# 第一次技术文档

刘畅 15061183

2018年3月17日

## 1 程序说明

使用语言: JAVA

编程环境: Windows 8.1 + Eclipse Neon.3 Release (4.6.3)

主要方法:

	作用
void grayscale(String outputLabel)	生成灰度图
void globalStretch(String outputLabel, int lowerScale, int up-	提供变化后的灰度范围, 对灰度图进行全
perScale)	局线性拉伸(压缩)
void localStretch(String outputLabel, int oriLowerScale, int	提供原灰度图灰度范围和变化后的灰度范
ori Upper Scale, int lower Scale, int upper Scale) $\dots$	围,对灰度图进行局部线性拉伸,可能改变
	图片整体灰度范围
void piecewiseStretch(String outputLabel, int oriLowerScale,	提供原灰度图灰度范围和变化后的灰度范
int ori Upper Scale, int lower Scale, int upper Scale) $\dots$	围,对灰度图进行局部线性拉伸,不会改变
	图片整体灰度范围
${\color{red}{\rm void\; histogram Correction (String\; output Label,\; int\; part Num)\;}}$	给定分段数,对灰度图进行直方图均衡处
	理

## 2 准备工作:图片灰度化

#### 2.1 实现过程

#### 2.1.1 灰度矩阵的获取

在对一个宽度为w、高度为h图片进行**直方图均衡**和**灰度线性拉伸**处理之前,需要先对图像进行灰度化处理。假设某像素灰度级为Y,根据像素的R、G、B值利用公式

Y = 0.3R + 0.59G + 0.11B

将每个点的灰度级Y记录在灰度矩阵M(w,h)中。

#### 2.1.2 输出灰度图

根据灰度矩阵M(w,h),建立一个宽度为w,高度为h的新图片,并将图片上任意一个像素点的R、G、B值都设定为M(w,h)中对应位置的灰度级Y,保证图片各个像素点R、G、B值相等。该图即为原图的灰度图。

## 2.2 处理效果







(b) 处理后灰度图

图 1: 灰度处理效果

## 3 任务一:直方图均衡

## 3.1 算法实现

根据读取图像得到的灰度矩阵M(w,h),可以计算出第i种灰度所占的像素数量 $n_i$ 。假设灰度级为L(在该程序中,取L=256),则第k个灰度级均衡变换后的新灰度级 $s_k$ 可由以下公式得到:

$$s_k = (L-1)\sum_{i=0}^k \frac{n_i}{wh}$$

## 3.2 处理效果

## 3.2.1 图片一

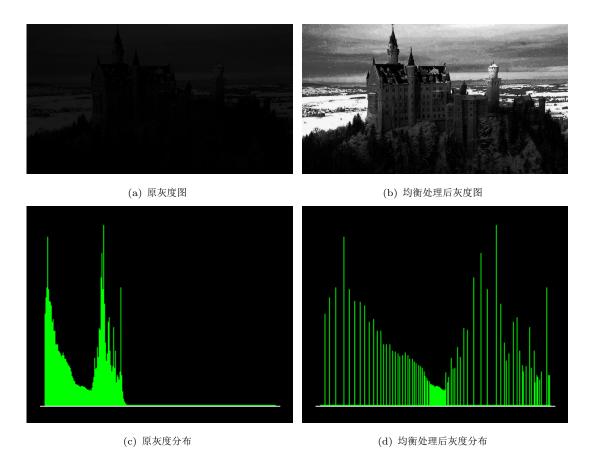


图 2: 图片二直方图均衡效果

可以看到,整体偏暗的城堡画面经过直方图均衡处理后变得清晰许多,直方图也的确变得更分散了,这符合算法的预期。

#### 3.2.2 图片二

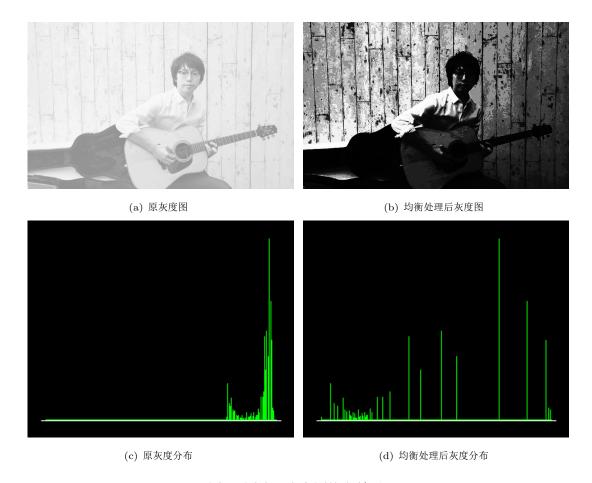


图 3: 图片二直方图均衡效果

在图片二中,直方图均衡的结果虽然正确,但其效果并不理想,主要体现在均衡结果中人物部分的灰度级过高,以至于看不清具体细节。

#### 3.2.3 图片三

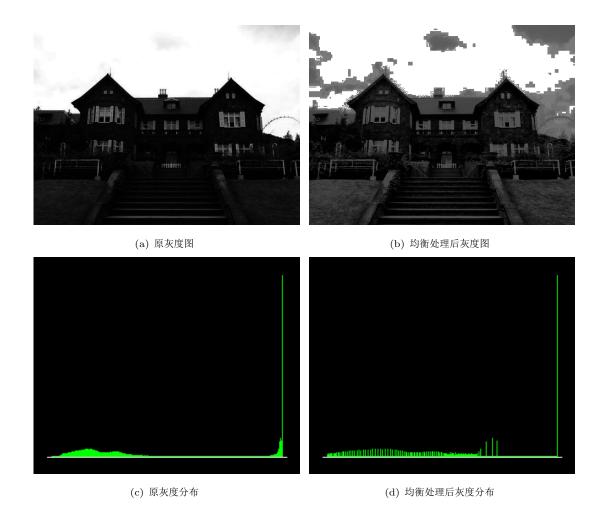


图 4: 图片三直方图均衡效果

在图片三中,天空部分出现了出现了不自然的像素块,效果也不是很理想。

#### 3.3 改进

#### 3.3.1 算法

从图3中可以看到,效果不理想的主要原因是图片整体灰度级较低,而图片中人物的灰度级相较偏高,导致均衡后灰度级大大上升。为了解决大量低灰度对高灰度的干扰,我尝试将处理前的灰度级进行分段操作,如低灰度区和高灰度区,然后在这两部分分别进行直方图均衡处理,避免了低灰度区对高灰度区的干扰。

假设灰度的分段数为p,首先采用以下公式计算出平均每段的像素数 $n_{ava}$ :

$$n_{avg} = \frac{wh}{p}$$

之后,根据 $n_a v g$ 对灰度级由低至高进行分段,尽可能保证每段内像素数总和相等。假设第k个灰度级所处段的最低灰度级为 $r_{min}$ ,最高灰度级为 $r_{max}$ ,则其均衡变换后的新灰度级 $s_k$ 可由以下公式得到:

$$s_k = r_{min} + (r_{max} - r_{min}) \sum_{i=r_{min}}^{k} \frac{n_i}{\sum_{j=r_{min}}^{k} n_j}$$

