$ 代表空间域和像素域的平滑程度,各取20

### 1.4 算法效果

输入一张512\*512, tiff格式的Lenna图, 左边为滤波前效果, 右边为滤波后效果。



细节对比:可以观察到只有在框内的区域进行了平滑。



## 二、晶格化效果

使用超像素分割算法SLIC进行聚类,在每个类中进行均值化。

### 2.1 运行环境

- python 3.7
- skimage
- tqdm
- numpy

### 2.2 运行

- 1. cd SLIC-Superpixels
- 2. python slic.py

### 2.3 算法原理

SLIC算法采用了K-means的算法思想,对于像素进行聚类,同时为了降低算法复杂度,只考虑某一区域进行聚类。在考量距离时,同时考虑LAB颜色空间和XY距离空间。

算法的输入只有一个参数K,代表要分割K个像素,假设原来图像有N个像素,则每个超像素大小为N/K,超像素的边长为 $S=\sqrt{N/K}$ 。

首先将K个聚类的中心均匀的分布在图像上,然后调整聚类中心的位置:放在K为中心3\*3的区域内梯度最小的点上,这样可以防止超像素中心落在噪点和边界上。

用一个label数组记录像素点属于哪个聚类,dist数组记录到像素中心的距离。

对于聚类中心X,计算周围2S范围内的点,使用公式更新dist数组中的最小距离,并且更新其属于哪个聚类。距离公式如下:

$$d_c = \sqrt{(l_j - l_i)^2}$$
  $d_s = \sqrt{(x_i - x_j)^2 + (y_i - y_j)^2 + (z_i - z_j)^2}$   $D = \sqrt{d_c^2 + (y_i - y_j)^2 + (rac{d_s}{S})^2 m^2}$ 

最后对每个聚类内的像素点进行像素平均。

注意要将颜色空间从RGB转换到LAB空间。

#### 超参数设置:

iterations = 10: 根据经验,只需要迭代10次就可以达到收敛条件

K = 1000, 2000, 5000: 超像素的个数

M = 10-40: 颜色空间差异的参数, M越大代表空间相似性起到的作用更大, 生成的超像素

块越紧凑;越小形状和大小越不规范。

### 2.4 算法效果

K = 1000, M = 10, 20, 30 时效果如下:





M = 10, K = 1000, 2000, 5000时效果如下:





## 2.5 参考文献

[1] Achanta, Radhakrishna, Appu Shaji, Kevin Smith, Aurélien Lucchi, Pascal Fua and Sabine Süsstrunk. SLIC Superpixels Compared to State-of-the-art Superpixel Methods. IEEE Transactions on Pattern Analysis and Machine Intelligence 34, 11 (2012): 8. 2274-2282. https://doi.org/10.1109/TPAMI.2012.120.