数值分析大作业1 实验报告

2015011506 金帆 自56班

目录

1	需求	分析	2
	1-1	符号约定	2
	1-2	概述	2
	1-3	旋转扭曲变换	2
	1-4	水波纹扭曲变换	3
	1-5	B 样条变换	4
		1-5-1 一次 B 样条变换	4
		1-5-2 三次 B 样条变换	5
	1-6	最近邻插值	5
	1-7	双线性插值	5
	1-8	双三次插值	6
2	方案i	没计	7
	2-1	编程语言及环境	7
	2-2	系统模块图、类图	8
	2-3	必做任务的反变换求解(解析法)	9
	2-4	选做任务的反变换求解(迭代法)	9
		2-4-1 B 样条正变换的性质	9
		2-4-2 B 样条逆变换的存在性	10
		2-4-3 迭代法求解逆变换	
	2-5	插值	11
3	误差分析		11
	3-1	观测误差	11
	3-2		
	3-3	截断误差(迭代法)	
	3-4	方法误差(插值)	12
4	结果展示与参数讨论		16
	4-1	#C1,7—— 7,7#,	
	4-2	水波纹扭曲变换	
	4-3	B 样条变换	
参	考文献	<u>, </u>	24

1 需求分析

1-1 符号约定

首先约定,以下对于像素点坐标的描述(x,y),其中x表示像素点所在的行数,y表示像素点所在的列数。假设图像有X横行、Y纵列,则图像左上角、右上角、左下角、右下角的坐标分别为(0,0)、(0,Y-1)、(X-1,0)、(X-1,Y-1)。

1-2 概述

总体目标是,编写图像扭曲变形程序,可以对图像进行扭曲变形。

图像扭曲的本质是一个坐标到坐标的变换,即一个 $\mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}^2$ 的映射f。给定原图,在求取扭曲后的图像时,我们的目标是,对于扭曲后图像的每一个像素点(i,j),寻找原图中对应点的坐标(x,y),使得f(x,y)=(i,j),即求解映射f的逆映射。

一般地,通过解析法或者迭代法求得的(x,y)不是整数点,而原图是离散的,只有整数点处才有值,因而必须对原始图像进行插值,用插值结果作为原图(x,y)处的像素值,也就是扭曲后图像(i,j)处的值。本次作业,我们尝试使用三种插值方式:最近邻、双线性、双三次。

1-3 旋转扭曲变换

对于行数与列数分别为X与Y的图像,其图像中心点的坐标是 $(\frac{X-1}{2}, \frac{Y-1}{2})$,旋转半径 $R = \min(\frac{X-1}{2}, \frac{Y-1}{2})$ 。点(x,y)相对于图像中心的极坐标表示记为 (r,α) ,则

$$x = r \cdot \cos(\alpha) + \frac{X - 1}{2}$$

$$y = r \cdot \sin(\alpha) + \frac{Y - 1}{2}$$

假设变换后的极坐标表示为 (r^*, α^*) ,则变换方程为:

$$\begin{cases} r^* = r \\ \alpha^* = \alpha + \frac{\theta(R - r)}{R} \cdot I(r < R) \end{cases}$$

其中 $I(\cdot)$ 是示性函数, θ 是参数,控制旋转的方向和角度。

其反变换为

$$\begin{cases} r = r^* \\ \alpha = \alpha^* - \frac{\theta(R - r^*)}{R} \cdot I(r^* < R) \end{cases}$$

设变换后的点的直角坐标是(i,j),则有

$$r^* = \sqrt{\left(i - \frac{X - 1}{2}\right)^2 + \left(j - \frac{Y - 1}{2}\right)^2}$$
$$\alpha^* = \operatorname{atan2}(j - \frac{Y - 1}{2}, i - \frac{X - 1}{2})$$

这样给定(i,j),先计算(r^*,α^*),再计算(r,α),得到变换前的直角坐标(x,y)。这样得到的(x,y)不是整数点,因此需要使用插值方法,将插值结果作为变换后图像的(i,j)处的值。

这一过程对 RGB 三个通道遍历,并对新图像的每一个像素点(i,j)遍历。

1-4 水波纹扭曲变换

直角坐标和极坐标转换的部分与 1-3 节的旋转扭曲相同。只是,我们将正向变换 公式变形为

$$\begin{cases} r^* = r \\ \alpha^* = \alpha + \theta \sin(\frac{r}{R}\rho + \phi) \end{cases}$$

其中 θ 、 ρ 、 ϕ 是参数, θ > 0控制水波纹的幅度, ρ > 0控制波长, ϕ 控制相位。

反向变换公式相应变为

$$\begin{cases} r = r^* \\ \alpha = \alpha^* - \theta \sin(\frac{r^*}{R}\rho + \phi) \end{cases}$$

