

数值分析

大作业一

图像扭曲变形

学 号	2017011589
姓 名	吾尔开西
班 级	自 76

目录

- 一、需求分析 3
- 二、扭曲变形方式 4
 - 1、旋转扭曲 4
 - 2、畸变扭曲 5
- 三、插值 7
 - 1、最近邻插值 7
 - 2、双线性插值 7
 - 3、双三次插值 9
- 四、人脸变形 9
 - 1、TPS 薄板样条插值 10
 - 2、求取参数矩阵 W 11
 - 3、使用 W 求取结果图 11
 - 4、切除黑边 11
- 五、误差分析 13
 - 1、舍入误差 13
 - 2、方法误差 13
- 六、项目结果 14
- 七、总结 16
- 八、参考资料 17

一、需求分析

1、必做任务

必做任务要求用最近邻、双线性、双三次插值方法来实现旋转扭曲和畸变扭曲两种图像扭曲结果。

用户可以任意选择三种插值方式中的任意一种，也可以任意选择对图像进行哪种扭曲，且能很方便地设置扭曲参数。

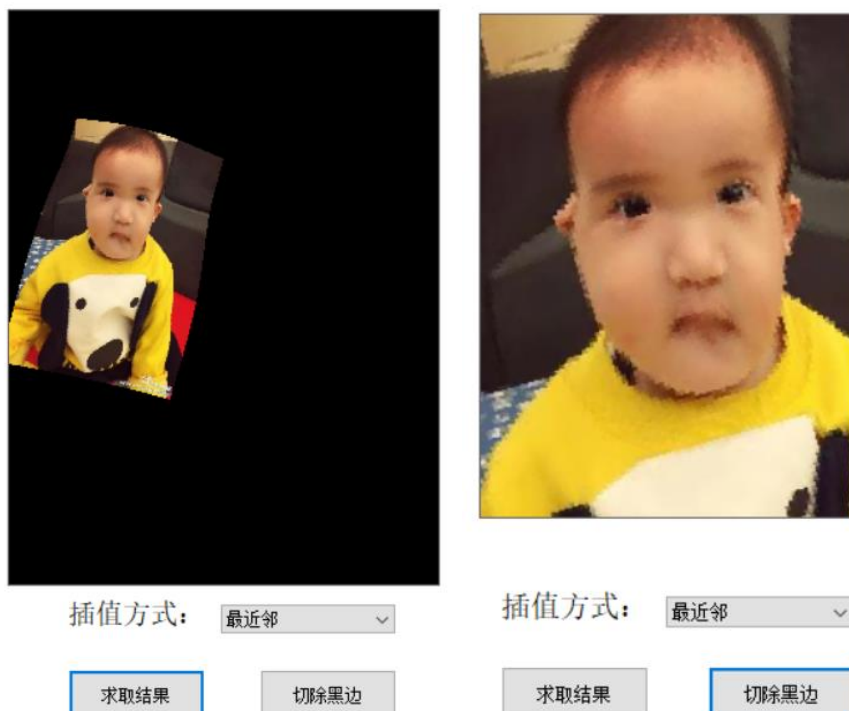
2、选做任务

助教提供了 9 张图片，每张图片都有 68 个特征点，这些特征点的坐标保存在 txt 文件里。

任务要求对于任意两张图片，使用 TPS 薄板样条插值方法，求出一个从目标图像坐标点到原图像坐标点的映射，使得经过这个映射后原图像中的脸型变换为目标图像中的脸型。

用户可以任意选择 9 张图片中的两张图片作为原图片和目标图片，并使用三种插值方法中的任意一种来得到变换后的图像。

变换结果可能会出现较多黑边，有效结果面积过小。为了改善用户体验，我增加了切除黑边的功能，将变换结果旋转到正方向并拉伸到合适大小，再切除图片黑边，效果如下。



二、扭曲变形方式

必做任务要求用旋转扭曲和畸变扭曲两种方式对原图进行变形，本项目用目标图到原图的计算方式来实现。

设扭曲目标图为 $AIM_{i'j'}$ ，原图像为 S_{ij} ，对于目标图中的每一点坐标 (i',j') ，通过扭曲函数 $f(i',j')$ 得到对应原图的坐标点 (i,j) ，将 $AIM(i',j')$ 的 RGB 值设为 $S(i,j)$ 的 RGB 值。对遍历目标图中所有的点都遍历使用上述方法，便能得到目标图像。

