# 计算机图形学 第五次实验报告 ARAP

PB20000264

韩昊羽

## 一. 实验要求

- 实现 ASAP, ARAP 算法
- 巩固使用 UEngine 框架
- 学习矩阵的 SVD 分解

# 二. 操作环境

### 2.1 QT 图形化编程

IDE: Microsoft Visual Studio 2019 community

QT: 5. 12. 12

Cmake: 3.23.1

UEngine

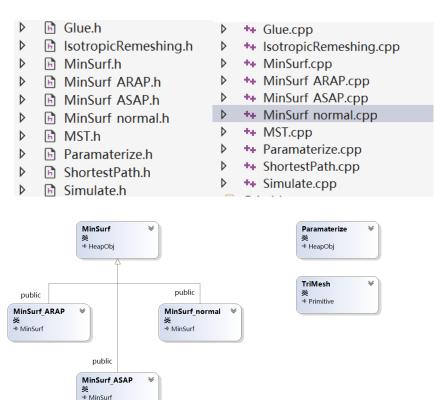
# 三. 架构设计

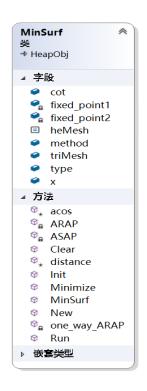
## 3.1 文件结构



和第四次作业的结构基本相同,我本来的设想是用之前的 Minsurf 类作为基类,根据极小曲面、ASAP、ARAP等不同方法继承自 Minsurf 类, 但在处理 Minsurf 的继承和实例化的时候出现了问题, 因为 minsurf 还继承自 HeapObj 类,由此和 Heapobj 中的一些方法产生了冲突,不能直接实例化,无奈只能将 ASAP 和 ARAP 放在了 Minsurf 中分别作为一种方法来实现。

\*更新:问题已解决,需要重写构造函数和 New 函数,按照 MinSurf 的模板写,而且对于相同的函数直接重写函数就行,不用虚函数。现在如下





#### 3.2 类图

总体上和第四次作业差距不大,多添加了 ASAP, ARAP, one\_way\_ARAP 方法, ASAP 方法用来实现 ASAP 算法, ARAP 方法用来实现 ARAP,其中每一次迭代都调用 one\_way\_ARAP 方法。acos,distance 方法用来简化计算。H 文件中的 cot 和 x 是初始化后存用于计算的 $cot_{ij}$ 和 $x_t^i$ 的值。

## 四. 功能实现

总的来说,算法的精髓是希望保留每个面三角形的局部性质,通过求解方程组来解决整体性质。先做一些声明: $x_t^i$ 表示在作为第 t 个三角形的顶点的点 i, $u_i$ 表示参数化后第 i 个点的位置,注意他们俩都是二维向量。 $\cot(\theta_{ij})$ 表示第(i,j)半边对应的角度, $L_{t(i,j)}$ 表示(i,j)半边对应的三角形对应矩阵(2\*2)。根据文章,我们直接把能量表示为

$$\frac{1}{2} \sum_{(i,j) \in he} \cot (\theta_{ij}) \left\| \left( u_i - u_j \right) - L_{t(i,j)} (x_t^i - x_t^j) \right\|^2$$

即要通过求解方程组来求出能量的最小值。其中对于 $L_{t(i,j)}$ , ASAP取旋转伸缩, ARAP取旋转。

#### 4.1 ASAP

第一步:将已知的 Mesh 全等的映到二维平面(注意三角形之间的位置不影响结果,只要保证同一个三角形内坐标的差值不变就行),可以先固定一个点,求出和它相连的两条边的长度,和夹着的夹角,这样可以在二维坐标中建立一个全等的三角形。同时,我们可以把每个角的 cot 值计算出来备用。

第二步: 选定锚点: 对于 ASAP 算法, 如果没有固定的两个点, 很可能会解出全部为 0 (平凡解), 因为这时面积为 0, 能量最小, 所以我们需要选定两到三个锚点。锚点的选取采用 boundary 的第一个点和距离他最远的那个边界点。