其余步骤与 1-3 节旋转扭曲相同,此处不再赘述。需要注意的是,由于此处不再有I(r < R)的示性函数,因此变换后的(x,y)可能超出了图像范围。这时我们的处理是,令 $x' = \max(0, \min(X-1,x))$, $y' = \max(0, \min(Y-1,y))$ 。

1-5 B 样条变换

在原图等距选取一些控制点,组成阵列。在x方向相邻控制点间隔 N_x 像素,在y方向相邻控制点间隔 N_y 像素。我们假设图像边长是上述间隔的整数倍加 1,这样保证图像的四个角上的像素一定是控制点。

每个控制点的位置都可以在图像范围内拖动。记 $\Delta P_x(i,j)$ 表示x方向第i个、y方向第j个控制点在x方向的位移, $\Delta P_y(i,j)$ 表示x方向第i个、y方向第j个控制点在y方向的位移。该控制点在原图中的原始坐标应为 $(N_x i, N_y j)$,拖动后的坐标变为

$$(N_x i + \Delta P_x(i,j), N_y j + \Delta P_y(i,j))$$

1-5-1 一次 B 样条变换

对于原图坐标为(x,y)的像素点,一次 B 样条变换后,其位移如下:

$$v_{x}(x,y) = \sum_{l=0}^{1} \sum_{m=0}^{1} G_{l,1}(u) \cdot G_{m,1}(v) \cdot \Delta P_{x}(i+l,j+m)$$

$$v_{y}(x,y) = \sum_{l=0}^{1} \sum_{m=0}^{1} G_{l,1}(u) \cdot G_{m,1}(v) \cdot \Delta P_{y}(i+l,j+m)$$

其中, 基函数定义由作业要求给出,

$$u = \frac{x}{N_x} - \left\lfloor \frac{x}{N_x} \right\rfloor, \ v = \frac{y}{N_y} - \left\lfloor \frac{y}{N_y} \right\rfloor, \ i = \left\lfloor \frac{x}{N_x} \right\rfloor, \ j = \left\lfloor \frac{y}{N_y} \right\rfloor$$

可以看到,一次 B 样条使用了该点"周围"最近邻的 4 个控制点的信息,是这 4 个控制点的位移的线性组合。这里的"周围"是在控制点位置没有移动时定义的。

1-5-2 三次 B 样条变换

对于原图坐标为(x,y)的像素点,三次 B 样条变换后,其位移如下:

$$v_{x}(x,y) = \sum_{l=0}^{3} \sum_{m=0}^{3} G_{l,3}(u) \cdot G_{m,3}(v) \cdot \Delta P_{x}(i+l,j+m)$$

$$v_{y}(x,y) = \sum_{l=0}^{3} \sum_{m=0}^{3} G_{l,3}(u) \cdot G_{m,3}(v) \cdot \Delta P_{y}(i+l,j+m)$$

其中, 基函数定义由作业要求给出,

$$u = \frac{x}{N_x} - \left\lfloor \frac{x}{N_x} \right\rfloor, \ \ v = \frac{y}{N_y} - \left\lfloor \frac{y}{N_y} \right\rfloor, \ \ i = \left\lfloor \frac{x}{N_x} \right\rfloor - 1, \ \ j = \left\lfloor \frac{y}{N_y} \right\rfloor - 1$$

可以看到,三次 B 样条使用了该点"周围"最近邻的 16 个控制点的信息,是这 16 个控制点的位移的线性组合。

由于使用了取整运算, B 样条变换的逆变换没有解析解。之后我们采用迭代法, 以求取其逆变换的数值解。

1-6 最近邻插值

对于非整数坐标(x,y),使用与它距离最近的整点处的值作为插值结果。

1-7 双线性插值

对于非整数坐标(x,y), 定义

$$u = x - [x], v = y - [y], i = [x], j = [y]$$

则插值结果

$$f(x,y) = f(u+i,v+j) = \begin{bmatrix} 1-u & u \end{bmatrix} \begin{bmatrix} f(i,j) & f(i,j+1) \\ f(i+1,j) & f(i+1,j+1) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1-v \\ v \end{bmatrix}$$

直观来说,就是先在x方向做两次线性插值,再对所得结果在y方向做线性插值。

1-8 双三次插值

对于非整数坐标(x,y), 定义

$$u = x - |x|, v = y - |y|, i = |x|, j = |y|$$

则插值结果

$$f(x,y) = f(u+i, v+j) = \sum_{l=0}^{3} \sum_{m=0}^{3} a_{lm} \cdot u^{l} \cdot v^{m}$$