然而，扭曲函数 $(i,j) = f(i',j')$ 得到的原图坐标可能不是整数坐标，所以需要使用插值的方法求得 $S(i,j)$ ，本节介绍扭曲变形的方法。

1、旋转扭曲



旋转扭曲将图片中心半径 R 以内的部分进行旋转变形，越靠近中心的部分变形程度越大，即旋转角度越大。用户可以选择旋转半径 R 和旋转最大角度 α_{max} 。

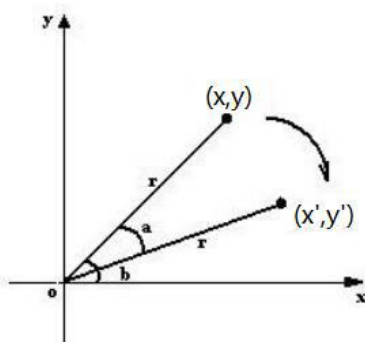
设扭曲目标图为 $AIM_{i'j'}$ ，原图像为 S_{ij} ，原图像高度为 h ，宽度为 w 。对于目标图中的一点坐标 (i',j') ，先计算它到中心的距离 $D = \sqrt{\left(i' - \frac{h}{2}\right)^2 + \left(j' - \frac{w}{2}\right)^2}$ ，若 $D > R$ ，则对于原图坐标 $(i,j) = (i',j')$ ，否则，计算旋转角度：

$$\alpha = \alpha_{max} \times \frac{R - D}{R}$$

对应原图坐标 (i,j) ：

$$\begin{cases} i = (i' - \frac{h}{2})\cos\alpha - (j' - \frac{w}{2})\sin\alpha + \frac{h}{2} \\ j = (i' - \frac{h}{2})\sin\alpha + (j' - \frac{w}{2})\cos\alpha + \frac{w}{2} \end{cases}$$

再用插值的方法将原图中坐标 (i,j) 处的 RGB 值赋值给目标图 (i',j') 。



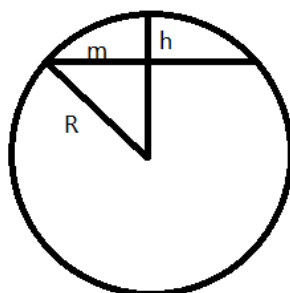
2、畸变扭曲

畸变扭曲是使图片拱起或凹陷，越靠近中间区域的部分变形程度越高，就像是将图片放在一个球的上表面或下表面再从球的正上方看下去。使图片拱起（）

(1) 桶形畸变



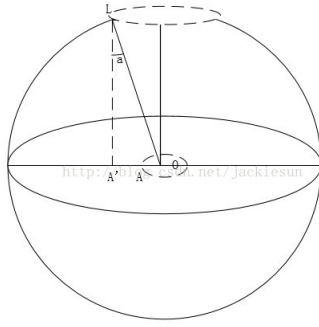
用户需要输入球形畸变的高度 H ，设原图像高度为 h ，宽度为 w ， $m = \sqrt{\left(\frac{h}{2}\right)^2 + \left(\frac{w}{2}\right)^2}$ ，则畸变球的半径 $R = \frac{H^2 + m^2}{2|H|}$ 。



设扭曲目标图为 $AIM_{i'j'}$ ，原图像为 S_{ij} 。对于目标图中的一点坐标 (i',j') ，先计算它到中心的距离 $D = \sqrt{\left(i' - \frac{h}{2}\right)^2 + \left(j' - \frac{w}{2}\right)^2}$ 。

设 $x' = i' - \frac{h}{2}, y' = j' - \frac{w}{2}$ ， $arc = R \times \arcsin\left(\frac{D}{R}\right)$ 为目标点坐标在球面上与中心点连线所形成弧线的长度 \times 坐标，则 $\frac{arc}{D} \times x'$ 便是原图对应 x 坐标。

$$\begin{cases} x = \frac{R}{D} \times \arcsin\left(\frac{D}{R}\right) \times x' \\ y = \frac{R}{D} \times \arcsin\left(\frac{D}{R}\right) \times y' \end{cases}$$



原图坐标 $i = x + \frac{h}{2}$ ， $j = y + \frac{w}{2}$ 。再用插值的方法将原图中坐标 (i,j) 处的 RGB 值赋值给目标图 (i',j') 。

(2) 枕形畸变



枕形畸变的算法大体与桶形畸变相同，只是坐标计算部分，需要将原图坐标和目标图坐标位置颠倒，所以计算公式变为：

$$\begin{cases} x = \frac{D}{R \times \arcsin\left(\frac{D}{R}\right)} \times x' \\ y = \frac{D}{R \times \arcsin\left(\frac{D}{R}\right)} \times y' \end{cases}$$

三、插值

设扭曲目标图为 $AIM_{i'j'}$ ，原图像为 S_{ij} 。用扭曲函数 $(i,j) = f(i',j')$ 得到的原图坐标 (i,j) 可能不是整数坐标，所以需要使用插值的方法求得 $S(i,j)$ ，本节介绍插值的方法。

