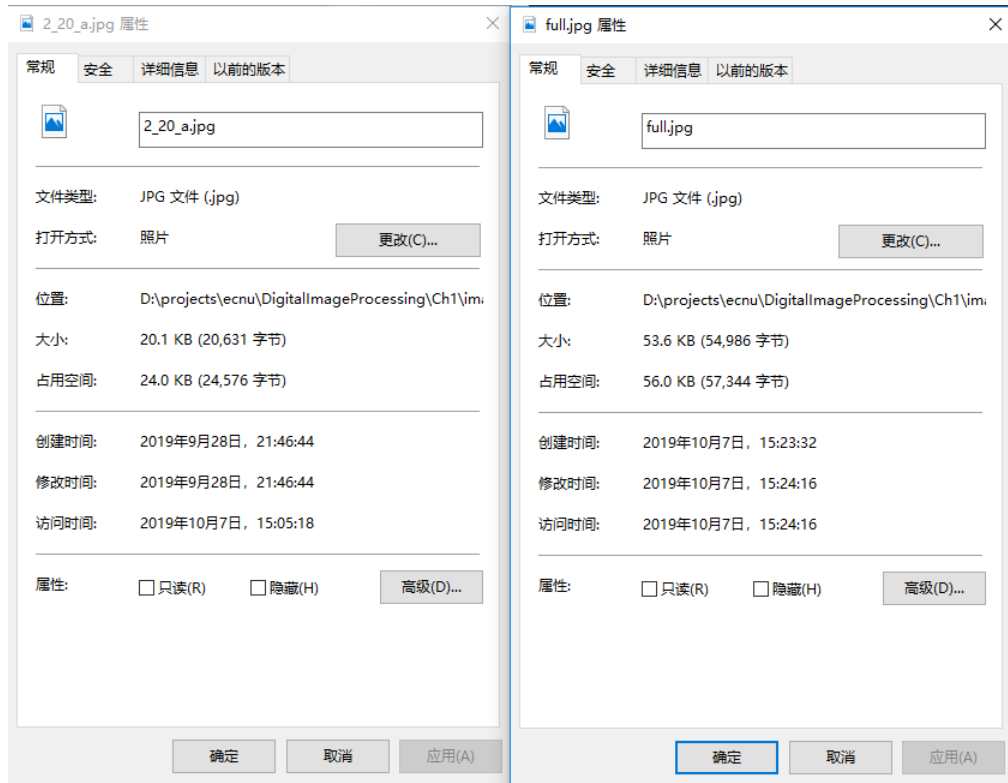




保存：



未经压缩，该图片占 $444 * 338 * 8\text{bit} = 444 * 338 \text{ B} = 146.5\text{KB}$

原图在磁盘占20.1KB

保存的图片占53.6KB

## 图像缩放

### 最近邻域插值

$h, w, h_0, w_0$  分别为原图高、宽，和目标高、宽

$g(x, y)$ 为新图像x行y列的灰度等级， $f(x, y)$ 为原图像

$$g(x, y) = f\left(\frac{xh}{h_0}, \frac{yw}{w_0}\right) (1)$$

或从原图像对应目标图像

$$g\left(\frac{xh_0}{h}, \frac{yw_0}{w}\right) = f(x, y) (2)$$

在(1)式中，假如  $\frac{h}{h_0} > 1$  缩小图像

在(2)式中，若 $g(x, y)$ 为原图像， $f(x, y)$ 为新图像，则  $\frac{h_0}{h} < 1$  放大图像  
出现小数时，取整。

Python关键代码：

```
def nearest(img, size):
    """
    Nearest neighbor interpolation
    :param img: source image
    :param size: (height, width)
    :return: destination image
    """
    re = np.zeros([size[0], size[1], 1], np.uint8)
    for x in range(size[0]):
        for y in range(size[1]):
```

```

        new_x = int(x * (img.shape[0] / size[0]))
        new_y = int(y * (img.shape[1] / size[1]))
        re[x, y] = img[new_x, new_y]

    return re

```

## 双线性插值

对于一个目的像素，设置坐标通过反向变换得到的浮点坐标为 $(i + u, j + v)$  (其中 $i, j$ 均为浮点坐标的整数部分， $u, v$ 为浮点坐标的小数部分，是取值 $[0,1)$ 区间的浮点数)，则这个像素值得 $f(i + u, j + v)$ 可由原图像中坐标为 $(i, j), (i+1, j), (i, j+1), (i+1, j+1)$ 所对应的周围四个像素的值决定，即：

$$g(x, y) = f\left(\frac{xh}{h_0}, \frac{yw}{w_0}\right) = f(i + u, j + v) = (1 - u)(1 - v)f(i, j) + (1 - u)v f(i, j + 1) + u(1 - v)f(i + 1, j) + uv f(i + 1, j + 1)$$