第三步: 矩阵赋值: 能量中共有 2\*nV+2\*nT 个变量 (nV 是顶点数量, nT 是面数量), 其中两个锚点已经经过固定。设矩阵的形式为  $\begin{pmatrix} a_t & b_t \\ -b_t & a_t \end{pmatrix}$ 。我们对每一个半边循环,对于一个半边,能量涉及到了六个变量:  $u_{i1}, u_{i2}, u_{j1}, u_{j2}, a_t, b_t$ ,其中 1,2 表示两个坐标。则一个半边最多改变矩阵中的六个位置,对这六个位置进行更新就行。设 $\Delta_t x_{ij}^1, \Delta_t x_{ij}^2$ 分别表示 $(x_t^{i1} - x_t^{j1})$ , $(x_t^{i2} - x_t^{j2})$ 。一个半边涉及到能量为

$$\frac{1}{2}\cot{(\theta_{ij})}(\left(\left(u_{i1}-u_{j1}\right)-\left(a_{t}\Delta_{t}x_{ij}^{1}+b_{t}\Delta_{t}x_{ij}^{2}\right)\right)^{2}+\left(\left(u_{i2}-u_{j2}\right)-\left(a_{t}\Delta_{t}x_{ij}^{2}-b_{t}\Delta_{t}x_{ij}^{1}\right)\right)^{2})$$

对
$$u_{i1}$$
求导: cot  $(\theta_{ij})$   $((u_{i1}-u_{j1})-(a_t\Delta_t x_{ij}^1+b_t\Delta_t x_{ij}^2))$ 

对
$$u_{i2}$$
求导:  $\cot(\theta_{ij})$   $((u_{i2}-u_{j2})-(a_t\Delta_t x_{ij}^2-b_t\Delta_t x_{ij}^1))$ 

对
$$u_{j1}$$
求导:  $-\cot(\theta_{ij})\left(\left(u_{i1}-u_{j1}\right)-\left(a_{t}\Delta_{t}x_{ij}^{1}+b_{t}\Delta_{t}x_{ij}^{2}\right)\right)$   
对 $u_{j2}$ 求导:  $-\cot(\theta_{ij})\left(\left(u_{i2}-u_{j2}\right)-\left(a_{t}\Delta_{t}x_{ij}^{2}-b_{t}\Delta_{t}x_{ij}^{1}\right)\right)$   
对 $a_{t}$ 求导:  $\cot(\theta_{ij})\left(\left(-\Delta_{t}x_{ij}^{1}\right)\left(\left(u_{i1}-u_{j1}\right)-\left(a_{t}\Delta_{t}x_{ij}^{1}+b_{t}\Delta_{t}x_{ij}^{2}\right)\right)+$   
 $\left(-\Delta_{t}x_{ij}^{2}\right)\left(\left(u_{i2}-u_{j2}\right)-\left(a_{t}\Delta_{t}x_{ij}^{2}-b_{t}\Delta_{t}x_{ij}^{1}\right)\right)$   
对 $b_{t}$ 求导:  $\cot(\theta_{ij})\left(\left(-\Delta_{t}x_{ij}^{2}\right)\left(\left(u_{i1}-u_{j1}\right)-\left(a_{t}\Delta_{t}x_{ij}^{1}+b_{t}\Delta_{t}x_{ij}^{2}\right)\right)+$   
 $\left(-\Delta_{t}x_{ij}^{1}\right)\left(\left(u_{i2}-u_{j2}\right)-\left(a_{t}\Delta_{t}x_{ij}^{2}-b_{t}\Delta_{t}x_{ij}^{1}\right)\right)$   
按照系数调整矩阵即可。

第四步: 求解矩阵, 更新坐标。

#### 4.2 ARAP

ARAP 要先获取一个初始化的展开,在这里采用了 ASAP,一开始我使用了第四次作业的极小曲面方法,但会导致三角形发生反转(个别样例),于是使用 ASAP 作为初始化结果,也减少了迭代次数。与 ASAP 不同的是,矩阵要满足 $a_t^2+b_t^2=1$ 

第一步:初始化。直接 ASAP 就行,顺便也把 x 和 cot 初始化了第二步:选定锚点。注意这时因为变换是保大小的,所以不能随意确定两个点的值,会导致错误的压缩或反转,理论上确定的两个点的距离应该和整个模型有关,但这里采用只使用一个锚点(因为保大小所以不会出现平凡解),保证没有锚点干扰结果是最优的。

第三步:求解矩阵,SVD分解。

对矩阵 S 进行 SVD 分解:

$$S_t(u) = \sum_{i=0}^{2} \cot (\theta_t^i) (u_t^i - u_t^{i+1}) (x_t^i - x_t^{i+1})^T$$

$$S_t(u) = U\Sigma V^T$$

取 $L_t = UV^T$ ,得到 $a_t$ , $b_t$ 并保存(这里所有的 $L_t$ 行列式都是 1) 第四步:矩阵赋值。和 ASAP 基本相同,注意因为是固定 $L_t$ ,所以所有和 $L_t$ 有关的都要放到右边,即矩阵方程 Ax=b 的 b 中。