其中系数 a_{lm} 通过以下矩阵运算得到:

$$\begin{bmatrix} a_{00} \\ a_{10} \\ a_{20} \\ a_{30} \\ a_{01} \\ a_{01} \\ a_{21} \\ a_{31} \\ a_{02} \\ a_{12} \\ a_{22} \\ a_{32} \\ a_{03} \\ a_{33} \\ a_{23} \\ a_{33} \end{bmatrix} = A^{-1} \begin{bmatrix} f(i,j) \\ f(i+1,j) \\ f(i,j+1) \\ f_x(i,j) \\ f_x(i,j+1) \\ f_x(i+1,j+1) \\ f_y(i,j) \\ f_y(i,j+1) \\ f_y(i+1,j+1) \\ f_{xy}(i,j) \\ f_{xy}(i,j+1) \\ f_{xy}(i,j+1) \\ f_{xy}(i,j+1) \\ f_{xy}(i,j+1) \end{bmatrix}$$

其中系数矩阵为(图片来自 https://en.wikipedia.org/wiki/Bicubic_interpolation)

微分算子的定义为: (误差分析参见 3-4-3 节)

$$f_x(x,y) \approx \frac{1}{2} [f(x+1,y) - f(x-1,y)]$$

$$f_y(x,y) \approx \frac{1}{2} [f(x,y+1) - f(x,y-1)]$$

$$f_{xy}(x,y) \approx \frac{1}{2} [f_x(x,y+1) - f_x(x,y-1)]$$

2 方案设计

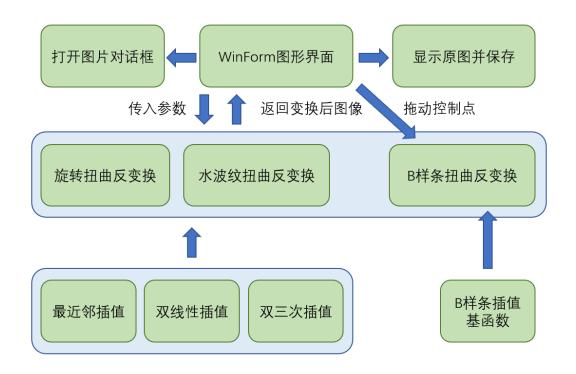
2-1 编程语言及环境

采用 C#(.NET Framework 4.5.2),在 Visual Studio 2015 下开发,可执行文件可在 Windows 10 环境下直接运行,无需安装第三方库。

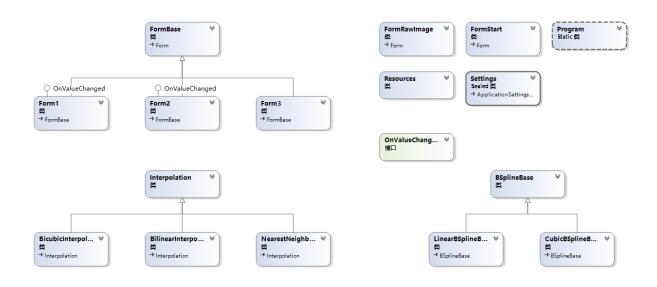
图像读写使用了.NET 框架内置的 System.Drawing.Bitmap 类,为提高性能,绕过了 Bitmap 类提供的 SetPixel 和 GetPixel 方法,使用不安全的指针直接操作内存。已在编译选项中开启了"允许不安全代码",以支持 unsafe 语句。

程序自带一个 WinForm 界面,不提供命令行接口。在 Visual Studio 中已对工程的输出做了重定向,生成的 exe 文件就在根目录下的 exe 文件夹内。

2-2 系统模块图、类图



我们使用面向对象(OOP)的思想编写程序。3个任务分别对应3个窗体,由于有较多的共有部分,共有部分写为 FormBase 类中,其被3个任务的窗体分别继承,并加入各自的参数控件,并重写反变换算法。插值被单独做成一个类,三种插值分别是其一个子类,接口统一,这样上层就无需关心具体是哪种插值的实现。同理,一阶和三阶的B样条变换同样也采用父类-子类的继承关系。



2-3 必做任务的反变换求解(解析法)

在 1-3 节和 1-4 节,我们已经给出了必做任务的反变换的解析公式。程序从参数 控件上获取到当前的参数,代入解析公式,对每个(*i*,*j*)像素点,反变换得出对应 的坐标(*x*,*y*)。由于这里的坐标(*x*,*y*)不是整数点,需要调用插值模块,将插值结果 作为变换后图像的(*i*,*j*)位置的值。对于 RGB 图像,每个通道都如此操作。

2-4 选做任务的反变换求解(迭代法)