出现小数时考虑周围情况，离哪个点近，那个点发挥的作用就更大。

Python关键代码：

```

def bilinear(img, size):
    """
    Bilinear interpolation
    :param img: source image
    :param size: (height, width)
    :return: destination image
    """

    re = np.zeros([size[0], size[1], 1], np.uint8)
    for x in range(size[0]):
        for y in range(size[1]):
            new_x = x * (img.shape[0] / size[0])
            new_y = y * (img.shape[1] / size[1])
            i = int(new_x)
            j = int(new_y)
            u = new_x - i
            v = new_y - j
            if i + 1 >= img.shape[0]:
                i = img.shape[0] - 2
            if j + 1 >= img.shape[1]:
                j = img.shape[1] - 2
            # f(i+u, j+v)=(1-u)(1-v)f(i, j)+(1-u)v f(i, j+1)+u(1-v)f(i+1, j)+uv f(i+1, j+1)
            re[x, y] = (1-u)*(1-v)*img[i, j]
                + (1-u)*v*img[i, j+1]
                + u*(1-v)*img[i+1, j]
                + u*v*img[i+1, j+1]

    return re

```

## 结果：

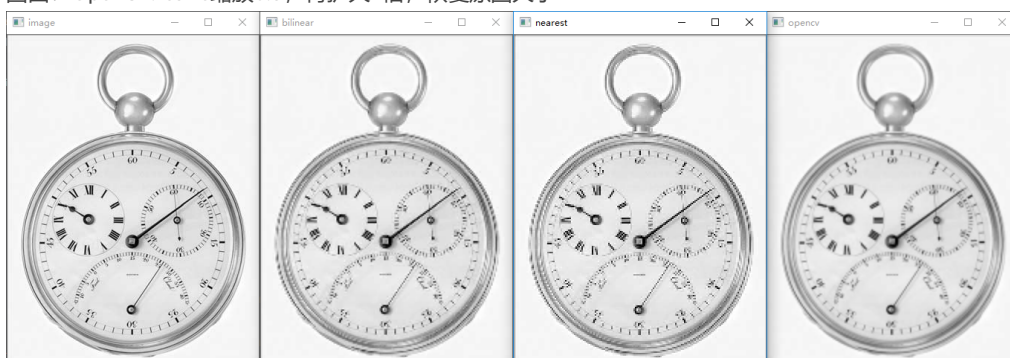
从左到右

图一：原图

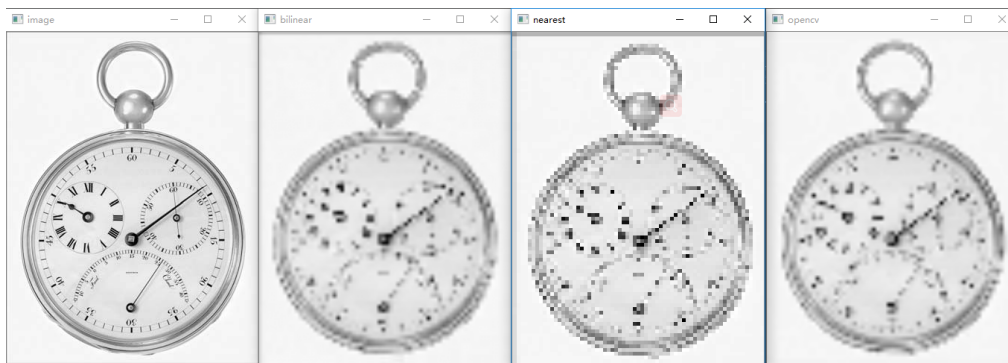
图二：用最近邻域插值缩放0.5，再扩大2倍，恢复原图大小

图三：用双线性插值缩放0.5，再扩大2倍，恢复原图大小

图四：OpenCV.resize缩放0.5，再扩大2倍，恢复原图大小



缩放倍数为0.2，再恢复原大小时



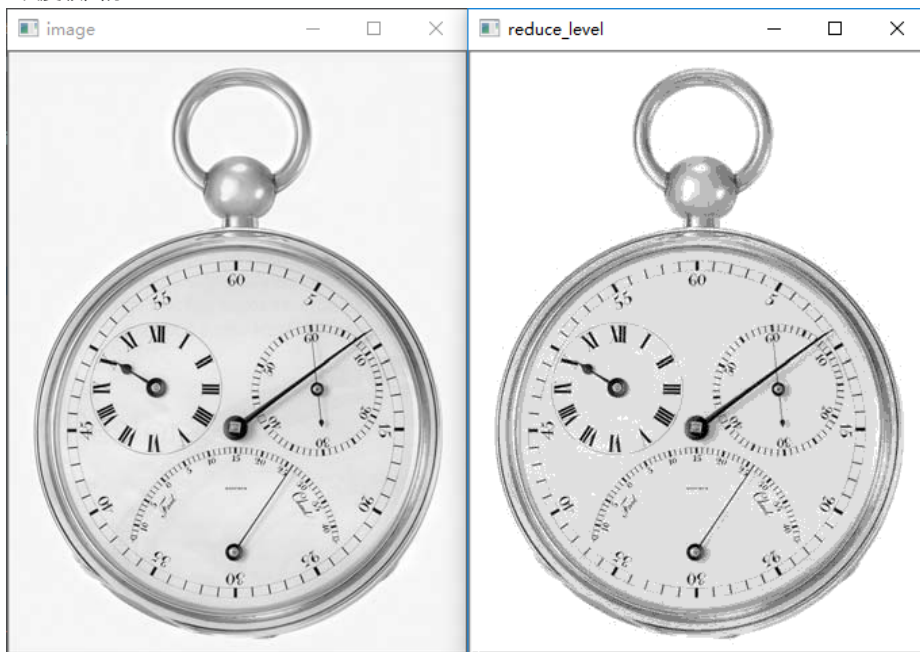
OpenCV的效过较好，双线性插值其次，最近邻域插值效果非常差。

## 降低灰度分辨率

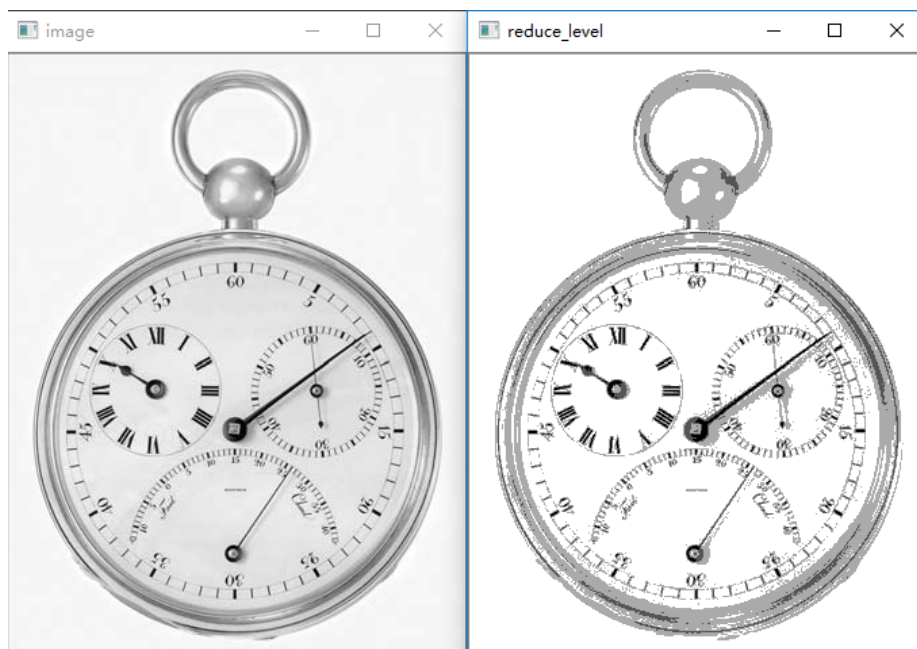
下面函数先量化到level+1级，再量化至256级以显示

```
def reduce_intensity_levels(img, level):
    img = cv2.cvtColor(img, cv2.COLOR_BGR2GRAY)
    for x in range(img.shape[0]):
        for y in range(img.shape[1]):
            si = img[x, y]
            ni = int((level * si / 255 + 0.5) * (255 / level))
            img[x, y] = ni
    return img
```

8灰度级图像



4灰度级图像



出现假轮廓

2灰度级图像 (2值化 0~127置0 128~255置255)

