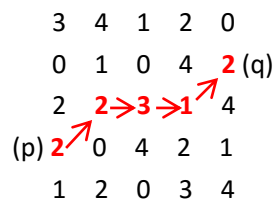


2016/9/29 数字图像处理第一次作业**1 Exercises****1.1 Storage**

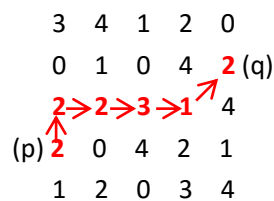
1. 7 bit planes. Since $128 = 2^7$
2. The first panel is the most visually significant one because the first/higher order bit plane contains the set of the most significant bit.
3. $1024 \times 2048 \times 7 \div 8 = 1835008$ bytes are required for storing this image.
Proof: "1024 \times 2048" means the width is 1024 pixels and the height is 2048 pixels (1024 \times 2048=2Mpixels in total) and each pixel is represented by 7 bits and 1byte=8bits.

1.2 Adjacency

1. 4-path does not exist because neither of the 4-neighbors of q (0,4) is in $V=\{1,2,3\}$ so it's impossible to find a 4-path between p and q.
2. The length of the shortest 8-path between p and q is 4.



3. The length of the shortest m-path between p and q is 5.

**1.3 Logical Operations**

1. $A \cap B \cap C$
2. $(A \cap B) \cup (A \cap C) \cup (B \cap C)$
3. $\{B - [(A \cap B) \cup (B \cap C)]\} \cup [(A \cap C) - (A \cap B \cap C)]$

2 Programming Tasks**2.1 Pre-requirement****2.2 Scaling**

- 1) 192×128



- 2) 96×64



3) 48×32



4) 24×16



5) 12×8



2. 300×200



3. 450×300



4. 500×200



5. Process and algorithm

输出图像的每个像素(i, j)的灰度值都可以通过下面的计算过程得到:

1) 按缩放比例找到(i, j)在输入图像对应的点(r, c)

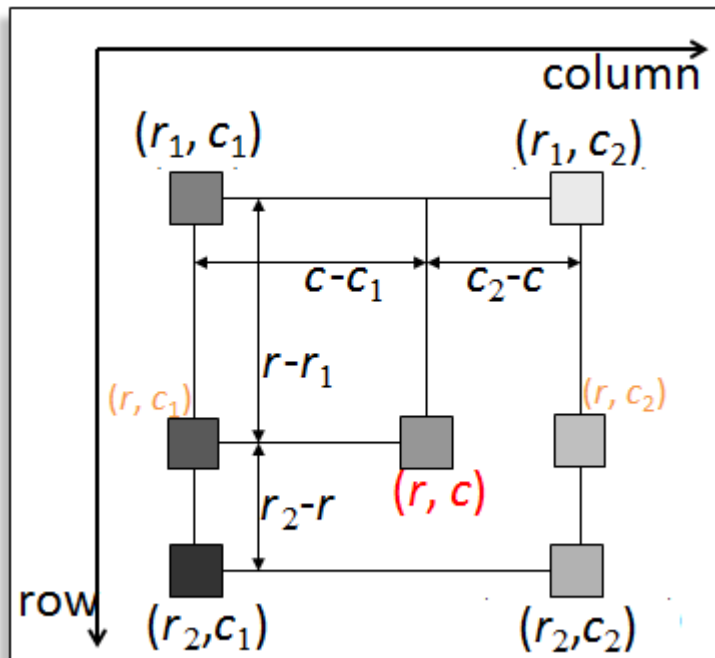
$$\begin{cases} r = i \times h_scaleFactor \\ c = j \times w_scaleFactor \end{cases}$$

其中

$$\begin{cases} w_scaleFactor = \frac{width_in}{width_out} \\ h_scaleFactor = \frac{height_in}{height_out} \end{cases}$$

2) (r, c)在输入图像中一般不是一个整数点 (若是, 也包含在下面计算过程中), 在输入图像中找到与(r, c)最邻近的四个像素点, 构造单位正方形, 进行双线性插值计算得到在(r, c)的灰度值。算法如下:

双线性插值(Bilinear Interpolation)



