

数值分析第一次大作业人脸图像变形

任亮亮

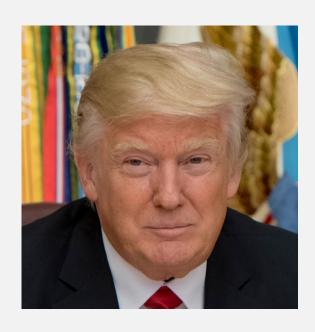
人脸图像变形

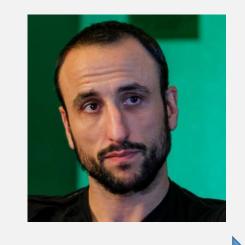




目标

▶编写扭曲变形程序,可以对人脸图像进行扭曲变形



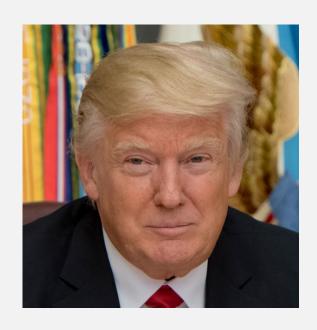


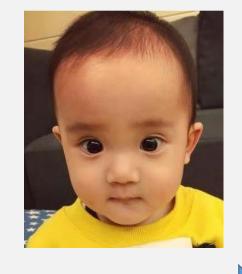


目标

>编写扭曲变形程序,可以对人脸图像进行扭曲

变形



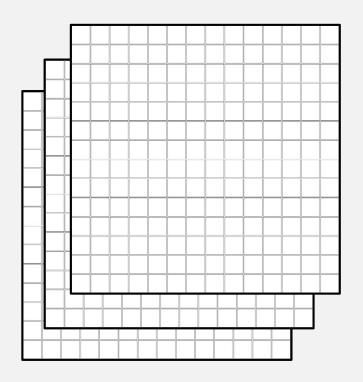




图像数据

▶ 512*512*3的矩阵

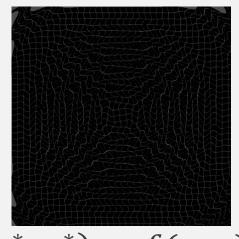




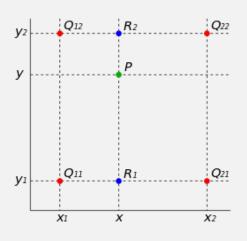
图像扭曲流程

▶变形函数





$$(x^*, y^*) = f(x, y)$$



▶插值





变形函数

□目标



□ 数学描述

水波纹主要是利用正弦变换近似实现,具体的变换公示为:

 α ,r为原始坐标(x^* , y^*)的极坐标表示

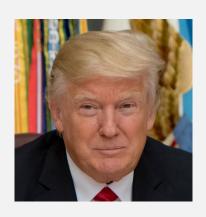
 ρ , ϕ 为水波纹参数

R是最大变换范围

$$x = r * \sin \left(\alpha + \sin \left(\frac{r}{R} * \rho + \phi\right)\right) + R$$
$$y = r * \cos \left(\alpha + \sin \left(\frac{r}{R} * \rho + \phi\right)\right) + R$$

人脸变形的数学描述

□目标







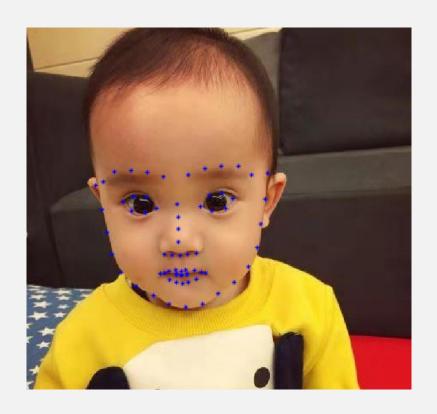
□ 数学描述?