#### 3.3.2 效果

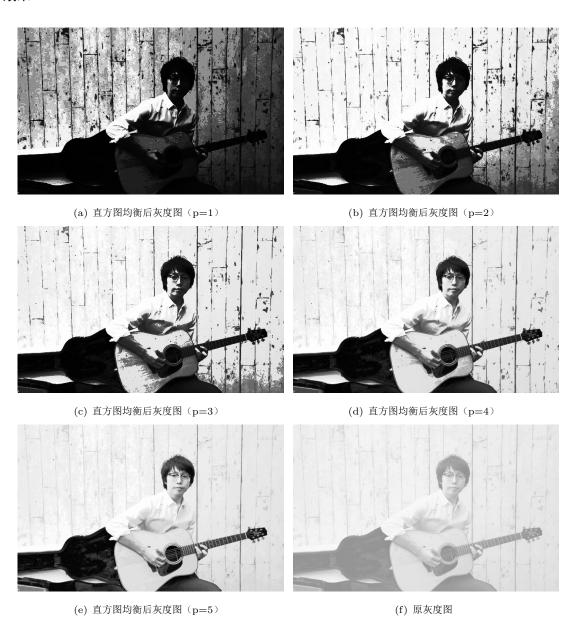


图 5: 图片二直方图均衡优化处理后灰度图效果

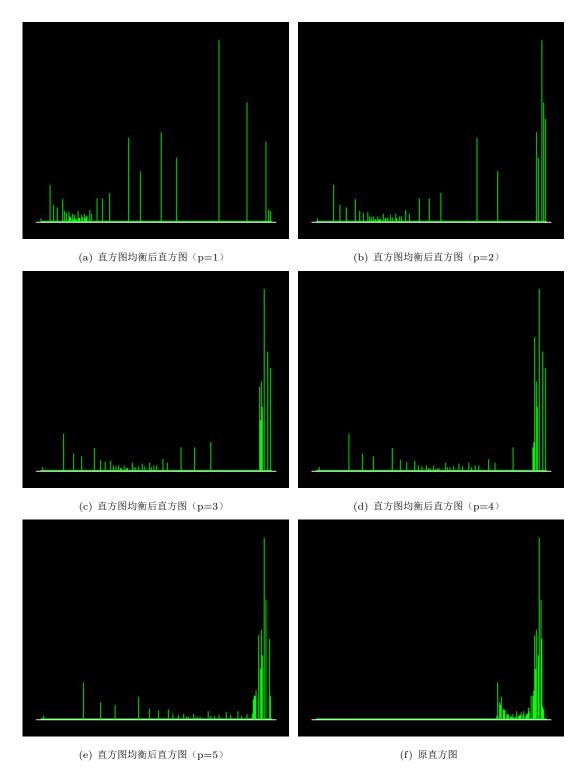


图 6: 图片二直方图均衡优化处理后灰度分布

从结果可以发现,随着分段数p的增大,均衡后的灰度图越来越接近于原图;随着p的减小,均衡后的灰度图越来越接近于优化前的均衡灰度图(p=1)。就效果而言,取p=4与p=5的均衡灰度图效果优于前三幅,说明这种优化是合理的。



(a) 直方图均衡后灰度图 (p=1)

(b) 直方图均衡后灰度图 (p=2)



(c) 直方图均衡后灰度图 (p=3)



(d) 直方图均衡后灰度图 (p=4)



(e) 直方图均衡后灰度图 (p=5)



(f) 原灰度图

图 7: 图片三直方图均衡优化处理后灰度图效果

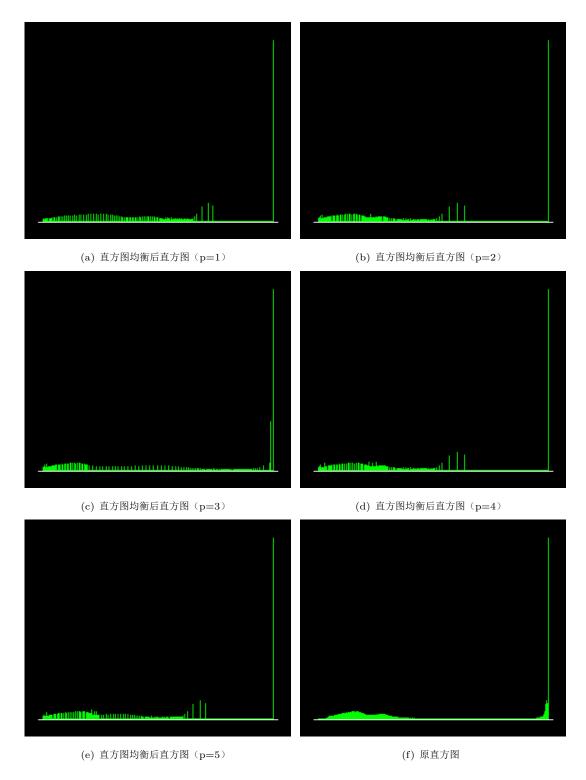


图 8: 图片三直方图均衡优化处理后灰度分布

但是对于图片三,上述规律并不明显,主要体现在存在一个像素数十分庞大的灰度级255,由于灰度级是离散的,整体的均衡性导致了灰度级断层的出现,从而无法呈现出较浅的像素。但是这里取p=3呈现出的效果仍然自然,说明在这种情况下,合适的段数p仍可以优化均衡的效果。

但这并不代表着对于所有图片,取p = 4与p = 5结果都为最好,比如在用图片一进行分段的时候,发现还是取p = 1即不优化的效果最好,说明p的最终取值还要由不同图片的性质决定。

#### 3.4 总结

两种图片结果的比较,使我们发现直方图均衡并不是万能的。经分析,优化前的算法不适合处理小主体图片,因为如果这样,和主体无关的部分(比如背景)覆盖的灰度就会成为图片的主要灰度,在均衡的时候,主要灰度的扩散会严重影响主体相关的灰度,导致背景细节被突出,主体细节被减弱。优化后的算法试图将较深和较浅的灰度分隔开,一定程度上保护了主体相关的灰度,对部分图片可以达到更好的效果。