取单位正方形上的四个顶点(r_1, c_1)、(r_1, c_2)、(r_2, c_1)、(r_2, c_2)如上图所示, 有:

$$\begin{cases} c_2 - c_1 = 1 \\ r_2 - r_1 = 1 \end{cases}$$

①

设在点 (x, y) 的亮度值为 $f(x, y)$

首先对点 (r, c_1) 和点 (r, c_2) 在竖直方向做线性插值:

$$\begin{cases} f(r, c_1) \approx \frac{r_2-r}{r_2-r_1} f(r_1, c_1) + \frac{r-r_1}{r_2-r_1} f(r_2, c_1) \\ f(r, c_2) \approx \frac{r_2-r}{r_2-r_1} f(r_1, c_2) + \frac{r-r_1}{r_2-r_1} f(r_2, c_2) \end{cases} \quad (2)$$

再对点 (r, c) 在水平方向做线性插值:

$$f(r, c) \approx \frac{c_2-c}{c_2-c_1} f(r, c_1) + \frac{c-c_1}{c_2-c_1} f(r, c_2) \quad (3)$$

将②代入③:

$$\begin{aligned} f(r, c) &\approx \frac{c_2-c}{c_2-c_1} \left[\frac{r_2-r}{r_2-r_1} f(r_1, c_1) + \frac{r-r_1}{r_2-r_1} f(r_2, c_1) \right] + \frac{c-c_1}{c_2-c_1} \left[\frac{r_2-r}{r_2-r_1} f(r_1, c_2) + \frac{r-r_1}{r_2-r_1} f(r_2, c_2) \right] \approx \\ &\frac{1}{(c_2-c_1)(r_2-r_1)} [f(r_1, c_1)(c_2-c)(r_2-r) + f(r_1, c_2)(c-c_1)(r_2-r) + f(r_2, c_1)(c_2-c) \\ &c)(r-r_1) + f(r_2, c_2)(c-c_1)(r-r_1)] \end{aligned} \quad (4)$$

将①代入④:

$$f(r, c) \approx f(r_1, c_1)(c_2-c)(r_2-r) + f(r_1, c_2)(c-c_1)(r_2-r) + f(r_2, c_1)(c_2-c)(r-r_1) + f(r_2, c_2)(c-c_1)(r-r_1) \quad (5)$$

3) 输出图像的 (i, j) 的灰度值等于 (r, c) 的灰度值

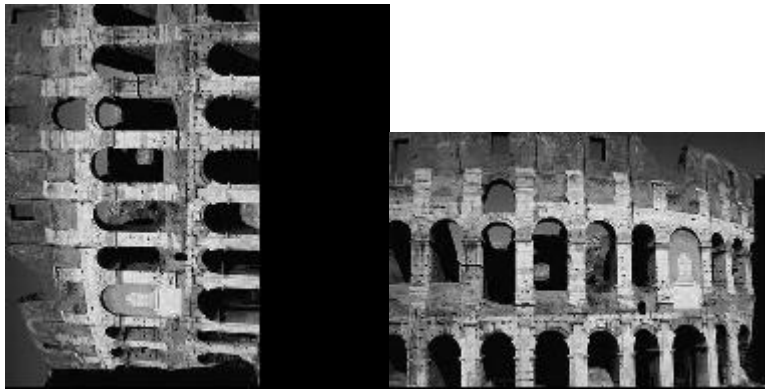
$$\text{output_img}(i, j) = f(r, c)$$

Interesting phenomenons and analysis

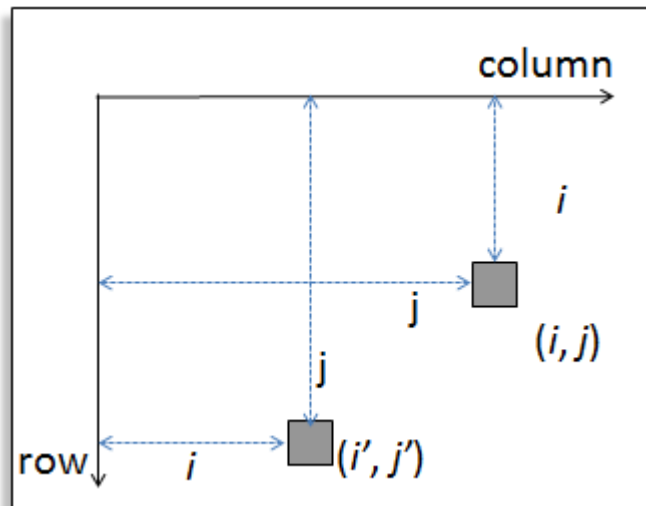
1) 颠倒输出图像的行列

```
output_img(j, i) = input_img(r1, c1) * (c2 - c) * (r2 - r) + ...
                    input_img(r1, c2) * (c - c1) * (r2 - r) + ...
                    input_img(r2, c1) * (c2 - c) * (r - r1) + ...
                    input_img(r2, c2) * (c - c1) * (r - r1);
```

