# 数字图像处理 作业一报告

姓名:王瀚霖

学号: 181860092

邮箱: 603102048@qq. com

## 一、实现细节

本次作业要求完成Histogram\_equalization.m中的相关内容,来实现灰度图像直方图的均衡化。具体而言,需要实现函数hist\_equal来对灰度图像进行直方图均衡化处理。这样,对于简单的灰度图像,直接调用该函数即可实现;对于彩色图像,框架代码给出的方法是分别对R、G、B三个通道进行直方图均衡化处理后合并;除此之外,本次作业中还尝试利用了HSI与HSV颜色模型对彩色图像进行处理。

## • 灰度图像直方图均衡化函数 hist\_equal 实现:

灰度图像直方图均衡化函数 hist\_equal 的内容就是通过实现一个变换函数,使得变换后图像的概率密度成为均匀分布。根据所学知识,对于有连续概率密度的图像,变化函数为:

$$s=T(r)=(L-1)\int_0^r p_r(w)dw$$

对于离散的直方图,记 $n_j$ 为灰度值为j的像素点的数目,则变化函数为:

$$s_k = T(r_k) = (L-1) \sum_{j=0}^k p_r(r_j) = rac{(L-1)}{MN} \sum_{j=0}^k n_j$$

本次作业中,我们要处理的是离散的直方图;同时,考虑到处理的灰度图像与彩色RGB图像一般均为256级灰度,所以本次实现的hist\_equal函数处理的就是以uint8数据类型存储的图像(该想法可由matlab自带的库函数 im2uint8 得到保证。即对于传入的图像首先调用 im2uint8 函数来转化为 uint8 存储)。

结合以上考虑及公式,可知要实现的 $hist\_equal$  函数中,L取 256; 此外还需要统计得到 $\sum_{i=0}^{k} n_j$  (k=0, 1, 2······255)的值以及M、N的

值;得到以上数据后,只需要遍历整张图像,利用公式计算每一个像素点变化后的灰度并赋值即可。

根据以上思路, hist\_equal 函数首先需要将图片转化为 uint8 数据类型存储:

#### 1 | input\_channel = im2uint8(input\_channel);%统一按照8位整数来存

接着,需要统计 $\sum_{j=0}^{k} n_j$  (k=0,1,2······255)的值;为此,首先要统计不同灰度值的像素点个数,这一点可通过调用库函数 imhist 得到实现(与遍历统计的方法实现的效果一样):

data = imhist(input\_channel); %利用imhist函数得到各灰度值像素点的数目

这样,数组 data 就记录了不同灰度值像素点的数目。具体而言,data(i)记录了灰度值为(i-1)的像素点的数目(i=1,2,……);由此,从前到后遍历 data 数组,每次将前一项加到后一项上:

```
1 [length,t] = size(data);%得到data的长度length
2 for i=2:length
3 data(i) = data(i-1) + data(i);
4 %累加,计算后data(i)表示灰度值小于等于i-1的像素点数总和
```

经上述处理,data就记录了我们需要的 $\sum_{j=0}^{k} n_j$ ;接下来的M, N值获取十分简单,只需要调用库函数size即可得到输入图像的行、列数:

```
1 [r,c] = size(input_channel);
```

由此, 我们得到了所需的全部数据。根据公式不难得出这里的计算公式为:

$$s_k = T(r_k) = [rac{255}{r*c}*data(r_k+1)]$$

PS:注意data  $(r_k)$  记录的是灰度值小于等于 $r_k$  — 1的像素点数目总和,而非小于等于 $r_k$ 的像素点总和,因此用data  $(r_k+1)$ ;同时最后的结果要取整,这里利用 round 函数进行四舍五入;

因此,利用二重循环对输入图像进行遍历,代入上述式子进行计算,将得到的结果赋值给返回值 output2:

由此,实现了直方图均衡化函数 hist\_equal。

## • RGB图像处理实现:

1. 对R、G、B三个通道分别做直方图均衡化处理后合并:

即框架代码中使用的处理方法;这种方法的处理思想较为简单。从运行结果来看,与原图片相比,均衡化后的图片亮度得到了调整,但颜色发生了比较严重的失真现象。具体的实现方法即分离出输入图像的三个通道后调用三次 hist\_equal 进行均衡化,而后利用 cat 合并得到处理后图像。

## 2. 引入HSI颜色模型,将RGB图像转化为HSI,对I进行均衡化处理 后转回RGB:

在HSI颜色模型中,H表示色调,S表示饱和度,I表示亮度。与RGB相比,HSI比较符合人眼对于景物的感知。同时在HSI模型中,I分量与彩色信息无关。因此可以仅对I分量作直方图均衡化,保留H和S这两个与人感受颜色相关的不变,再进行三个分量的合并,完成彩色图像的直方图均衡化处理。

根据以上思路, 我们要完成RGB到HSI转化的函数 rgb2hsi 与HSI转 回RGB的函数 hsi2rgb; 再利用这两个函数与 hist\_equal 实现目标。

#### rgb2hsi 的实现:

RGB到HSI的转换公式如下图所示:

色调 饱和度 亮度
$$H = \begin{cases} \theta, & G \ge B \\ 2\pi - \theta, G < B \end{cases}$$
where  $\theta = \cos^{-1} \left( \frac{(R-G) + (R-B)}{2\sqrt{(R-G)^2 + (R-B)(G-B)}} \right)$ 

$$I = \frac{R+G+B}{3}$$

利用上述公式,实现 rgb2hsi 即可。要注意的细节有两点: 一是要注意除数不可以为0; 二是当强度 l 为0时, 色调H、饱和度S无定义; 当S=0时, 色调H无定义。具体实现如下:

#### 首先. 提取R、G、B三个通道的数据:

```
1 function [H,S,I] = rgb2hsi(rgb)
2 rgb = 2double(rgb);%首先转化为double类型存储
3 r = rgb(:, :, 1);
4 g = rgb(:, :, 2);
5 b = rgb(:, :, 3); %提取三个通道数据
```

#### 接着, 计算角度 $\theta$ , 记作w:

计算H、S、I, 并利用 cat 进行合并:

```
1
               H = W;
 2
               change = find(b > g);
               H(change) = 2 * pi - w(change);
 3
               % 对不同范围的H分别赋值
 4
               sum = r + q + b;
 5
               zero = find(sum == 0);
 6
 7
               sum(zero) = eps;%避免除数为0
 8
               S = 1 - (3 * min(min(r, g), b) ./ sum);
 9
               I = sum / 3;
               zero = find(S == 0);
10
               H(zero) = 0;%S=0时H无定义
11
12
               zero = find(I == (eps/3));%即之前sum == 0的位置
13
               H(zero) = 0;
               S(zero) = 0;%I=0时H、S均无定义
14
               I = uint8(sum / 3);%强度取整
15
16
           end
```

#### hsi2rgb的实现:

HSI到RGB的转换公式如下图所示:

利用上述公式,实现hsi2rgb即可。具体实现如下:

首先, 提取H、S、I三个通道的数据:

```
1 function [rgb] = hsi2rgb(hsi)
2 H = hsi(:, :, 1);
3 S = hsi(:, :, 2);
4 I = hsi(:, :, 3); %提取三个通道数据
```

接着,建立R、G、B三个空矩阵,每个矩阵的大小与输入图片的前两维一致:

```
1  [r,c] = size(H);

2  R = zeros(r,c);

3  G = R;

4  B = G;

5  %建立R、G、B三个空矩阵
```