无法用一个显式的数学公式表达

人脸关键点

□ 人脸的68个关键点





人脸关键点

□ 通过匹配关键点来实现人脸的变换



待修改人脸



修改后人脸



目标人脸

人脸关键点

□ 本次大作业提供9张人脸图片和关键坐标,具体见作业附件。











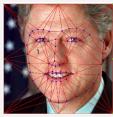


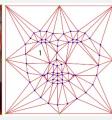


自主实现人脸关键点检测-附加题

□ opencv相关的人脸关键点检测算法

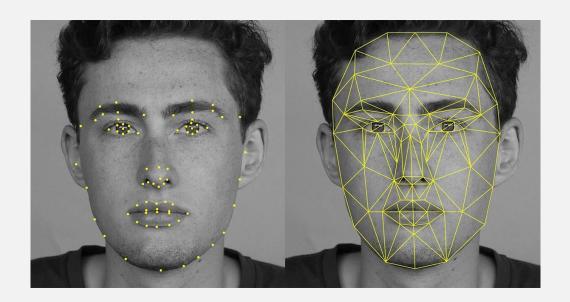






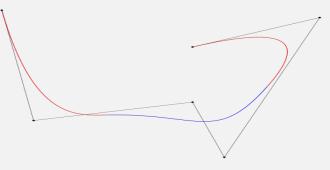


□ 基于深度学习的人脸检测算法

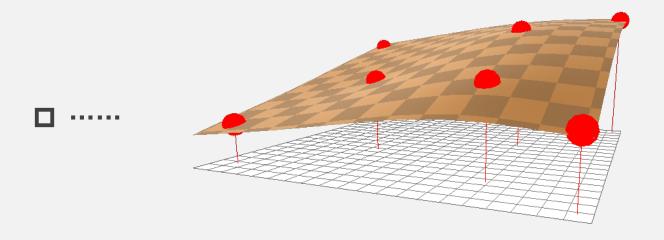


常见变形函数

□ B样条变形



□ TPS(Thin plate spline)变形



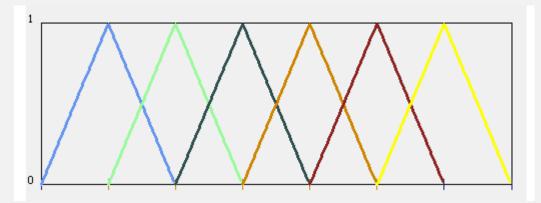
B样条变形

给定m+n+1个平面或空间 $P_i(i=0,1,\cdots,m+n)$,称n次参数曲线段:

$$P_{k,n}(t) = \sum_{i=0}^{n} P_{i+k} G_{i,n}(t), \qquad t \in [0,1]$$

为第k段n次B样条曲线段(k=0, 1, ···, m),这些曲线段的全体称为n次B样条曲线,其顶点Pi(i=0, 1, ···, n+m)所组成的多边形称为B样条曲线的特征多边形。其中 $G_{i,n}(t)$ 称为基函数。

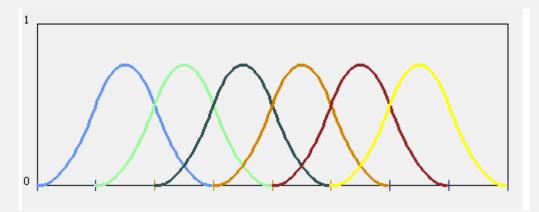
B样条基函数



 $G_{i,p}(t)$ 仅在区间 $[u_i,u_{i+p+1})$ 上非零。

$$\begin{cases} G_{0,1}(t) = 1 - t \\ G_{1,1}(t) = t \end{cases}, t \in [0,1]$$

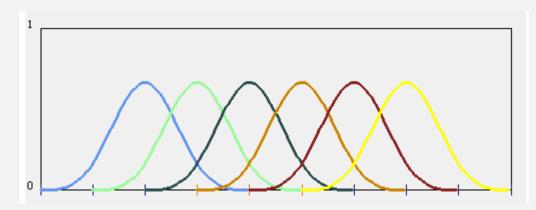
一次B样条曲线的基函数



二次B样条曲线的基函数

$$\begin{cases} G_{0,2}(t) = \frac{1}{2}(t-1)^2 \\ G_{1,2}(t) = \frac{1}{2}(-2t^2 + 2t + 1), t \in [0,1] \\ G_{2,2}(t) = \frac{1}{2}t^2 \end{cases}$$