得到的图像 2 及和原图像 1 的对比



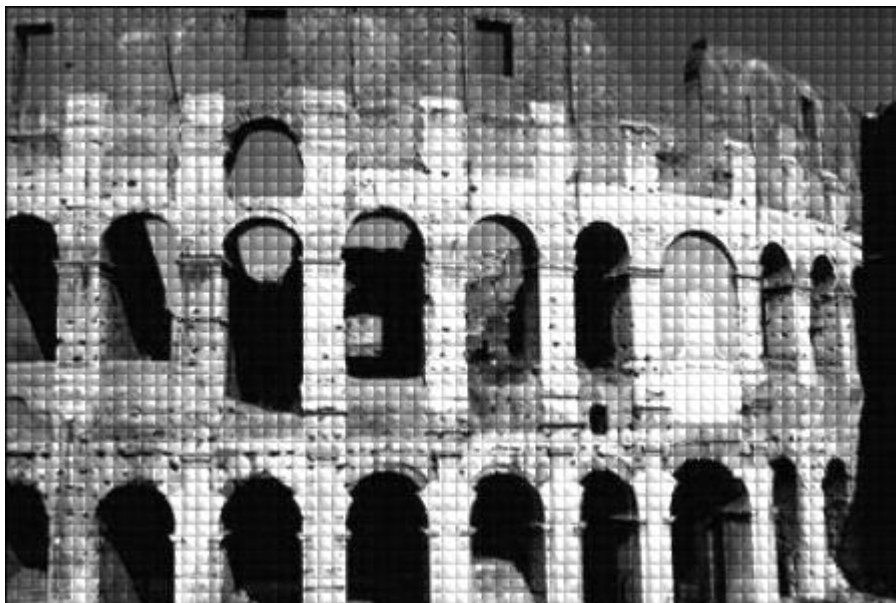
容易看出图像 2 可以从图像 1 逆时针旋转九十度得到。原因见下图



2) 尝试改变公式个别参数的值，如：

$$\begin{aligned} \text{① output_img}(i, j) = & \text{input_img}(r1, c1) * (c2 - c) * (r2 - r1) + \dots \\ & \text{input_img}(r1, c2) * (c - c1) * (r2 - r) + \dots \\ & \text{input_img}(r2, c1) * (c2 - c) * (r - r1) + \dots \\ & \text{input_img}(r2, c2) * (c - c1) * (r - r1); \end{aligned}$$

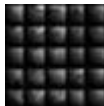
$\text{input_img}(r1, c1)$ 在 row 的比重加大，得到



和原图做差



细节放大图:



```
②output_img(i,j) = input_img(r1,c1) * (c2 - c) * (r1 - r) + ...  
                    input_img(r1,c2) * (c - c1) * (r2 - r) + ...  
                    input_img(r2,c1) * (c2 - c) * (r - r1) + ...  
                    input_img(r2,c2) * (c - c1) * (r - r1);
```

input_img(r1,c1) 比重减小为负数



和原图做差:



篇幅所限，不再粘贴尝试的结果。

根据上面实验看出改变参数得到和原图的差异和变化的是 **row** 方向还是 **column** 方向、变化的正负、变化的幅度、在哪个方向变化均有关系，具体的关系可以从公式推导模块推导。