B 样条正变换的公式(参见 1-5 节)f(x,y) = (i,j)比较复杂,由于取整运算,其逆变换 $f^{-1}(i,j) = (x,y)$ 的解析公式不易求得。

2-4-1 B 样条正变换的性质

显然,B 样条正变换公式f(x,y)在x和y均是非整数时是连续的。

注意到一阶 B 样条基函数具有以下性质:

$$G_{l,m}(1) = G_{l+1,m}(0)$$

$$G_{0,m}(0) = G_{m,m}(1) = 0$$

因此,展开和式后,发现f(x,y) = (i,j)在当x或y跨越整数时,仍然连续的。

综上,一阶 B 样条正变换是一个 \mathbb{R}^2 → \mathbb{R}^2 的连续映射。对于三阶 B 样条变换,基函数的一阶、二阶导数也有类似性质,使得三阶 B 样条变换是二次连续可微的。

又由于基函数是有界的,假设其绝对值的界是T,则对 1-5 节的公式进行放缩:

$$|v_x(x,y)| \le (L+1)(M+1)T^2 \cdot \max(|\Delta P_x(i+l,j+m)|)$$

 $|v_y(x,y)| \le (L+1)(M+1)T^2 \cdot \max(|\Delta P_y(i+l,j+m)|)$

也是有界的,因此 B 样条正变换满足||f(x,y)-(x,y)||有界。

2-4-2 B 样条逆变换的存在性

此部分不做要求, 此处略去, 以下假定逆变换存在且唯一。

2-4-3 迭代法求解逆变换

在本小节中,以符号P表示一个点的坐标的二元数组(x,y),经过 B 样条正变换后坐标变为f(P)。逆变换的本质是,给定 P_0 ,求取 P_∞ 使得 $f(P_\infty) = P_0$ 。算法如下:

输入: P_0 (二元数组), 映射f

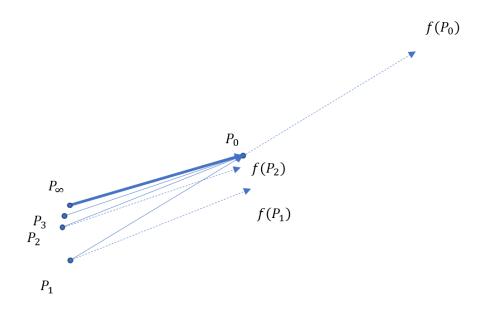
输出: P_{∞} 使得 $f(P_{\infty}) \approx P_0$

步骤:

for i = 1, 2, ..., MaxIteration

求解满足如下条件的 P_i : 向量 $P_0 - P_i = f(P_{i-1}) - P_{i-1}$

 $P_{\infty} := P_{\text{MaxIteration}}$



假设得到的一系列点 P_i 收敛至 P_∞ 。注意到

$$|P_0 - f(P_{i-1})| = |P_i - P_{i-1}|$$

因此"二维点列 $\{P_i\}$ 收敛到 P_{∞} "与"二维点列 $\{f(P_i)\}$ 收敛到 P_0 "等价。

2-5 插值

插值算法见 1-6、1-7、1-8 节。

在插值时,图像的边缘处理比较麻烦。我们采取的办法是,累加的时候,对于下标超出了原图范围的项一律置零,相当于补上0。

为了加快双三次插值的速度,在代码中部分运算被展开,使其差分的意义不容易 看出,这是以牺牲可读性为代价的。

3 误差分析

3-1 观测误差

不属于本文讨论范围。

3-2 舍入误差

C#中的 double 类型,精度有 15-16 位有效数字,因此舍入误差可以忽略。在计算的最后一步,将 double 类型的数转成 0~255 范围的 uint8,舍入误差上界为 0.5。

3-3 截断误差(迭代法)

在 2-4-3 节中,迭代算法在给定的最大迭代次数后停止。为了便于控制精度,同时也为加快运算速度,我们在每次迭代后,比较当前的 $f(P_i)$ 与目标点 P_0 的距离(以无穷范数度量,即 $||f(P_i) - P_0|| \coloneqq \max(|f_x(P_i) - P_{0x}|, |f_y(P_i) - P_{0y}|)$);如果距离小于给定的误差界 ϵ ,则提前停止迭代。

经过试验,在每一个像素点上,我们都提前停止了迭代。因此,我们下式满足:

$$||f(P) - P_0|| < \epsilon$$

其中P是我们算法的输出结果,进而,其与 P_{∞} 的误差满足:

$$\left| \left| P - P_{\infty} \right| \right| = \left| \left| P - f^{-1}(P_0) \right| \right| < M_0 \cdot \epsilon$$

