

**1. 问题描述:** 编写一个图像直方图均衡化程序,  $g = \text{histequal4e}(I)$ , 其中  $I$  是 8 比特图像

**对应代码:** `histequal.py` 文件

**整体思路方法及代码编写:**

8 比特图像灰度级的数量为 256

`Imhist` 求其概率值

`imhist.cumsum()` 为累加

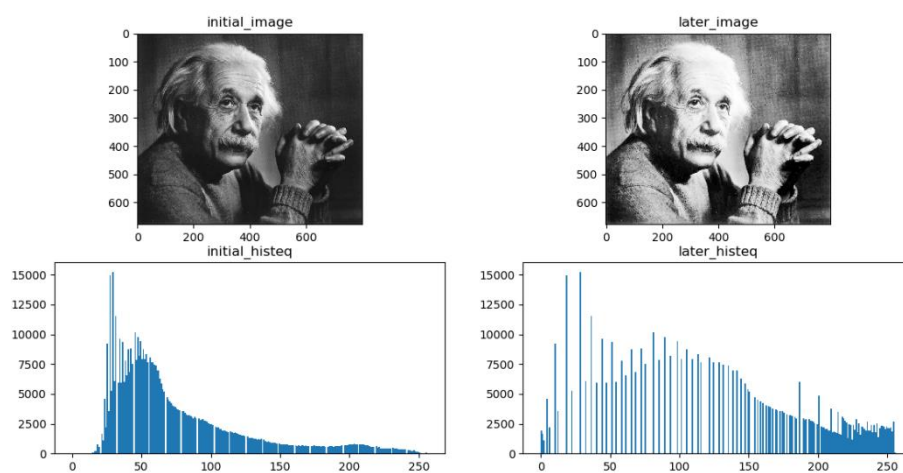
再乘以 255 得到像素值

通过 `interp` 把新得到的值移到原始值上

`plt.hist(f.ravel())` 显示直方图, `ravel` 是把多维降维一维

**结果展示:**

明显看到图片的直方图均衡化了很多。



**2. 问题描述:** 编写一个程序完成如下功能: 读入清晰图像, 加上椒盐噪声, 采用有选择保边缘平滑法对图像进行平滑。

**对应代码:** `smothness.py` 文件

**整体思路方法:** (1) 读入图像, 为图像添加椒盐噪声, 即对某些像素值随机赋值为 0 或 255。一共添加  $\text{proportion} = 0.05 \times \text{总个数}$  个椒盐噪声的像素点, 对这些点选择随机生成 0 或 1。若是 0 则赋值为 0, 若是 1 则赋值为 255。

(2) 有选择保边缘平滑法。首先 padding, 两种方式: 选择补 0 或者复制边界像素值。其次写出 9 种掩模, 分别与每个像素的  $5 \times 5$  邻域相乘, 计算方差和均值, 注意这里计算方差, 不应该算上掩模中值为 0 的地方, 算均值也不应该算上, 不能直接用 `var` 和 `mean`。最小方差对应的灰度均值为像素输出值。

**代码编写:**

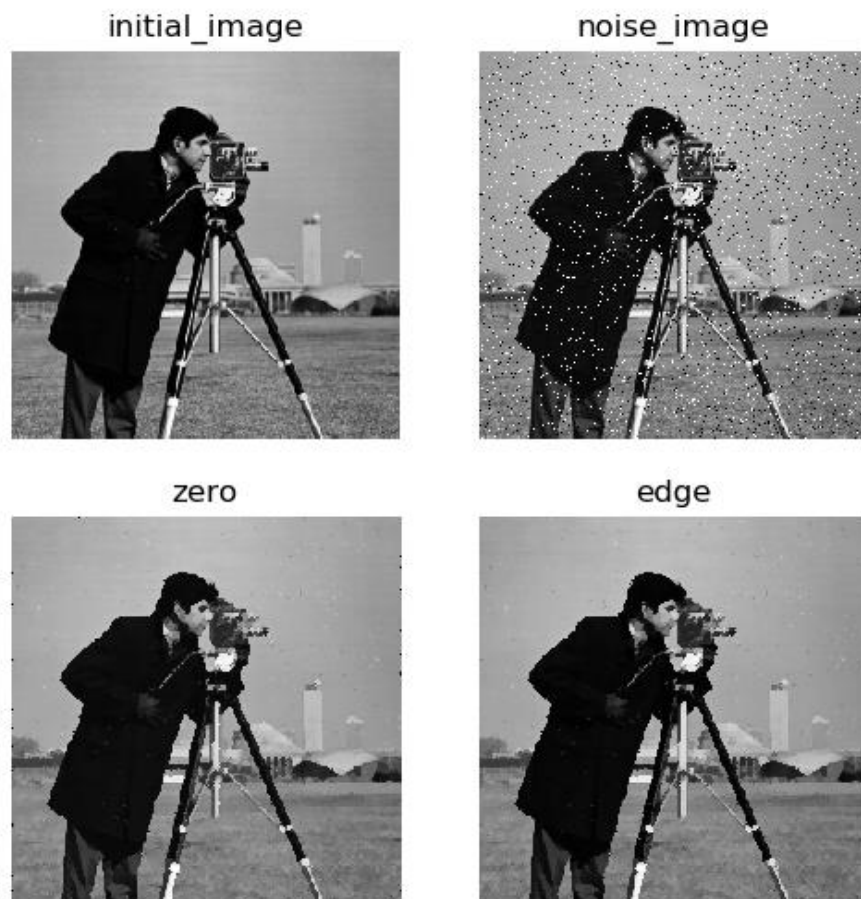
- ✧ 一共有 `num` 个添加椒盐噪声的像素点 `num = int(height*width*proportion)`
- ✧ 选择随机生成 0 或 1 并赋相应的值 `random.randint(0,1)`
- ✧ 噪声图 padding 方式 1: 补 0 `mode='constant', constant_values=0`
- ✧ padding 方式 2: `edge`

- ✧ `np.array` 9 个掩模算子
- ✧ 滑动算子与图片像素的每 5 个邻域分别相乘 `w = ff[i-2:i+3, j-2:j+3]*a[k]`
- ✧ 找出最小方差对应的索引 `np.where(U==np.min(U))`
- ✧ 该索引对应的算子再次滑动图片求得均值 `np.mean`

#### 结果展示:

左上为原图，右上为噪声图片。左下为补 0 后的有选择保边缘平滑法，右下为复制 edge 值的有选择保边缘平滑法。

两种进行对比，感觉除了 zero 的边缘有些不平整，以及图片边缘得到的不太一样，其他的内容没有任何区别，有选择保边缘平滑法恢复的图片很好。



**3. 问题描述:** 编写一个程序完成拉普拉斯增强。

**对应代码:** Laplacian.py 文件

**整体思路方法:**

$$\nabla^2 f = [f(x+1, y) + f(x-1, y) + f(x, y+1) + f(x, y-1)] - 4f(x, y)$$

拉普拉斯算子还可以表示成模板的形式

0	1	0	0	-1	0
1	-4	1	-1	5	-1
0	1	0	0	-1	0
Laplace算子			增强算子		

本题采用增强算子：`np.array([[0, -1, 0], [-1, 5, -1], [0, -1, 0]])`

图像先 padding，与题 2 一样两种方式

其次用增强算子与其卷积

`(ff[i - 1:i + 2, j - 1:j + 2] * a).sum().astype('uint8')`

结果展示：

