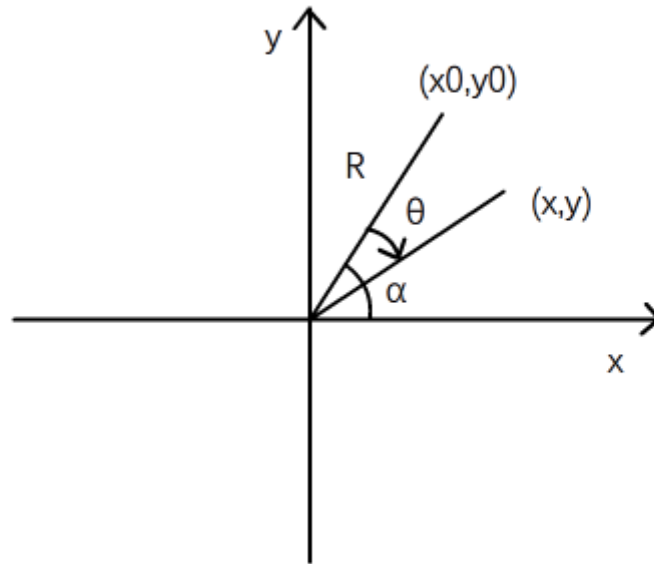


图像旋转是图像处理中最常见的操作之一，本文主要介绍图片旋转的原理，以及用 Python 实现图片的旋转。

1. 旋转矩阵



如上图所示，点(x0,y0)旋转到点(x,y)处，并假设该点离原点的距离为 R。容易可知有以下公式：

$$\begin{aligned}x &= R \cdot \cos(\alpha - \theta) \\y &= R \cdot \sin(\alpha - \theta)\end{aligned}$$

化简，可得：

$$\begin{aligned}x &= R \cdot \cos(\alpha - \theta) \\&= R \cdot \cos\alpha \cdot \cos\theta + R \cdot \sin\alpha \cdot \sin\theta \\&= x_0 \cos\theta + y_0 \sin\theta\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}y &= R \cdot \sin(\alpha - \theta) \\&= R \cdot \sin\alpha \cdot \cos\theta - R \cdot \cos\alpha \cdot \sin\theta \\&= y_0 \cos\theta - x_0 \sin\theta\end{aligned}$$

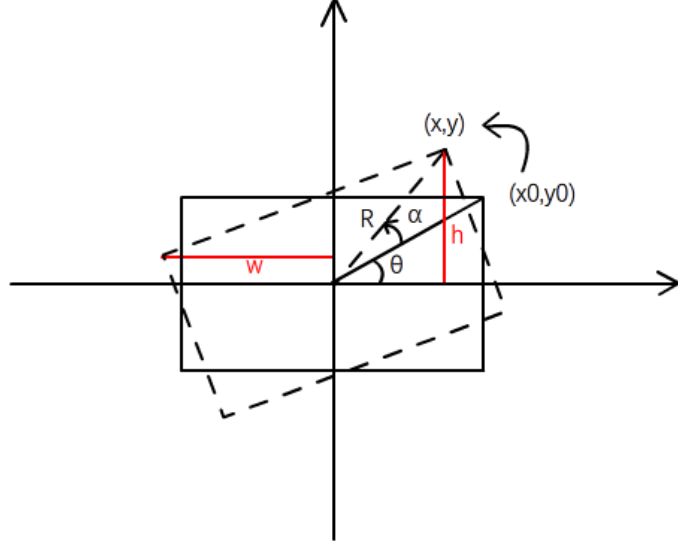
使用矩阵表示：

$$\begin{bmatrix}x & y & 1\end{bmatrix} = \begin{bmatrix}x_0 & y_0 & 1\end{bmatrix} \begin{bmatrix}\cos\theta & -\sin\theta & 0 \\ \sin\theta & \cos\theta & 0 \\ 0 & 0 & 1\end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix}x_0 & y_0 & 1\end{bmatrix} = \begin{bmatrix}x & y & 1\end{bmatrix} \begin{bmatrix}\cos\theta & \sin\theta & 0 \\ -\sin\theta & \cos\theta & 0 \\ 0 & 0 & 1\end{bmatrix}$$

2. 计算旋转后的图像的宽与高

与计算旋转点坐标的方法类似，通过画图可以很容易算出旋转后的图像的宽和高。



$$\begin{aligned}
 h &= R \cdot \sin(\alpha + \theta) \\
 &= R \cdot (\sin\alpha \cdot \cos\theta + \cos\alpha \cdot \sin\theta) \\
 &= \frac{W}{2} \cdot \sin\alpha + \frac{H}{2} \cdot \cos\alpha \\
 2h &= W \cdot \sin\alpha + H \cdot \cos\alpha
 \end{aligned}$$

相似地，可得：

$$2w = W \cdot \cos\alpha + H \cdot \sin\alpha$$

3. 数学坐标系与图像坐标系的转换

图像的旋转是以图像的中心点为参考点，对应着数学坐标系的原点，而图像坐标系是以图像左上角为原点。因此我们需要在图像旋转时实现数字坐标与图像坐标的相互转换。

假设原图像的大小为 W，H，旋转后的图像的最小矩形大小为 W'，H'，则从图像坐标系点(x0,y0)到对应的数字坐标点(x,y)有以下转换公式：

$$[x \quad y \quad 1] = [x_0 \quad y_0 \quad 1] \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ -0.5W & 0.5H & 1 \end{bmatrix}$$

$$[x_0 \quad y_0 \quad 1] = [x \quad y \quad 1] \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0.5W' & 0.5H' & 1 \end{bmatrix}$$