其中 $M_0 = \max(\max(\left|\left|\frac{\mathrm{d}}{\mathrm{d}x}f^{-1}(P_j)\right|\right|), \max(\left|\left|\frac{\mathrm{d}}{\mathrm{d}y}f^{-1}(P_j)\right|\right|)), P_j$ 在 P_∞ 的某个邻域内。这样在无穷范数意义下,截断误差的上界是 $M_1\epsilon$ 。

3-4 方法误差(插值)

在本节中,约定符号z(x,y)表示一个 $\mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$ 的映射。当x与y是整数时,z(x,y)表示原图在该位置的某个通道的取值($0\sim255$)。z(x,y)就是未知的被插值函数。

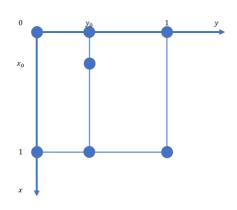
3-4-1 最近邻插值

最近邻插值的x方向与y方向是解耦的。我们假定,z(x,y)在x方向和y方向上的一阶导数存在且有界 M_1 。除去物体边缘等梯度大的区域外, M_1 都很小;在图像中一些梯度大的地方(例如物体轮廓线), M_1 较大。

x方向与y方向的误差上界各为 $\frac{1}{2}M_1$,总的方法误差上界为 M_1 。

3-4-2 双线性插值

不失一般性,假设求值点 (x_0,y_0) 位于单位正方形内,4个顶点是插值点。



假设z(x,y)在x方向和y方向的二阶导数存在且有界 M_2 。

首先考察 $(0,y_0)$ 与 $(1,y_0)$ 处的插值结果的误差界。这相当于在直线x=0和x=1上做两次y方向的线性插值,因此误差界是

$$|z(0, y_0) - z^*(0, y_0)| \le \frac{1}{2} M_2 \cdot \max(x(1 - x)) = \frac{1}{8} M_2$$

$$|z(1, y_0) - z^*(1, y_0)| \le \frac{1}{2} M_2 \cdot \max(x(1 - x)) = \frac{1}{8} M_2$$

然后给定 $z(0,y_0)$ 与 $z(1,y_0)$,考察 (x_0,y_0) 处的插值结果的误差界。这相当于在直线 $y=y_0$ 做一次x方向的线性插值,因此相对于给定的 $z(0,y_0)$ 与 $z(1,y_0)$,误差界是

$$|z(x_0,y_0)-z^*(x_0,y_0)|_{z(0,y_0),z(1,y_0)} \leq \frac{1}{2}M_2 \cdot \max\bigl(x(1-x)\bigr) = \frac{1}{8}M_2$$

再加上 $z(0,y_0)$ 与 $z(1,y_0)$ 的误差界,最坏情形下两种误差叠加,总误差为

$$|z(x_0, y_0) - z^*(x_0, y_0)| \le \frac{1}{8}M_2 + \frac{1}{8}M_2 = \frac{1}{4}M_2$$

3-4-3 双三次插值

在使用双三次插值时,误差来自两方面:一是使用差分近似代替导数的误差,二 是双三次插值本身的误差。在最坏情形下,两者叠加,

首先,假设插值函数z(x,y)的二阶导数存在且有界,即

$$\left| \frac{\partial^2}{\partial x^2} z(x, y) \right| \le M_2$$

$$\left| \frac{\partial^2}{\partial y^2} z(x, y) \right| \le M_2$$

$$\left| \frac{\partial^2}{\partial x \partial y} z(x, y) \right| \le M_2$$

同理假设z(x,y)的三、四阶导数存在,且有界 M_3 、 M_4 。

首先分析差分代替导数的误差界。对于导数的估计,公式是(参加1-8节):

$$f_x(x,y) \approx \frac{1}{2} [z(x+1,y) - z(x-1,y)]$$

$$f_y(x,y) \approx \frac{1}{2} [z(x,y+1) - z(x,y-1)]$$

$$f_{xy}(x,y) \approx \frac{1}{2} [z_x(x,y+1) - z_x(x,y-1)]$$

构造辅助函数 $z^*(x) = \frac{1}{2}[z(x+1) - z(x-1)]$ 。

由微分中值定理,存在 $x^* \in [x-1,x+1]$ 使得

$$z^*(x) = z'(x^*)$$

故有

$$|z^*(x) - z'(x)| = |z'(x^*) - z'(x)| \le M_2 \cdot |x^* - x| \le M_2$$

将这个结论应用到 1-8 节的 3 个公式,得到误差界

$$\left| f_x(x,y) - \frac{1}{2} [z(x+1,y) - z(x-1,y)] \right| \le M_2$$

$$\left| f_y(x,y) - \frac{1}{2} [z(x,y+1) - z(x,y-1)] \right| \le M_2$$

同理,根据辅助函数

$$z^*(x,y) = \frac{1}{4} [z(x+1,y+1) + z(x-1,y-1) - z(x+1,y-1) - z(x-1,y+1)]$$

可以得到误差界

$$\left| f_{xy}(x,y) - \frac{1}{2} [z_x(x,y+1) - z_x(x,y-1)] \right| \le M_2 + M_3$$