设原图位于坐标 (i,j) 处的 RGB 值为 $S(i,j)$ ，表示一个三元向量，满足向量的加减性质。

1、最近邻插值

最近邻插值的公式比较简单：

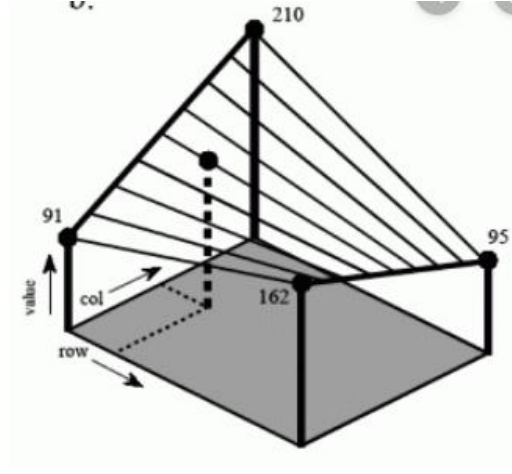
$$S(i,j) = S(\text{round}(i), \text{round}(j))$$

其中， $\text{round}(x)$ 函数表示最靠近浮点数 x 的整数值。



2、双线性插值

双线性插值，顾名思义，是分别在 x 方向和 y 方向进行两次插值，得到最终插值结果的方法。



(图片来自维基百科)

对于原图坐标 (i, j) ，先得到离它最近的四个整数点坐标 $(i_1, j_1), (i_1, j_2), (i_2, j_1), (i_2, j_2)$ 以及他们的 RGB 值。其中：

$$i_1 = \text{floor}(i), j_1 = \text{floor}(j)$$

$$i_2 = i_1 + 1, j_2 = j_1 + 1$$

首先在 x 方向进行插值，

$$S(i, j_1) = \frac{i_2 - i}{i_2 - i_1} S(i_1, j_1) + \frac{i - i_1}{i_2 - i_1} S(i_2, j_1)$$

$$S(i, j_2) = \frac{i_2 - i}{i_2 - i_1} S(i_1, j_2) + \frac{i - i_1}{i_2 - i_1} S(i_2, j_2)$$

在用得到的两个点在 y 方向进行插值，即可得到结果

$$S(i, j) = \frac{j_2 - j}{j_2 - j_1} S(i, j_1) + \frac{j - j_1}{j_2 - j_1} S(i, j_2)$$



3、双三次插值

双三次插值原理与双线性插值类似，但涉及更多的点（16 个点），插值系数使用特定函数来计算，自变量是到所求点的横纵坐标距离。

$$\text{设 } i_1 = \text{floor}(i), j_1 = \text{floor}(j); \quad dx = i - i_1, \quad dy = j - j_1$$

用到的点包括：

$$(i_1 + m, j_1 + n) \quad m = -1, 0, 1, 2; \quad n = -1, 0, 1, 2$$

插值函数：

$$S(i, j) = \sum_{m=-1}^2 \sum_{n=-1}^2 S(i_1 + m, j_1 + n) R(m - dx) R(n - dy)$$

其中， $R(x)$ 为 B 样条曲线函数

$$R(x) = \begin{cases} \frac{2}{3} + \frac{1}{2}|x|^3 - (x)^2, & 0 \leq |x| \leq 1 \\ \frac{1}{6}(2 - |x|)^3, & 1 \leq |x| \leq 2 \end{cases}$$

