第一次技术文档

刘畅 15061183

2018年3月15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)

程序结构:

ImageProcessor 类

void grayscale(String filename, String outputLabel) {..} // 输出灰度化后图片

void histogramCorrection(String filename, String outputLabel, int part-Num) {..} // 输出直方图均衡处理后图片

void globalStretch(String filename, String outputLabel, int lowerScale, int upperScale) {..} // 输出全局灰度线性拉伸(压缩)处理后图片

void localStretch(String filename, String outputLabel, int oriLower-Scale, int oriUpperScale, int lowerScale, int upperScale) {..} // 输出局部灰度线性拉伸(压缩)处理后图片

int[][] getGreyMatrix(BufferedImage image) {..} // 获取图片的灰度矩阵

int[] getGreyCounts(int[][] greyMatrix) {..} // 根据灰度矩阵,统计各灰度像素数

int[] getGreyTransMap(int[] greyCounts, int partNum) {..} // 建立灰度映射表

int[][] transGrey(int[][] oriGreyMatrix, int[] greyTransMap) {..} // 根据灰度映射表,转化灰度矩阵

BufferedImage getHist(int[] values) {..} // 根据灰度像素数,获取灰度

直方图

BufferedImage getGreyImage(int[][] greyMatrix) $\{..\}$ // 根据灰度矩阵,获取灰度图

void outputImage(String filename, String type, BufferedImage image) {..} // 输出图片

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





(a) 原彩色图

(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

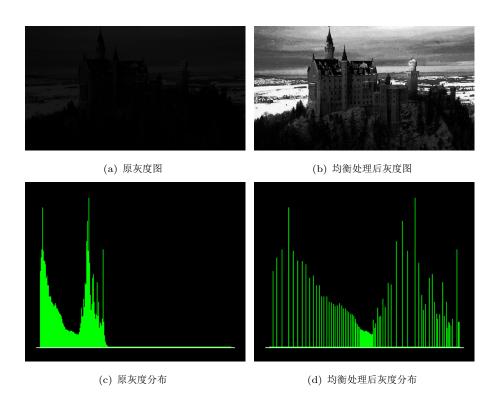


图 2: 图片二直方图均衡效果

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

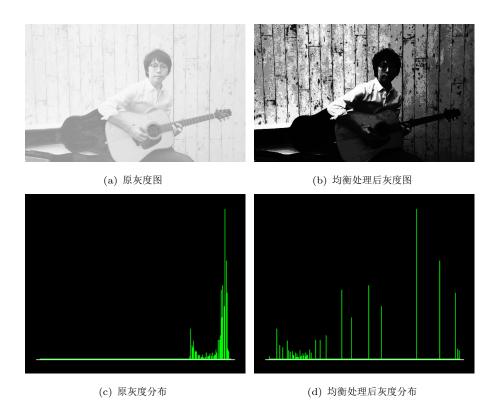


图 3: 图片二直方图均衡效果

但是在图片二中,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。 下面我对直方图均衡算法进行了一点改进,起到一定的优化效果。

3.3 改进

3.3.1 算法

从图8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_{avg} :

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

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

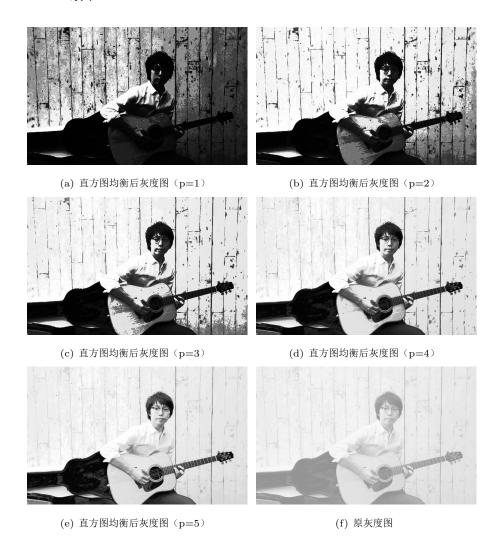


图 4: 直方图均衡优化处理后灰度图效果

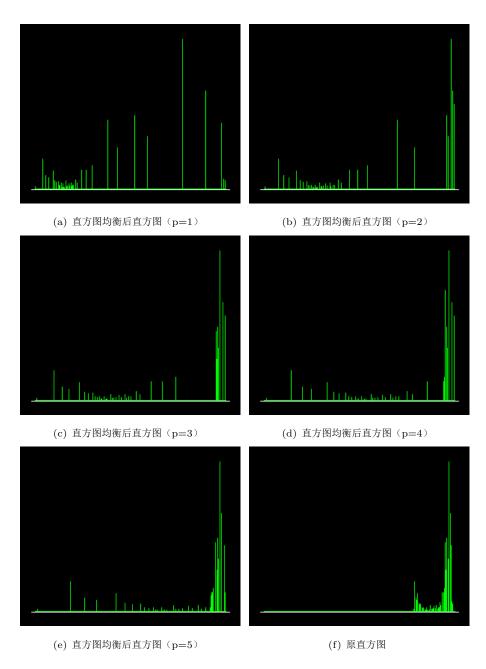


图 5: 直方图均衡优化处理后灰度分布

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。

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

4 任务二:灰度线性拉伸(压缩)

- 4.1 算法实现
- 4.2 处理效果
- 4.2.1 全局拉伸(压缩)
- 4.2.2 局部拉伸(压缩)
- 4.3 总结

5 比较与总结