第二部分的误差来自双三次插值本身。根据 Wikipedia 提供的公式,双三次插值的结果可以使用以下的二次型表示:

$$p(x,y) = \begin{bmatrix} 1 & x & x^2 & x^3 \end{bmatrix} P^T \cdot F \cdot P \begin{bmatrix} 1 \\ y \\ y^2 \\ y^3 \end{bmatrix}$$

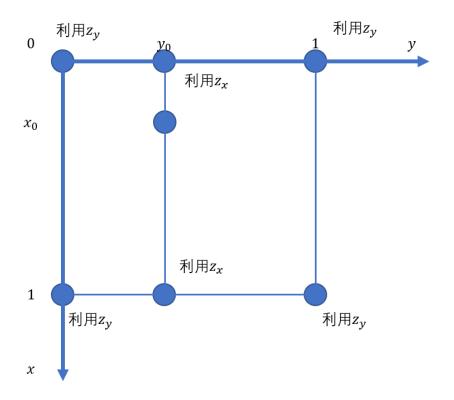
其中矩阵

$$P = \begin{bmatrix} 1 & 0 & -3 & 2 \\ 0 & 0 & 3 & -2 \\ 0 & 1 & -2 & 1 \\ 0 & 0 & -1 & 1 \end{bmatrix}$$

$$F = \begin{bmatrix} z(0,0) & z(0,1) & z_y(0,0) & z_y(0,1) \\ z(1,0) & z(1,1) & z_y(1,0) & z_y(1,1) \\ z_x(0,0) & z_x(0,1) & z_{xy}(0,0) & z_{xy}(0,1) \\ z_x(1,0) & z_x(1,1) & z_{xy}(1,0) & z_{xy}(1,1) \end{bmatrix}$$

如果记
$$p_x = P\begin{bmatrix} 1\\ x\\ x^2\\ x^3 \end{bmatrix}, p_y = P\begin{bmatrix} 1\\ y\\ y^2\\ y^3 \end{bmatrix}, \quad \text{则}p(x,y) = p_x^T \cdot F \cdot p_y = p_x^T \cdot (F \cdot p_y).$$

由于矩阵乘法的结合律,可以将双三次插值视为先在y方向利用z和 z_y 信息进行 2次三次 Hermite 插值,然后在x方向利用 z_x 和 z_{xy} 对结果做 1次三次 Hermite 插值。



与 3-4-2 节同理, 最坏情形下, 插值的误差界是两方向的误差界之和, 即

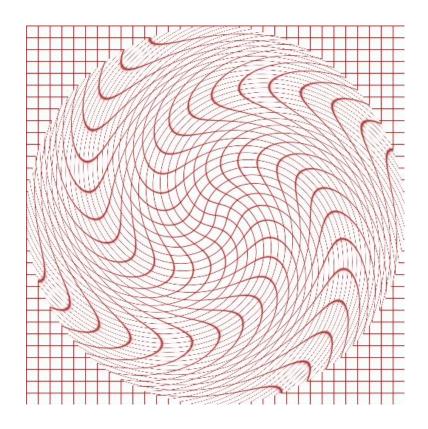
$$\max(|z(x,y) - f(x,y)|) \le \frac{1}{384}M_4 + \frac{1}{384}M_4$$

综上,最坏情形下,双三次插值方法(包含导数的差分估计)误差界是两方面误 差之和,即

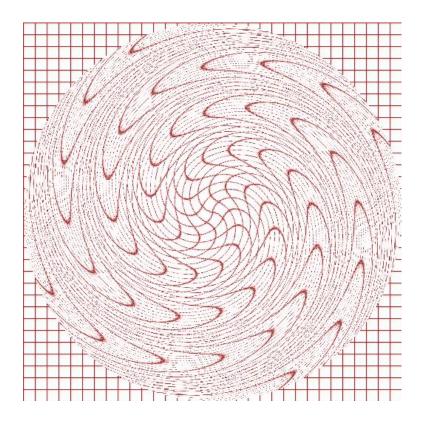
$$\frac{1}{192}M_4 + M_2 + M_3$$

4 结果展示与参数讨论

4-1 旋转扭曲变换



(双线性)