运算结果时还需要做正则化，除以运算过程中所乘系数的和。



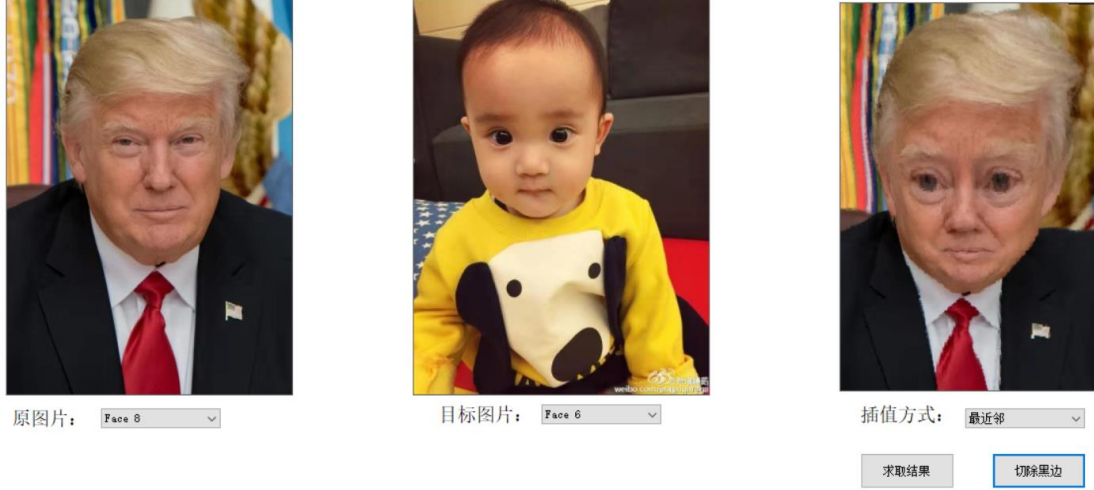
四、人脸变形

任务要求从提供的 9 张图片中，任意选出两张作为原脸型图和目标脸型图，使用 TPS 薄板样条插值方法，求出一个从目标脸型图坐标点到原脸型图坐标点的映射，并用这个映射求出结果图坐标对应原脸型图坐标的位置，结果图中原图像脸型变换为目标图像中的脸型。

用户可以任意选择 9 张图片中的两张图片作为原图片和目标图片，并使用三种插值方法中的任意一种来得到变换后的图像。

基本变换完成后，结果有一个问题，因为原图和目标图中脸的位置可能不在图片同一区域，甚至可能相差很大。这样变换得到的结果中，除脸部以外的部分会有较大的变形，为了避免这种的位置变形，本项目首先将目标脸型图的特征点平移到原脸型图特征点附近位置，再做上述步骤中的计算。

此外，变形结果中会有一定的黑边，本项目也增加了切除黑边的功能。



1、TPS 薄板样条插值

TPS 薄板样条插值是一种插值算法，在本项目中可以把矫正问题看作是一个二维插值问题，已知 n 个特征点对 ($n=64$, 目标脸型图中点的坐标) (x_i, y_i) 和它们对应的函数值 (原图脸型对应点的坐标) $f(x_i, y_i) \in D^2, (i = 1, 2, \dots, n)$ ，求一个插值函数，并用这个插值函数求得目标图中所有点对应的原图中点的坐标，求出的原图中点坐标可能不是整数，所以还需要用插值方法求得这个点的 RGB 值。

关键是如何求得这个插值函数，在 TPS 算法中([Bookstein & intelligence, 1989](#))，插值函数形式为：

$$f(x, y) = a_0 + a_1x + a_2y + \sum_{i=1}^n w_i U(|(x_i, y_i) - (x, y)|)$$

其中， $U(t) = t^2 \log t$ 。 a_0, a_1, a_2, w_i 均为参数，维度均为 2×1 ，满足 $\sum_{i=1}^n w_i = \sum_{i=1}^n w_i x_i = \sum_{i=1}^n w_i y_i = 0$ 。

将上面的条件和插值条件写成矩阵形式：

$$\begin{bmatrix} K & P \\ P^T & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} w \\ a \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} V \\ 0 \end{bmatrix}$$

其中, $K \in D^{n \times n}$, $K_{ij} = U(|(x_i, y_i) - (x_j, y_j)|)$; $P \in D^{3 \times n}$, $P_i = [1 \ x_i \ y_i]$; $w \in$

$$D^{n \times 2}; a = \begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \end{bmatrix}; V \in D^{n \times 2}, V_i = f(x_i, y_i)$$

$$\text{设 } L = \begin{bmatrix} K & P \\ P^T & 0 \end{bmatrix}, \text{ 则 } \begin{bmatrix} w \\ a \end{bmatrix} = L^{-1} \begin{bmatrix} V \\ 0 \end{bmatrix}。$$

2、求取参数矩阵 W

求取参数 $\begin{bmatrix} w \\ a \end{bmatrix}$ 的过程其实也是一个解 $n+3$ 元线性方程组的过程。

该项目使用

3、使用 W 求取结果图

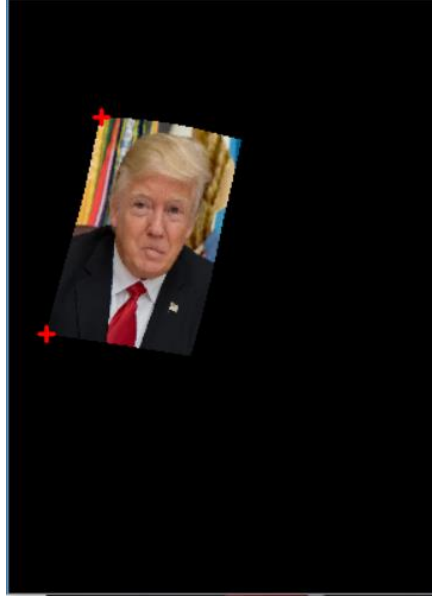
求得参数矩阵 W 后, 就可以使用 TPS 公式求取结果图中每个坐标点 (x, y) 对应原脸型图中的坐标

$$f(x, y) = a_0 + a_1x + a_2y + \sum_{i=1}^n w_i U(|(x_i, y_i) - (x, y)|)$$

$f(x, y)$ 可能不是整数, 所以需要使用前面介绍的三种插值方法之一来求得原图在 $f(x, y)$ 坐标点处的 RGB 值, 并将它赋给结果图 (x, y) 处。