结合旋转矩阵，我们得到最终的旋转变换公式：

$$[x \quad y \quad 1] = [x_0 \quad y_0 \quad 1] \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ -0.5W & 0.5H & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \cos\theta & -\sin\theta & 0 \\ \sin\theta & \cos\theta & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0.5W' & 0.5H' & 1 \end{bmatrix}, \quad ①$$

$$[x_0 \ y_0 \ 1] = [x \ y \ 1] \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0.5W' & 0.5H' & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \cos\theta & \sin\theta & 0 \\ -\sin\theta & \cos\theta & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0.5W' & 0.5H' & 1 \end{bmatrix}, \quad (2)$$

上面有两条变换公式，实际上式①为前向映射变换，式②为后向映射变换。

4. 前向映射与后向映射

通俗的讲，前向映射就是遍历原图的点，将其映射到旋转后的图像上。后向映射，就是遍历旋转后的图像上的点，然后在原图上找到对应的像素点，将其填入。

一般我们选择后向映射，因为前向映射得到的坐标是浮点型，而坐标只能是整型，会导致旋转后的图像某些像素缺失。采用后向映射则可以保证图像每个像素点都是有值的。

后向映射主要需要解决插值问题，一般会有最近邻法(Nearest Interpolation)、双线性插值(Bilinear Interpolation)、双三次插值(Bicubic interpolation)。

4.1 最近邻法

最邻近算法不需要计算新图像矩阵中点的数值，而是直接找到原图像中对应的点，将数值赋值给新图像矩阵中的点。根据对应关系找到原图像中的对应的坐标，这个坐标可能不是整数，这时候找到最近的点进行插值。

5. 实验效果

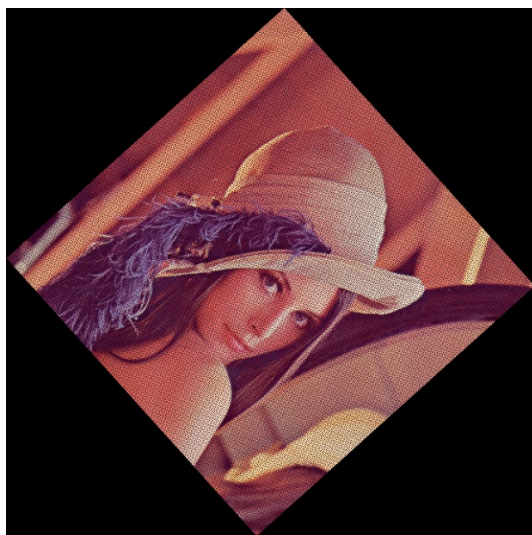


图 1



图 2

图 1 采用前向映射算法生产的旋转后的图像，明显可见图像中规律地存在部分像素的缺失。图 2 采用后向映射中的最邻近算法，则无像素缺失的情况存在。

6. 相关代码

jupyter 图像旋转 最后检查 上星期日 15:54 (自动保存)

Logout

File Edit View Insert Cell Kernel Widgets Help可信的Python 3

```
In [1]: import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import cv2

#读取lena图像
img = cv2.imread(r"C:\Users\Administrator\Desktop\lena.png")
img = img[:, :, ::-1]

angle = 48 * np.pi / 180

h, w = img.shape[0], img.shape[1]
newW = int(w * abs(np.cos(angle)) + h * abs(np.sin(angle))) + 1
newH = int(w * abs(np.sin(angle)) + h * abs(np.cos(angle))) + 1

newImg = np.zeros((newW, newH, 3), dtype = np.int16)
newImg2 = np.zeros((newW, newH, 3), dtype = np.int16)

#前向映射
trans1 = np.array([[1, 0, 0], [0, -1, 0], [-1 * w / 2, h / 2, 1]])
trans1 = trans1.dot(np.array([[np.cos(angle), -np.sin(angle), 0], [np.sin(angle), np.cos(angle), 0], [0, 0, 1]]))
trans1 = trans1.dot(np.array([[1, 0, 0], [0, -1, 0], [0.5 * newW, 0.5 * newH, 1]]))

#后向映射
trans2 = np.array([[1, 0, 0], [0, -1, 0], [-0.5 * newW, 0.5 * newH, 1]])
trans2 = trans2.dot(np.array([[np.cos(angle), np.sin(angle), 0], [-np.sin(angle), np.cos(angle), 0], [0, 0, 1]]))
trans2 = trans2.dot(np.array([[1, 0, 0], [0, -1, 0], [0.5 * w, 0.5 * h, 1]]))

for x in range(w):
    for y in range(h):
        newPos = np.array([x, y, 1]).dot(trans1)
        newImg[int(newPos[1])][int(newPos[0])] = img[y][x]

for x in range(newW):
    for y in range(newH):
        sPos = np.array([x, y, 1]).dot(trans2)
        if sPos[0] >= 0 and sPos[0] < w and sPos[1] >= 0 and sPos[1] < h:
            # 最近邻插值
            sPos[1] = sPos[1] if sPos[1] + 0.5 >= h else sPos[1] + 0.5
            sPos[0] = sPos[0] if sPos[0] + 0.5 >= w else sPos[0] + 0.5

            newImg2[y][x] = img[int(sPos[1])][int(sPos[0])]

newImg = newImg[:, :, ::-1]
newImg2 = newImg2[:, :, ::-1]

cv2.imwrite(r"C:\Users\Administrator\Desktop\lena1.png", newImg)
cv2.imwrite(r"C:\Users\Administrator\Desktop\lena2.png", newImg2)

Out[1]: True
```