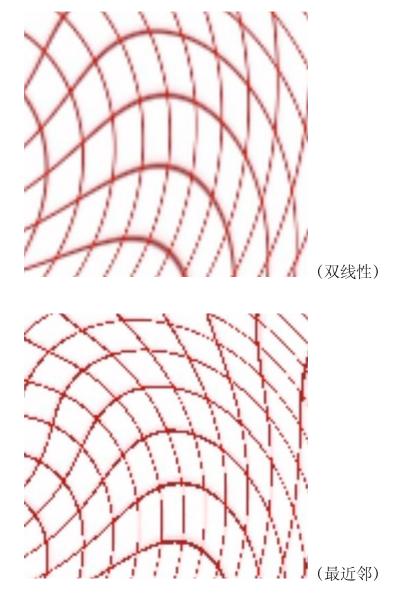


(最近邻)



(双三次)

考察一些扭曲较大的局部,观察双线性插值相比最近邻插值的改进:

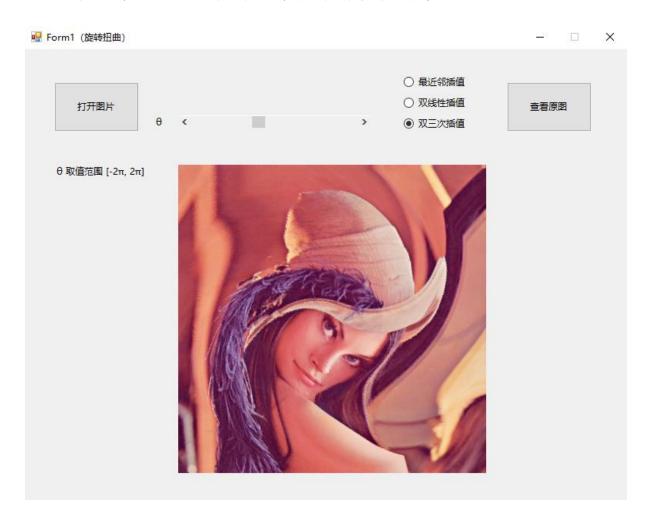


最近邻插值的结果存在断续,而双线性的插值结果更平滑,在红色的线条和空白 之间存在一些浅红色的渐变。这符合预期。

双三次的结果则更加平滑:



利用图形界面,可以打开更多的图片,并尝试改变旋转角度 θ :



点击"查看原图"可以保存图片,并避免操作系统自带的 DPI 缩放机制。

4-2 水波纹扭曲变换

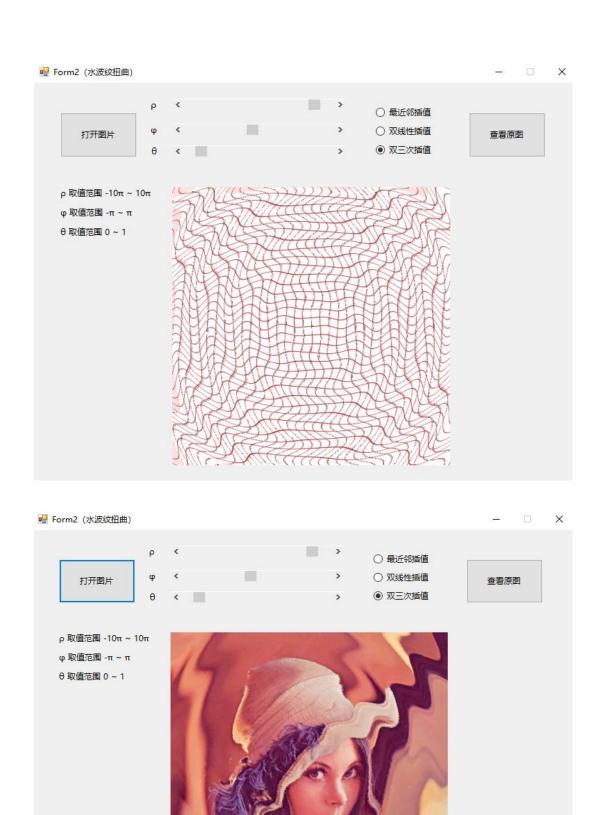
改变参数取值,有如下发现:

参数 ρ 控制水波纹的波长,为了使波长较短,将 ρ 调大,取值在 5π 到 10π 之间。

参数 ϕ 控制水波纹的相位,改变 ϕ 的时候,水波纹产生传播的效果。

参数 θ 控制水波纹的幅值, 当 θ 较小(小于0.2)时, 水波纹效果最清晰。

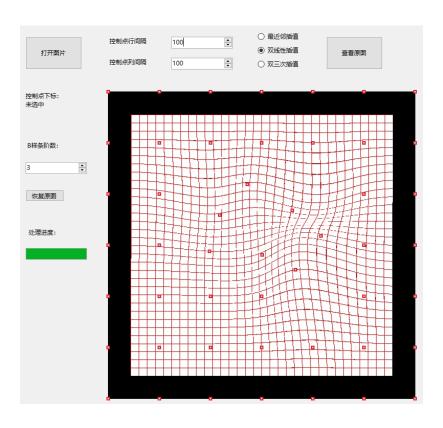
此组参数取值下,变换效果如下:

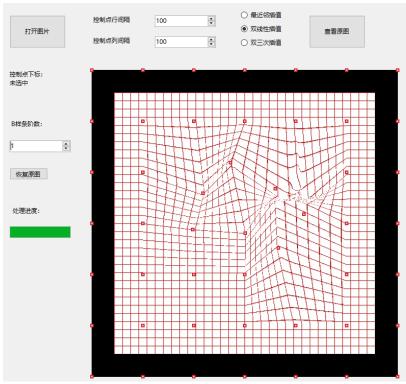


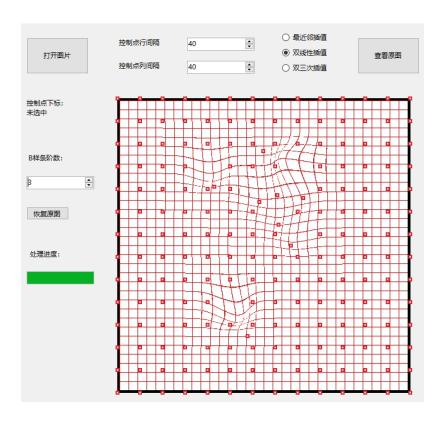
也可以尝试其他的参数,图像可能会被扭曲得难以辨认。

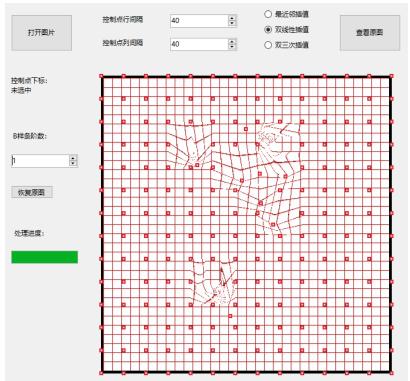
4-3 B 样条变换

B 样条的间隔 N_x 和 N_y 是可调整的。阶数也可调。我们尝试不同的值,观察效果:









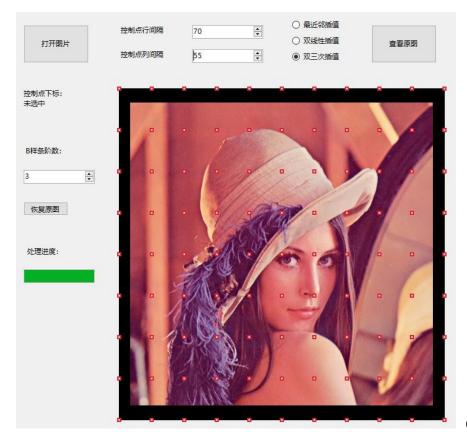
控制点间隔越大,某个控制点位移的影响范围也越大,但影响也更分散。

1 阶 B 样条的结果棱角分明,直线在变换后仍是直线; 3 阶就平滑得多。

再拿 LENA 图作为测试:



(实验结果)



(原图)

5 遇到的问题及解决

C#调用 Bitmap 类的接口太慢:在 Stackoverflow 上查到了使用 **C#**的 unsafe 指针,直接操作内存,绕过那些影响效率的接口。(尽管这很不面向对象)

水波纹扭曲效果与样例相差甚远: 经过研究,我发现是我的参数选择不恰当。参数 ρ 应当很大,以将波长减小到屏幕能显示多个波峰。我还自己增加了一个参数 θ 以调节水波纹的振幅。经过这番操作后,4-2 节效果好多了。

B 样条的控制点不好拖动:自己写了控件,继承自 PictureBox,添加鼠标事件,来模拟用户的拖动。在程序运行时动态生成。

双三次插值的误差分析: 经助教允许,改用二次型形式的近似公式,这样双三次插值的误差界,可以转化为2个单三次插值的误差界。这样的误差估计比较粗糙,不是很精确,存在一些精度浪费,但是能保证将误差控制住。

参考文献

李庆阳、王能超、易大义:《数值分析》第5版

https://en.wikipedia.org/wiki/Bicubic_interpolation

https://docs.microsoft.com/en-us/dotnet/csharp/language-reference/keywords/double https://msdn.microsoft.com/en-us/library/ms165366.aspx

https://msdn.microsoft.com/en-us/library/system.drawing.bitmap(v=vs.110).aspx

 $\underline{https://stackoverflow.com/questions/13511661/create-bitmap-from-double-two-dimentional-array}$