第五步 更新坐标。

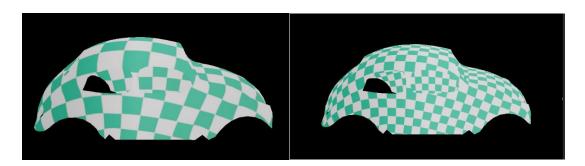
第六步 检测迭代条件,决定是否开始下一次迭代。

## 五. 难点难题

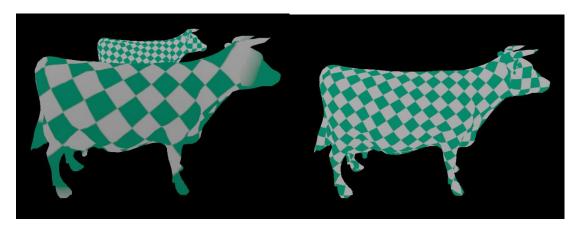
- 1. 可能是 namespace 冲突的问题,在 Minsurf 文件里没法使用 vector,只能用 QVector, QVector 访问需要用[\*][\*]的形式,而不是 at()函数,给我带来了一些困扰。
  - \*更新:需要指定 std 空间,而不是直接 using namespace std
- 2. 处理对称矩阵:要保证能使用 LDLT 分解,必须保证矩阵是对称的,就要对两个锚点进行特殊处理,让矩阵变成对称的。
- 3. 对每一个半边进行操作会导致要对矩阵同一个位置做多次操作,但如果是系数矩阵的 insert()函数只能调用一次,所以要用一个vector 提前存矩阵。
- 4. 后来才注意到 cot 和 x 的值应该从一开始就保持不变,因为我们希望它和原网格尽可能的像,而不是在每次迭代都更新一遍,可能会导致平凡解。锚点也是这样。

# 六. 实验结果

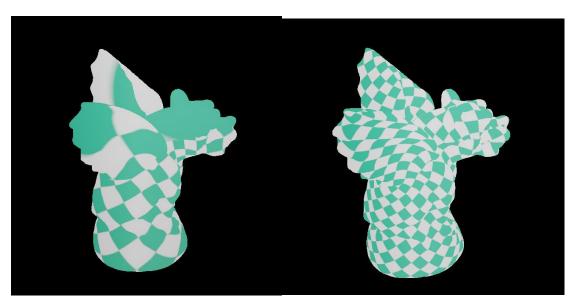
# Beetle:



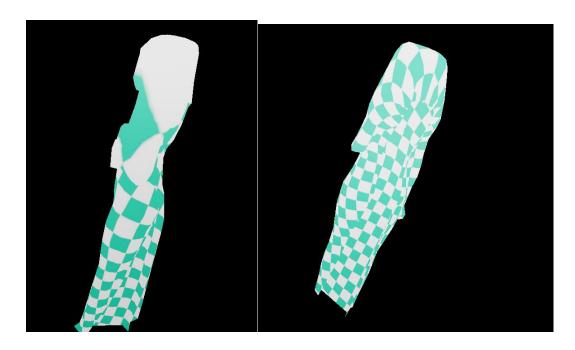
# Cow:



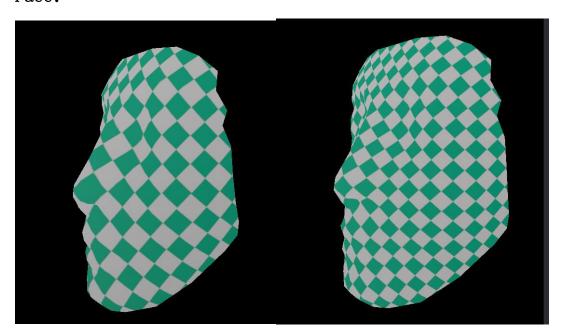
Gargoyle:



isis:



# Face:



合影:



可以看到相比于普通的极小曲面他们的表现已经很好了,ASAP相比 ARAP 在处理尖锐的边界(锥点)的时候会发生扭曲,导致在尖端被拉伸的很严重,ARAP 看起来就均匀了很多。

## 七. 问题与展望

# 7.1 遇到的问题

- ARAP和 ASAP 在应对点的数量很多的样例时时间过长
- ASAP 的调用太占用内存
- 计算过于繁琐,复杂度比较高
- 类的设置,对于Minsurf类的继承

# 7.2 future work

- 缩短时间,提高效率
- 更好的 UI 界面
- 更好的类结构
- 多边界的样例