B样条基函数



三次B样条曲线的基函数

$$\begin{cases} G_{0,3} & (t) = \frac{1}{6} (-t^3 + 3t^2 - 3t + 1), \\ G_{1,3} & (t) = \frac{1}{6} (3t^3 - 6t^2 + 4), \\ G_{2,3} & (t) = \frac{1}{6} (-3t^3 + 3t^2 + 3t + 1), \\ G_{3,3} & (t) = \frac{1}{6}t^3, \end{cases}$$

$$t \in [0, 1]$$

移动控制点

假设C(t) 是一段n次B样条曲线 $C(t) = \sum_{i=0}^{n} P_i G_{i,n}(t), \quad t \in [0,1]$

设控制点 P_i 被移动到新的位置 $P_i + v$,则新曲线为

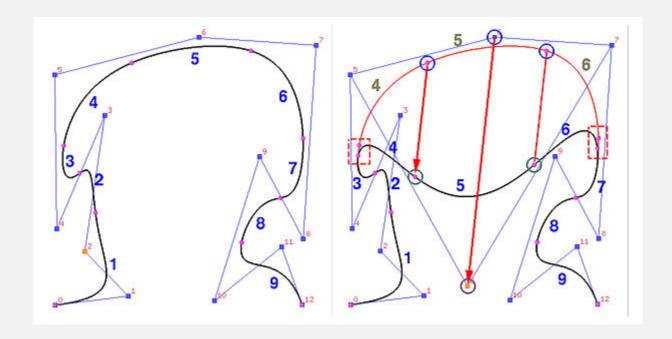
$$D(t) = \sum_{i=0}^{k-1} \mathbf{P}_{i} G_{i,n}(t) + (\mathbf{P}_{i} + \mathbf{v}) G_{k,n}(t) + \sum_{i=k+1}^{n} \mathbf{P}_{i} G_{i,n}(t)$$

$$= \sum_{i=0}^{n} \mathbf{P}_{i} G_{i,n}(t) + \mathbf{v} G_{k,n}(t)$$

$$= C(t) + \mathbf{v} G_{k,n}(t)$$

可见,只在 $G_{k,n}(t)$ 不为零的区间内曲线改变了,其他部分曲线没有改变。

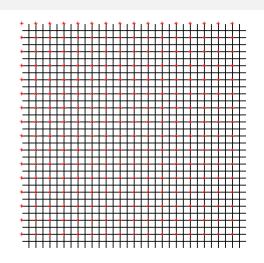
示意图

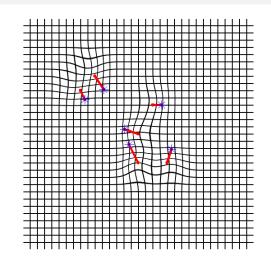


示意图









TPS(Thin plate spline) 变形

薄板样条是一种常见的插值模型,目标是寻找一个通过所有控制点的光滑曲面 f(x,y),使得能量函数 I_f 最小。

$$I_{f} = \iint_{\mathbb{R}^{2}} \left(\left(\frac{\partial^{2} f}{\partial x^{2}} \right)^{2} + 2 \left(\frac{\partial^{2} f}{\partial x \partial y} \right)^{2} + \left(\frac{\partial^{2} f}{\partial y^{2}} \right)^{2} \right) dx dy$$

可以证明该问题有解析解。

TPS求解

给定n个控制点 $P_1 = (x_1, y_1), \square, P_n = (x_n, y_n)$, 记

$$K = \begin{bmatrix} 0 & U(r_{12}) & \Box & U(r_{1n}) \\ U(r_{21}) & 0 & \Box & U(r_{2n}) \\ \Box & \Box & \Box & \Box \\ U(r_{n1}) & U(r_{n2}) & \Box & 0 \end{bmatrix} \qquad P = \begin{bmatrix} 1 & x_1 & y_1 \\ 1 & x_2 & y_2 \\ \Box & \Box & \Box \\ 1 & x_n & y_n \end{bmatrix} \qquad L = \begin{bmatrix} K & P \\ P^T & \boldsymbol{\theta} \end{bmatrix}$$

假设目标点为 $P_1 = (x_1', y_1'), \square, P_n = (x_n', y_n')$,记

$$V = \begin{bmatrix} x_1' & x_2' & \Box & x_n' \\ y_1' & y_2' & \Box & y_n' \end{bmatrix} \qquad Y = \left(V \begin{vmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{vmatrix} \right)^T$$

则 $f(x,y) = [f_x(x,y), f_y(x,y)]^T = a_1 + a_x x + a_y y + \sum_{i=1}^n w_i U(|P_i - (x,y)|)$ 其中 a_1, a_x, a_y, w 为线性方程组 $L[w_1, \square, w_n, a_1, a_x, a_y]^T = Y$ 的解。