4、切除黑边

由于目标图和原图中脸型方向可能不同, 所以变换结果相较原图, 可能会有较大角度的旋转, 如图所示。如果直接在这样的结果上进行水平纵向的裁剪, 那么图像有效部分将有较大程度的损失, 所以需要先将结果图片旋转到正方向。



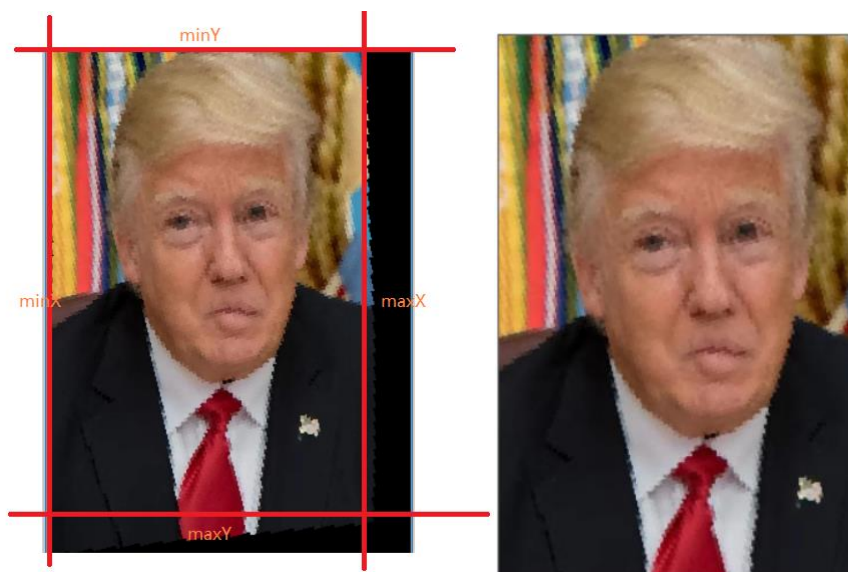
为了将结果图片旋转到正方向，需要找到图片的左上角和左下角，这两个点可以在 TPS 变换过程中进行记录，结果如上图红色十字标注。利用这两个点就能算出图片当前的倾斜角 α ，再用旋转公式得到目标图中每一个点 (i', j') 对应原图的坐标点 (i, j)

$$\begin{cases} i = (i' - \frac{h}{2})\cos\alpha - (j' - \frac{w}{2})\sin\alpha + \frac{h}{2} \\ j = (i' - \frac{h}{2})\sin\alpha + (j' - \frac{w}{2})\cos\alpha + \frac{w}{2} \end{cases}$$

将旋转后的坐标进行伸缩和平移，就能让图片占据框架的主要部分了，如图所示。



最后，遍历检测出图像没有黑边的最小范围，并对图像进行裁剪就可以了。



五、误差分析

1、舍入误差

(1) 计算过程中使用 `double` 型变量，其精度约为 10^{-16} ，因此单次计算舍入误差 $R_1 \leq 5 \times 10^{-17}$ ，总的舍入误差会随计算次数累积，计算过程中循环次数最多在 n^2 量级 (100^2 量级)，所以舍入误差大概在 10^{-13} 量级。

(2) 在进行插值运算时，运算结果的 RGB 值需要离散化为 0~255 的整数，舍入误差 $R_2 \leq 0.5$

2、方法误差

本项目用到的模块化算法有：三种插值方法、两种扭曲方法、TPS 薄板样条插值等，其中图像扭曲方法和 TPS 算法在生成结果图像时都用到了三种插值方法，也就是说最后的方法误差都落在三种插值方法上。

(1) 最近邻插值

插值公式：

$$S(i, j) = S(\text{round}(i), \text{round}(j))$$

误差：

$$\begin{aligned} R = \Delta S &\leq \max\left(\left|\frac{\partial S}{\partial i}\right|\right) \cdot |\Delta i| + \max\left(\left|\frac{\partial S}{\partial j}\right|\right) \cdot |\Delta j| \\ &= \frac{1}{2}(\max\left(\left|\frac{\partial S}{\partial i}\right|\right) + \max\left(\left|\frac{\partial S}{\partial j}\right|\right)) \end{aligned}$$