同时,直方图均衡并不适合某种灰度级数量过多的情况,因为这样可能会导致灰度的断层,导致画面不够均匀。

## 4 任务二: 灰度线性拉伸(压缩)

#### 4.1 算法实现

将灰度图像f(x,y)中[a,b]的灰度范围变化为[c,d],有两种处理方式。若要使得变换后所有灰度都处于[c,d]内,则变换函数 $T_i$ 可以表示为

$$g(x,y) = \begin{cases} c & ,0 <= f(x,y) < a \\ \frac{d-c}{b-a} * (f(x,y) - a) + c & ,a \le f(x,y) \le b \\ d & ,b < f(x,y) <= 255 \end{cases}$$

若要使得变换后整体灰度范围不变,则可以采用分段线性变换。假设原图灰度范围为 $[Y_{min},Y_{max}]$ 则变换函数 $T_{nl}$ 可以表示为

$$g(x,y) = \begin{cases} \frac{c - Y_{min}}{a - Y_{min}} * (f(x,y) - Y_{min}) + Y_{min} & , Y_{min} <= f(x,y) < a \\ \frac{d - c}{b - a} * (f(x,y) - a) + c & , a \le f(x,y) \le b \\ \frac{Y_{max} - d}{Y_{max} - b} * (f(x,y) - b) + d & , b < f(x,y) <= Y_{max} \end{cases}$$

## 4.2 处理效果

## 4.2.1 局部线性拉伸

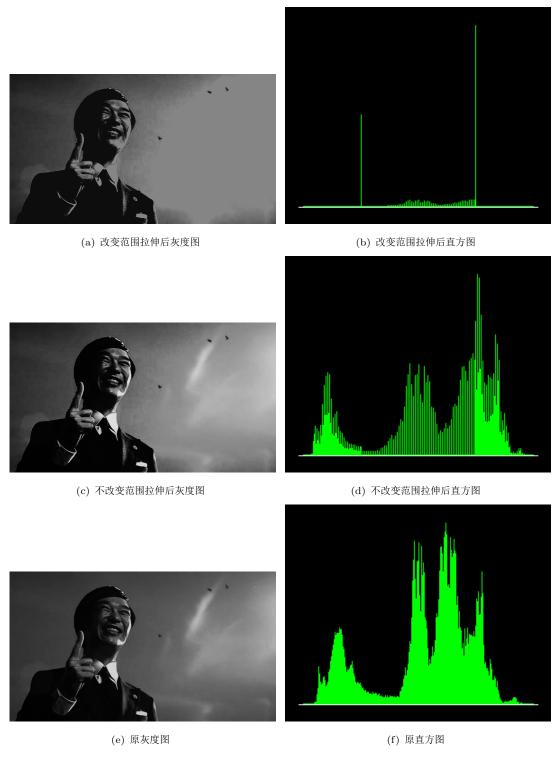


图 9: 局部线性拉伸效果

该实例为将原灰度图[96,159]范围的灰度级拉伸至[64,191]范围的结果。

## 4.2.2 全局线性拉伸

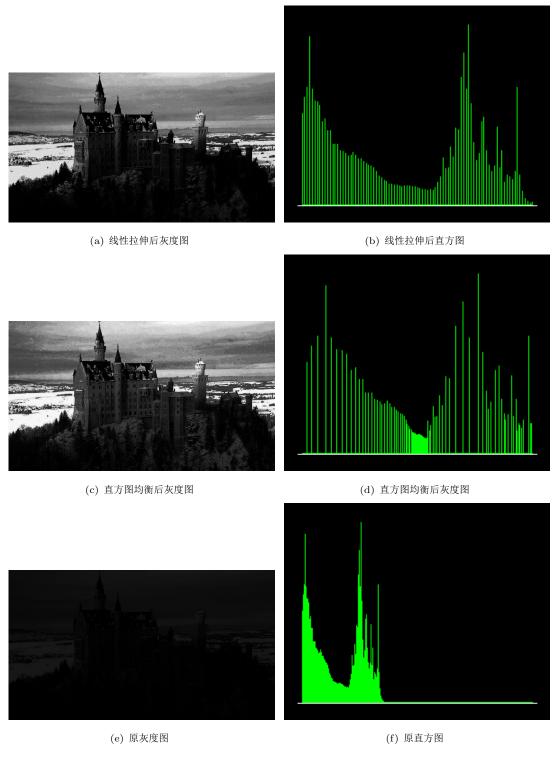


图 10: 线性拉伸与直方图均衡效果对比

该实例为将原灰度图灰度范围拉伸至[0,255]范围的结果,直方图均衡分段数p=1。

#### 4.3 总结

灰度线性调整可以自由地对某一区域灰度进行拉伸或压缩,有选择性地突出或抑制灰度区间,较为灵活。但是全局线性拉伸呈现出的效果不如直方图均衡清晰,说明灰度线性调整不适合于挖掘图像细节。