TPS求解

> 径向基函数

$$f(x,y) = \left[f_x(x,y), f_y(x,y)\right]^T = a_1 + a_x x + a_y y + \sum_{i=1}^n w_i U(|P_i - (x,y)|)$$

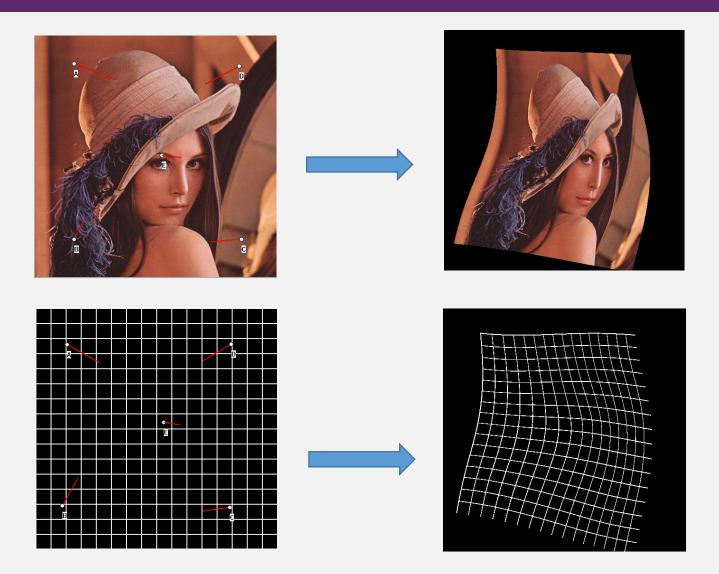
其中

$$U(r) = \begin{cases} r^2 \log(r^2), r \neq 0 \\ 0, r = 0 \end{cases}$$

为径向基函数,实际上定义了控制点周围的变形插值函数。

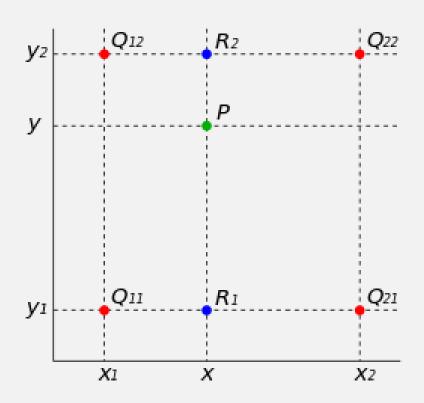
基于上述模型,对于平面/图像上的任一点,都可以得到对应的目标点。

示意图



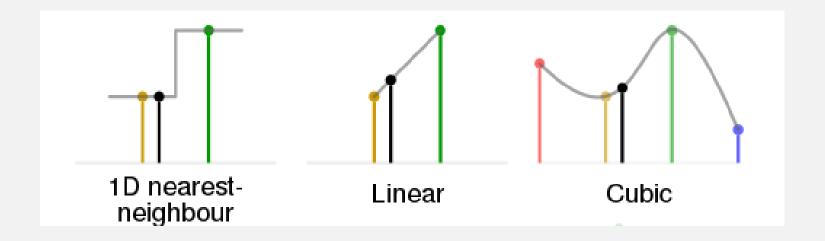
插值

□ 变形函数: $(x^*, y^*) = f(x, y)$



一维插值回顾

□ 最近邻、线性、三次插值

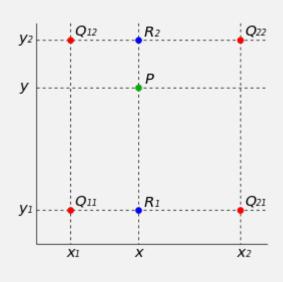


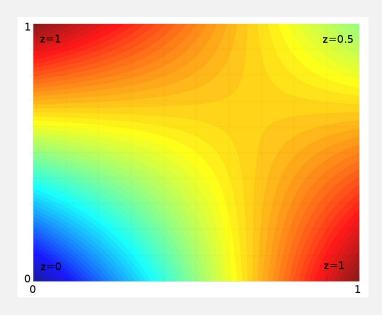
□ 其他多项式插值 ……

插值方法比较

- □ 最近邻插值
- 双线性插值(bilinear)

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





插值方法比较

■ 双三次插值(bicubic)