其中， $\max\left(\left|\frac{\partial S}{\partial i}\right|\right)$ 和 $\max\left(\left|\frac{\partial S}{\partial j}\right|\right)$ 大小与具体图像有关，但可以保证 $\max\left(\left|\frac{\partial S}{\partial i}\right|\right) \leq 255$

(2) 双线性插值

插值公式：

$$S(i, j_1) = \frac{i_2 - i}{i_2 - i_1} S(i_1, j_1) + \frac{i - i_1}{i_2 - i_1} S(i_2, j_1)$$

$$S(i, j_2) = \frac{i_2 - i}{i_2 - i_1} S(i_1, j_2) + \frac{i - i_1}{i_2 - i_1} S(i_2, j_2)$$

$$S(i, j) = \frac{j_2 - j}{j_2 - j_1} S(i, j_1) + \frac{j - j_1}{j_2 - j_1} S(i, j_2)$$

双线性插值是在 i 方向和 j 方向分别进行一维一阶（n=1）插值，先计算一维误差：

$$R_i \leq \frac{\max|S''(i)|}{2} |w_{n+1}(i)| = \frac{1}{2} \cdot \max\left|\frac{\partial^2 S}{\partial i^2}\right| \cdot |(i - i_1)(i - i_2)| \leq \frac{1}{8} \max\left|\frac{\partial^2 S}{\partial i^2}\right|$$

$$R_j \leq \frac{1}{8} \max\left|\frac{\partial^2 S}{\partial j^2}\right|$$

$$R \leq |R_i + R_j| \leq \frac{1}{8} (\max\left|\frac{\partial^2 S}{\partial j^2}\right| + \max\left|\frac{\partial^2 S}{\partial i^2}\right|)$$

(3) 双三次插值

双三次插值可以视为在 i 方向和 j 方向分别进行一维三阶（n=3）插值，先计算一维误差：

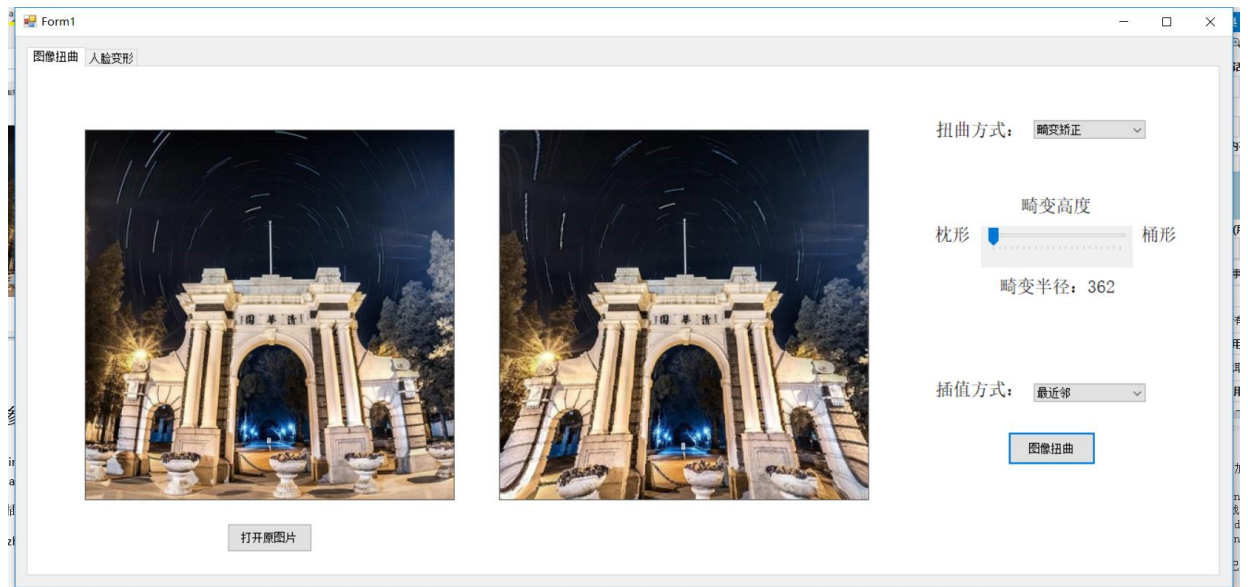
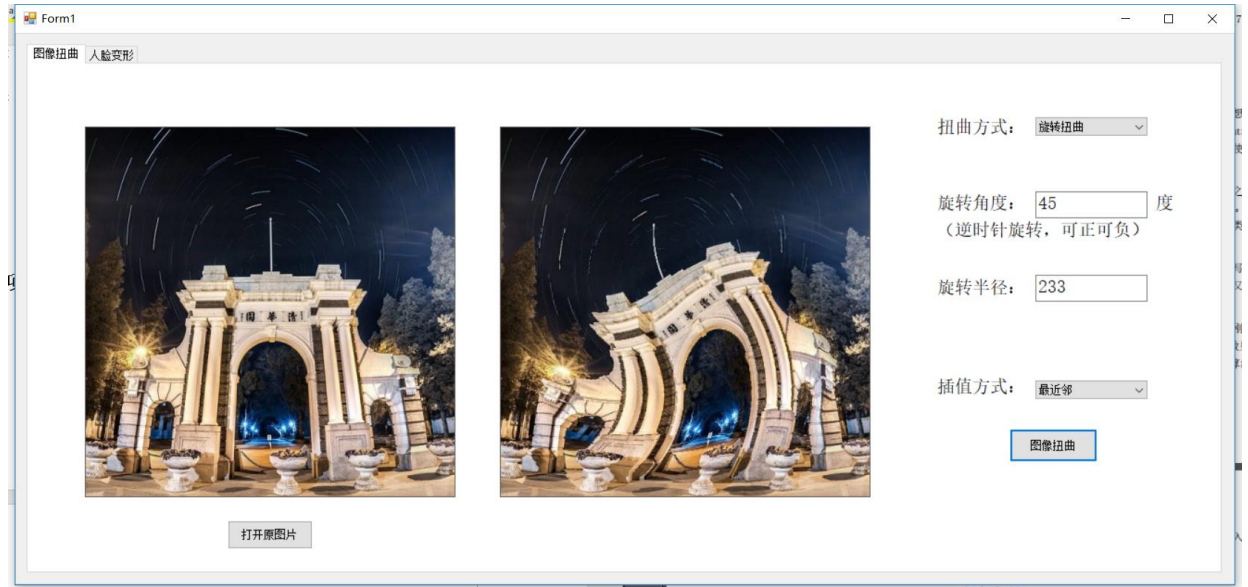
$$\begin{aligned} R_i &\leq \frac{\max|S^{(4)}(i)|}{4!} |w_{n+1}(i)| = \frac{1}{24} \cdot \max\left|\frac{\partial^4 S}{\partial i^4}\right| \cdot |(i - i_1)(i - i_2)(i - i_3)(i - i_4)| \\ &\leq \frac{5}{384} \max\left|\frac{\partial^4 S}{\partial i^4}\right| \end{aligned}$$