代入公式,分区域计算R、G、B:

```
1
       %利用转化公式进行计算,对不同区域分别处理
2
     for i = 1:r
 3
         for j = 1:c
             if((H(i,j) < 4 * pi / 3) & (H(i,j) >= 0))
4
 5
                 B(i,j) = I(i,j) * (1 - S(i,j));
                 G(i,j) = 3 * I(i,j) - (R(i,j) + B(i,j));
6
                 R(i,j) = I(i,j) * (1 + S(i,j) * cos(H(i,j)) /
 7
   cos(pi / 3 - H(i,j)));
8
             end
9
10
             if((H(i,j) >= 2 * pi / 3) & (H(i,j) < 4 * pi / 3))
                 H(i,j) = H(i,j) - 2 * pi / 3;
11
```

```
R(i,j) = I(i,j) * (1 - S(i,j));
12
13
                  B(i,j) = 3 * I(i,j) - (R(i,j) + B(i,j));
                  G(i,j) = I(i,j) * (1 + S(i,j) * cos(H(i,j)) /
14
   cos(pi / 3 - H(i,j)));
15
              end
16
17
              if((H(i,j) >= 4 * pi / 3) && (H(i,j) < 2 * pi))
18
                  H(i,j) = H(i,j) - 4 * pi / 3;
19
                  G(i,j) = I(i,j) * (1 - S(i,j));
20
                  R(i,j) = 3 * I(i,j) - (R(i,j) + B(i,j));
                  B(i,j) = I(i,j) * (1 + S(i,j) * cos(H(i,j)) /
21
   cos(pi / 3 - H(i,j)));
22
              end
23
          end
24
     end
```

最后,将R、G、B转化回整数并进行合并:

#### 使用HSI方法均衡化函数 hist\_equal\_HSI 的实现:

利用上述实现子函数,完成HSI均衡化:

首先,将RGB函数转化为HSI,得到H、S、I三通道的数据:

```
function [output3] = hist_equal_HSI(input_channel)

[H,S,I] = rgb2hsi(input_channel);
```

保持H、S不变,对I进行直方图均衡化处理后进行合并;调用 hsi2rgb 转换回RGB图像;注意实现的 hist\_equal 函数的输出是以 uint8 数据类型存储的,因此均衡化后需要利用 im2double 函数将均衡化后的输出转化为 double 类型存储,与H、S保持一致:

```
1    I_new = double(hist_equal(I)); %对i作均衡化处理
2    output3 = cat(3,H,S,I_new);
3    output3 = hsi2rgb(output3);
```

3. 引入HSV颜色模型,将RGB图像转化为HSV,对V进行均衡化处理后转回RGB:

在HSV颜色模型中,H表示色调,S表示饱和度,I表示明度。HSV是另一种较为直观的颜色模型。同样的,可以先将RGB图像转化为HSV,对V进行直方图均衡化处理后合并转换回RGB。转换函数 rgb2hsv 与 hsv2rgb 均为 matlab 的库函数,无需实现。只需要利用库函数与 hist\_equal 即可实现函数 hist\_equal\_HSV,实现的方法思路与 hist\_equal\_HSI 基本一样,不再赘述。

## 二、结果

### 实验设置:

- 1、实现过程中调用了 imhist 函数, 因此需要为 matlab 安装图像处理 模块:
- 2、对不同的图片进行测试时,只需要修改 test\_histeq 中 imread 的 文件名即可;
- 3、测试灰度图片时,运行结果会显示两张图片,依次为原图与直方图均衡化后的图像;测试彩色图片时,运行结果会显示四张图片,依次为:对RGB分别均衡化后合并的图像、利用HSI处理的图像、原图与利用HSV处理的图像。

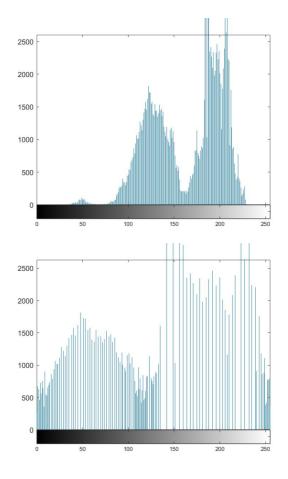
### 实验结果:

1、灰度图像测试:

对 gray.jpg 进行测试结果对比如下:



直方图对比如下图所示:

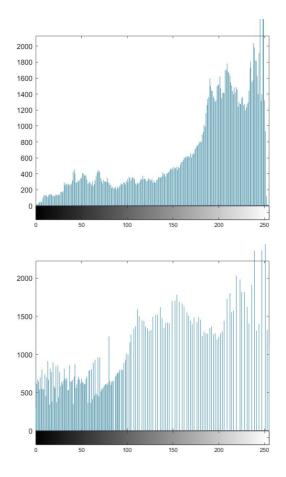


观察处理前后的图像,可以看到通过直方图均衡化,不同灰度的像素点个数较之前分布更加均衡,处理后图像的对比度有了明显的增强,从黑到白的渐变层次明显增多;与原图灰蒙蒙的效果相比,处理后的图像也变得更加清晰醒目,暗部细节有了更好的体现;

同样的,对test\_gray.jpg进行测试结果对比如下:



直方图对比如下图所示:



观察可知, 直方图均衡化处理效果同样很好。

## 2、彩色图像测试:

对 color.jpg 进行测试结果对比如下,其中第一张为原图,第二张为对RGB分别均衡化后合并的图像;第三张为利用HSI处理的图像,第四张为利用HSV处理的图像:



观察原图与经过不同方法处理后的图像,可以看到:原图是整体偏明亮的,但是经过不同方法处理后均出现了图像变暗的结果;其中对RGB分别均衡化后合并的方法得到的结果发生了比较严重的颜色失真,但云与烟雾的对比度得到了提升;HSI方法处理后图像稍微变暗,颜色略微失真,对比

度有所提高; HSV方法处理后对比度有所提升, 但图像严重变暗, 因而丢失了较多细节。综合来看, 三种方法还属HSI方法效果最好, 颜色没有严重失真, 对比度也得到了提升;

test.jpg是一张雾气较重,对比度较低的风景图;对它进行测试结果对比如下(图片展示位置同上):





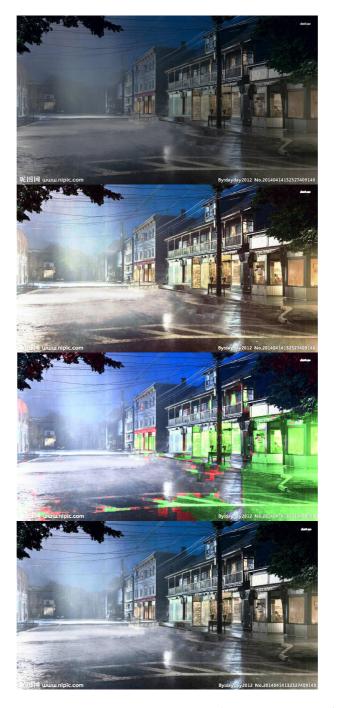
观察原图与经过不同方法处理后的图像,可以看到:原图中雾气较大,远处景物细节不清楚,对比度低,经过不同方法处理后这一问题均得到了解决,图片的对比度均得到提高,细节也更多地展现了出来。但是,对RGB分别均衡化后合并的方法得到的结果仍然发生了轻微的颜色变化,这也使得图像内容显示得更加丰富;HSI方法处理后图像颜色的饱和度有所提高,色彩更加鲜艳;相比而言图像颜色略微失真;HSV方法处理后对比度有所提升,图像也有略微变暗的情况,但是整体上仍保持了原图的色彩。综合来看,三种方法还属HSV方法效果最好;

test2.jpg是作业一网站上的图片,整体与color.jpg风格较为相近;对它进行测试结果对比如下:



从结果来看,与color.jpg类似;效果最好的还是HSV方法;RGB方法颜色失真严重,HSI方法处理图像变得比较亮,不太符合原图;不同方法处理细节均有增加。

test3.jpg选取了一张整体偏暗,对比度适中的夜景图片;对它进行测试结果对比如下:



可以看到,不同方法处理后图像均变得亮了起来,细节也更加凸显出来。但HSI方法出现了颜色失真情况,可能与实现细节有关。综合来看,HSV效果最好。

综上所述,三种方法在提高图像对比度、增加细节而方面均有效果;但RGB方法容易造成严重的颜色失真,HSI与HSV方法相比之下更好。