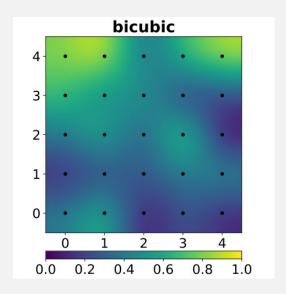
$$f(i+u, j+v) = ABC^{T}$$

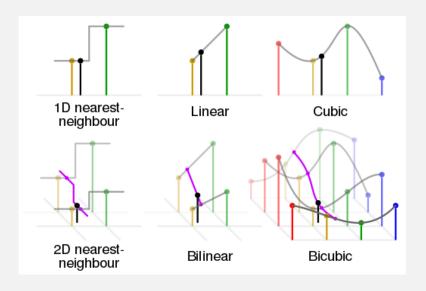
$$A = \begin{bmatrix} S(u+1) & S(u) & S(u-1) & S(u-2) \end{bmatrix}$$

$$C = \begin{bmatrix} S(v+1) & S(v) & S(v-1) & S(v-2) \end{bmatrix}$$

$$B = f(i-1:i+2, j-1:j+2)$$

$$S(x) = \begin{cases} 1 - 2|x|^{2} + |x|^{3} & |x| \le 1\\ 4 - 8|x| + 5|x|^{2} - |x|^{3} & 1 < |x| < 2\\ 0 & otherwise \end{cases}$$





大作业基本要求

- □作业需要提交的内容有:
 - 实验报告
 - •程序源代码和可执行程序(具体要求见第 3 部分)
 - 必要的测试集(输入文件)和输出结果
- □将需要提交的所有文件放到一个文件夹内,然 后打包,命名格式为: 学号_姓名_班级_大作业
- □打包前请删除预编译的头文件(Pre-Compiled Header), IntelliSense数据库文件(如果有的话)。充分减少压缩包的大小

对实验报告的要求

- 使用中文撰写报告;
- 报告内需署名(班级、姓名、学号);
- 报告需提交 PDF 格式;
- 报告内不要贴代码;
- 报告内容主要包括题目的需求分析,方案设计, 方案基本原理及误差分析。关于程序的相关讨 论可以撰写独立的技术报告,但这不是必须的。
- 根据学校要求,报告会查重,重复比例超过10%本次作业记零分

对实验程序的要求

- □程序可以使用如下语言和环境进行实现
 - Windows: Visual Studio 2010 及以后的版本(C++, C#)
 - Linux: GCC4 以上(仅限 Linux 环境下, C++)
 - 不能使用python或者matlab
- □无论选择何种语言和环境,都需提供
 - 适度注释
 - README 文件,说明程序运行所需的环境、库及如何进行操作
- □需要提交源代码,且需保证可以编译;
- □Linux 需要提供 Makefile;

对实验程序的要求

- □保证程序在一般的操作系统上可以正常运行, 程序依赖的库需要自行提供;
- □程序运行崩溃、异常退出及明显的内存泄露会 被扣分;
- □可以使用的第三方库仅限 OpenCV, OpenCV 版本限定为 2.4.10 以后版本,且只能使用 OpenCV 完成图像读取、存储的工作,核心算法部分必须完全由自己实现。
- □代码会进行查重(包含之前年级的作业),核 心算法重复本次作业记零分

关于作业评分

- □ 共两次大作业,每次 20 分;
- 缺交作业记为 0 分;
- □ 严禁抄袭, 抄袭和被抄袭者作业直接记为 0 分;
- □ 因参加重要活动(如毕业汇演,电子设计大赛等),其他考试(TOEFL, GRE)等原因,确实无法按期提交作业的,可以申请延期提交,延期申请需在当次作业截止时间点前至少 48 小时提出(例如 11 月 15 日 0:00 截止的作业,延期申请需在 11 月 13日 0:00 以前提出)。没有在此时间前提出的延期申请是无效的。延期的最长期限是 2 周。延期申请要发到助教的信箱,说明申请延期的理由。延期的作业成绩评定不受影响。延期后仍未提交的,按照缺交计算。不可对已经延期提交的作业,申请继续延期提交。
- □ 期末可以对平时缺交的作业进行补交,但最终分数按照评判分数的 60%计算。具体补交方式以后通知。

注意:

- ▶ 建议程序用VS编写,详见大作业要求;
- ▶ 可参考本书讲授方法,也可采用其它方法;
- ▶ 自行编写全部算法,图像读写函数可使用现成的;
- ▶ 鼓励创新,严禁抄袭。

截止时间: 2018-11-15

欢迎大家加入i-VisionGroup

http://ivg.au.tsinghua.edu.cn/