$$R_j \leq \frac{5}{384} \max\left|\frac{\partial^4 S}{\partial j^4}\right|$$

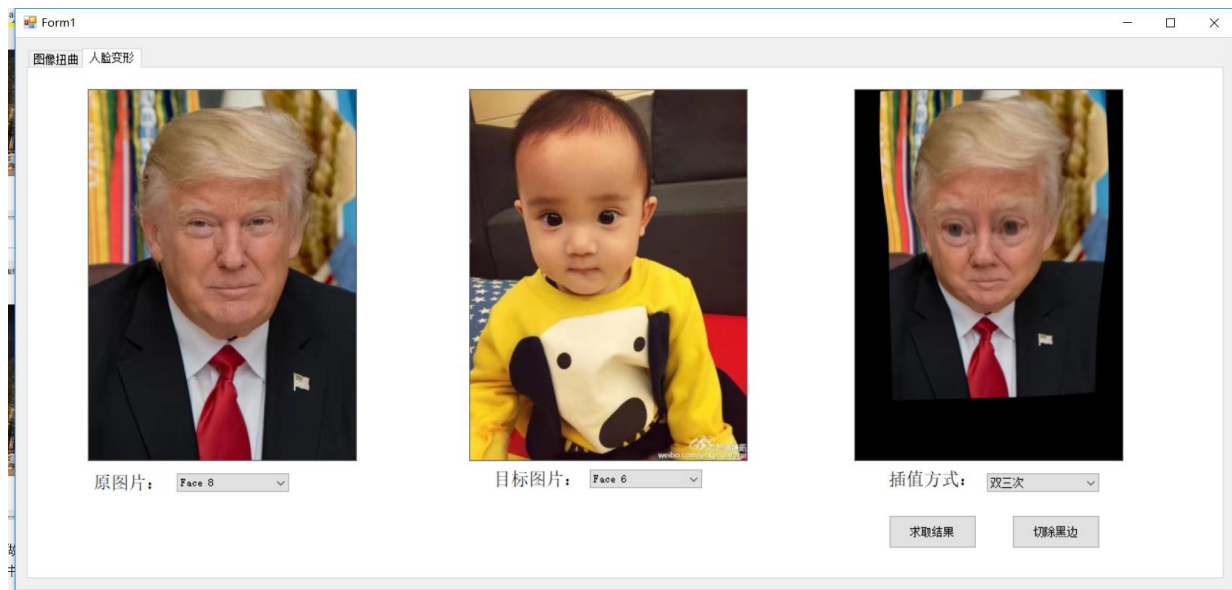
$$R \leq |R_i + R_j| \leq \frac{5}{384} (\max\left|\frac{\partial^4 S}{\partial j^4}\right| + \max\left|\frac{\partial^4 S}{\partial i^4}\right|)$$