2.3 Quantization

1. 128 levels



32 levels



8 levels



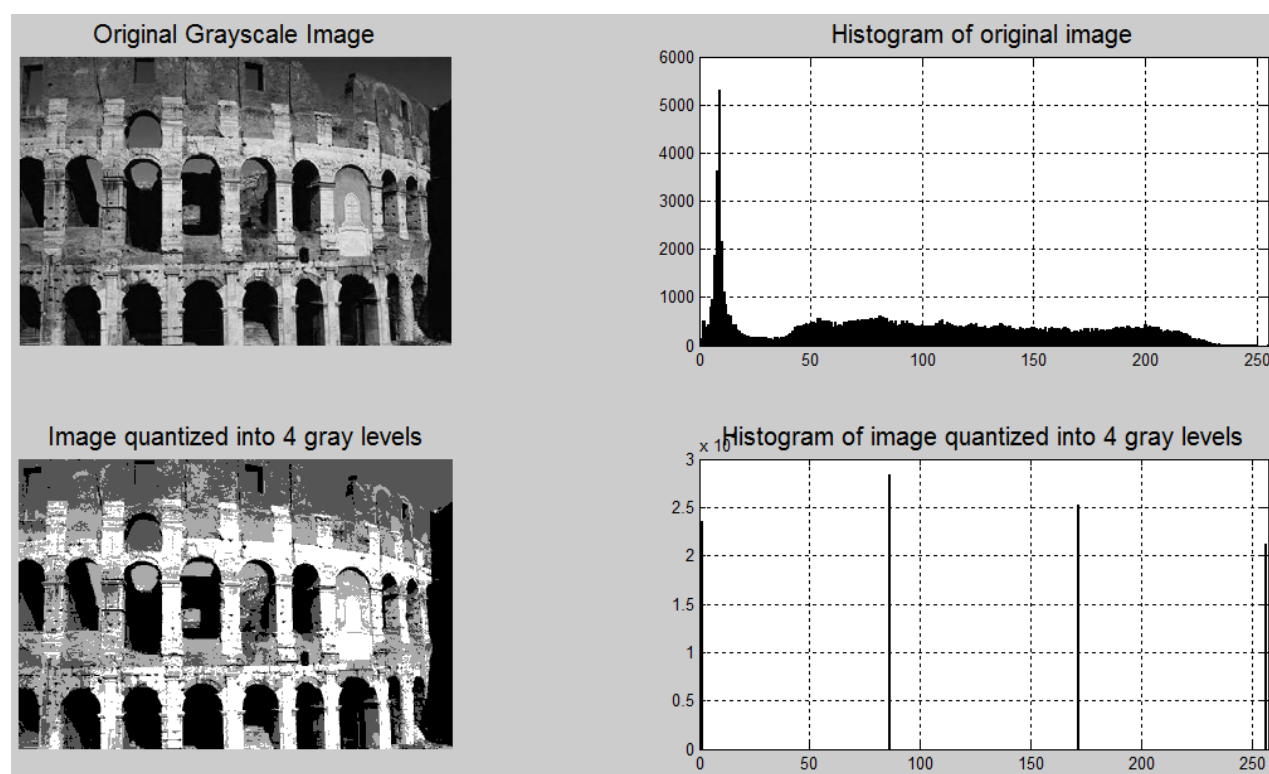
4 levels



2 levels



2. The process of implementing the quantization operation



为达到题目要求的“当灰度分辨率减小到 4 个级时，输出图像包含 0,85,170,255 个像素而不是 0,1,2,3”，可以采用这样的算法：

将 256 个灰度值均分为 level 份

$$\text{pixels_per_level} = \text{floor}\left(\frac{256}{\text{level}}\right)$$

每份对应一个灰度值

$$\text{interval_value} = \text{floor}\left(\frac{255}{\text{level} - 1}\right)$$