六、项目结果

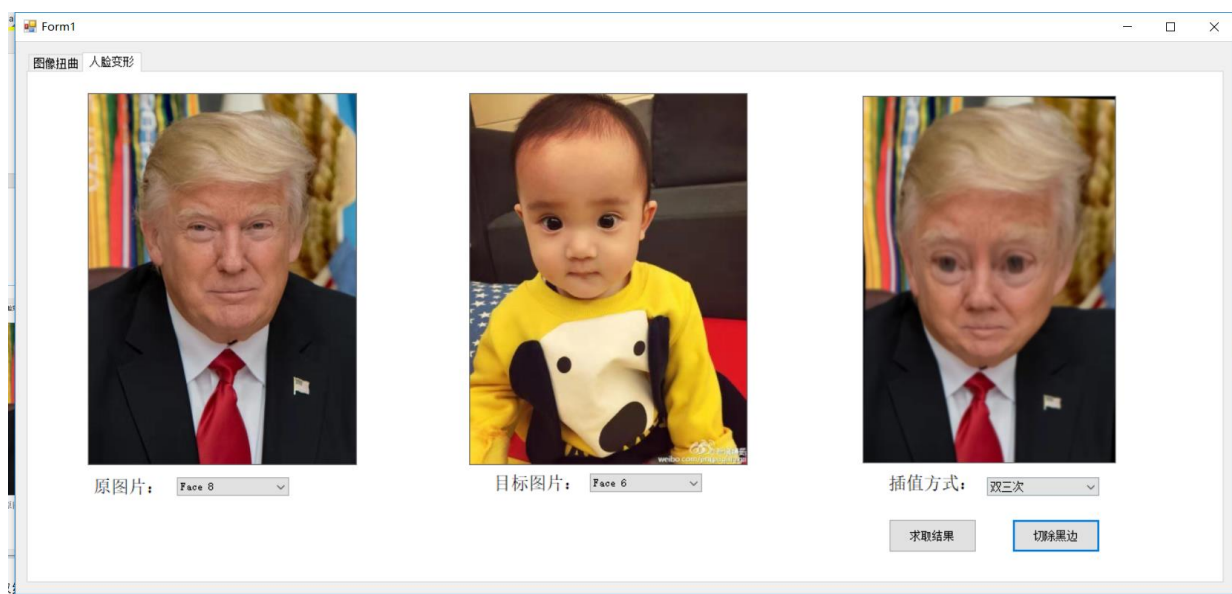
程序界面如图所示，用两个标签页分别展示必做任务和选做任务的界面。必做任务的标签页可以选择扭曲方式、插值方式、输入扭曲参数，扭曲参数的输入部件会根据扭曲方式的选择而切换。



选做任务的界面中，可以任意选择原脸型图片和目标脸型图片，可以选择三种插值方式中的一种。



求取结果后可以按“切除黑边”按钮切除图片黑边。



具体变换的结果已在前面贴出，不再重复。

七、总结

通过完成这次大作业，我提高了运用理论知识解决实际问题的能力，比如插值的方法；同时也学到了很多新知识，比如 TPS 薄板样条插值，使用稳定的高斯消元法求解多元线性方程等。

在进行算法的实现时，对算法的深入理解和清晰的思路是非常重要的。以 TPS 算法为例，首先求解参数矩阵 W ，求解过程是以目标脸型图片中的特征点映射到原脸型

图片中的特征点，与之对应的，求解结果图片也是将结果图片中的每个坐标点带入 TPS 函数求解原图片中对应的位置。

此外，这次大作业也让我意识到代码模块化和标准化的重要性，从一开始我就将代码实现分成了几个类的实现，减少代码复用，所以调试起来很方便，增加新功能也很便捷。

总之，通过这次大作业我增长了很多新知识，加深了对理论知识的理解，也加强了我动手解决实际问题的能力。

八、参考资料

Bookstein, F. L. J. I. T. o. p. a., & intelligence, m. (1989). Principal warps: Thin-plate splines and the decomposition of deformations. *11*(6), 567-585.

双线性插值<维基百科，自由的百科全书>

<https://zh.wikipedia.org/wiki/%E5%8F%8C%E7%BA%BF%E6%80%A7%E6%8F%92%E5%80%B>
C