将输入图像中的每一个像素进行映射，得到输出图像对应像素的灰度值

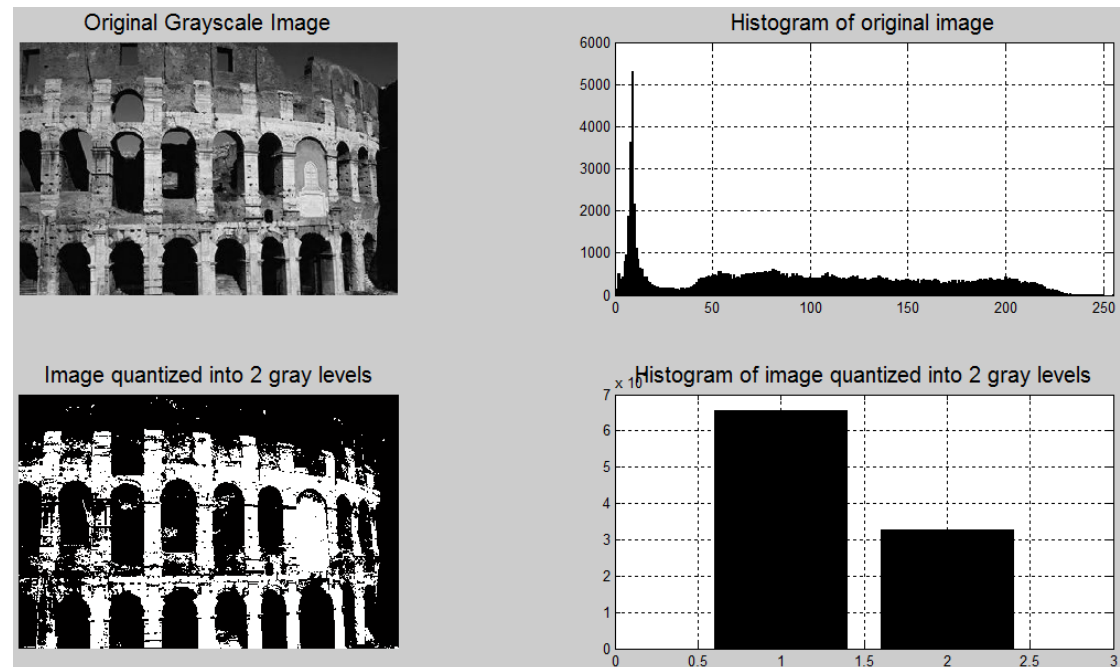
$$\text{output_img}(r, c) = \text{floor}\left(\frac{\text{input_img}(r, c)}{\text{pixels_per_level}}\right) \times \text{interval_value}$$

如灰度分辨率级别为 4 时，256 分 4 份，每份 64，即在区间 0-63,64-127,128-191,192-255 的灰度值，分别对应灰度 0,85,170,255，进行这样的映射得到输出图像。

Interesting phenomena and analysis

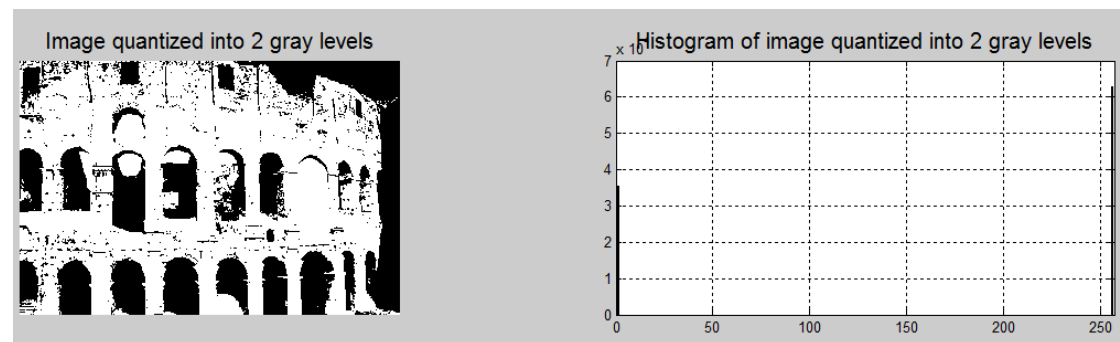
①用 MATLAB 自带的函数进行量化的结果：

```
quantizedImage = uint8(mat2gray(grayImage) * (numberOfGrayLevels-1));
```



②和我的量化方法作对比：

```
quantizedImage = quantize(grayImage, numberOfGrayLevels);
```



比较发现，两者的输出图像有较大不同，原因可以从直方图中看出。方法①的灰度值分布在 0-3，即二级对应的 2^2 ，而我的方法根据题目要求，灰度值分布在 0-255 的 0 和 255，从而导致了图像的差异。

但是从下图的对比可以看到，在level = 32的时候，差异已经非常不明显了。

Image quantized into 32 gray levels



Histogram of image quantized into 32 gray levels

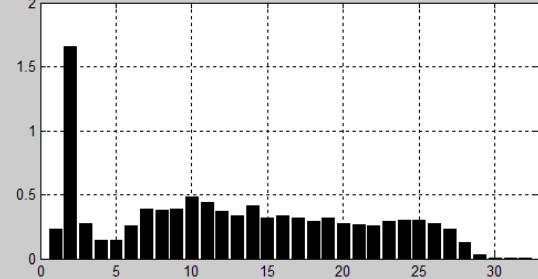


Image quantized into 32 gray levels



Histogram of image quantized into 32 gray levels

