计算机图形学第五次作业实验报告

• ID: 999

• 姓名: 袁保杰

• 学号: PB21111714

实验描述

本次实验要求在以下两个作业中任选其一完成:

可选作业一

- 实现论文 A Local/Global Approach to Mesh Parameterization 中介绍的 ARAP (As-rigid-as-possible) 网格参数化方法
- (Optional) 实现论文中的另外两种参数化
 - ASAP (As-similar-as-possible) 参数化算法
 - Hybrid 参数化算法
- 使用测试纹理和网格检验实验结果

可选作业二

- 实现论文 Laplacian Surface Editing 中介绍的 Laplace 表面编辑方法
- 实时拖动区域显示结果
- 不同权重的 Laplacian 的选取,至少实现均匀权重和余切权重
- (Optional)实现一个局部的 Laplace 表面编辑方法,即可以在局部的区域进行表面编辑

我选择了可选作业一,完成了 ARAP 参数化方法的实现,未完成 ASAP 和 Hybrid 参数化方法。

算法描述

基本思想

Tutte 参数化要求边界固定,虽然实现简单,且保证了参数化结果不发生翻转,但牺牲了参数化的效果;相比之下,边界不固定的参数化方法 提高了边界点移动的自由度,可以获得更好的结果。

论文的基本思想是: 先将网格上的所有三角分片各自等距变换到平面上,然后将这些平面上的三角形进行变形映射,全局整合为平面三角网格,作为参数化结果。

对于上面整合过程中三角形发生的变形,其中的线性变换部分(用 Jacobi 矩阵描述),根据实际需求,需要尽可能接近某一小类的线性变换:

- · ARAP 需要接近于旋转变换(尽可能刚性)
- · ASAP 需要接近于相似变换(尽可能相似)

将上面的问题形式化,将三角网格上的每个三角分片标号为 $1 \dots T$,对于每个三角形 t:

- 对于其在平面上的变形映射,考虑其 2 x 2 的 Jacobi 矩阵 $J_t(u)$,它是该映射的最佳线性逼近
- L_t 为 t 对应的优化目标矩阵,Jacobi 矩阵需要尽可能地接近 L_t
- A, 为三角形的面积

得到下面的能量优化问题:

$$E(u,L) = \sum_{t=1}^T A_t ||J_t(u) - L_t||_F^2$$

展开 Jacobi 矩阵:

$$E(u,L) = rac{1}{2} \sum_{t=1}^{T} \sum_{i=0}^{2} \cot(heta_t^i) || (u_t^i - u_t^{i+1}) - L_t(x_t^i - x_t^{i+1}) ||^2$$

其中 x_t^i 为原三角形展平到平面上之后的顶点坐标, u_t^i 为映射后三角形顶点的坐标, θ_t^i 为 (x_t^i, x_t^{i+1}) 的对角。

优化方法

上述的能量优化问题存在两个变量 L_t 和 u,采用 Local/Global 两步迭代法来求解:

- Local Phase: 固定 u,对于每个三角形,求解其对应的最佳旋转变换 L_t 。
 - 对于 ARAP 方法,根据 Procrustes 分析的结果,将雅可比矩阵做奇异值分解,得到 $J=U\Sigma V^T$,然后取 Σ 为单位矩阵即可(即奇异值取 1)
- Global Phase:固定 L_t ,求解 u。将梯度置零,求解下面的稀疏线性方程组即可。稀疏线性方程组的系数是确定的,因此系数矩阵只需要分解一次,便于加速求解。

$$\sum_{j \in N(i)} [\cot \theta_{ij} + \cot \theta_{ji}](u_i - u_j) = \sum_{j \in N(i)} [\cot \theta_{ij} L_{t(i,j)} + \cot \theta_{ji} L_{t(j,i)}](x_i - x_j)$$

代码细节

我在 utils 文件夹中定义了 ARAP 类:

```
class ARAP
{
public:
    ARAP(std::shared_ptr<PolyMesh> mesh_3d, std::shared_ptr<PolyMesh> initial_param);
    std::shared_ptr<PolyMesh> get_param() const;
    void local_phase();
    void global_phase();
    void unitlize();
private:
    std::vector<std::array<OpenMesh::Vec2f, 3>> _x;
    std::shared_ptr<PolyMesh> _u;
    std::vector<Eigen::Matrix2f> _L;
    std::shared_ptr<PolyMesh> _mesh_3d;
    std::unordered_map<int, bool> _m;
    std::shared_ptr<Eigen::SimplicialLDLT<Eigen::SparseMatrix<float>>> _solver;
};
```

然后在 node_arap.cpp 中使用:

```
// ...
// Initial Setup
auto arap = ARAP(halfedge_mesh, initial_param_mesh);

// Iterations
while (iteration_num--)
{
     arap.local_phase();
     arap.global_phase();
}
arap.unitlize();

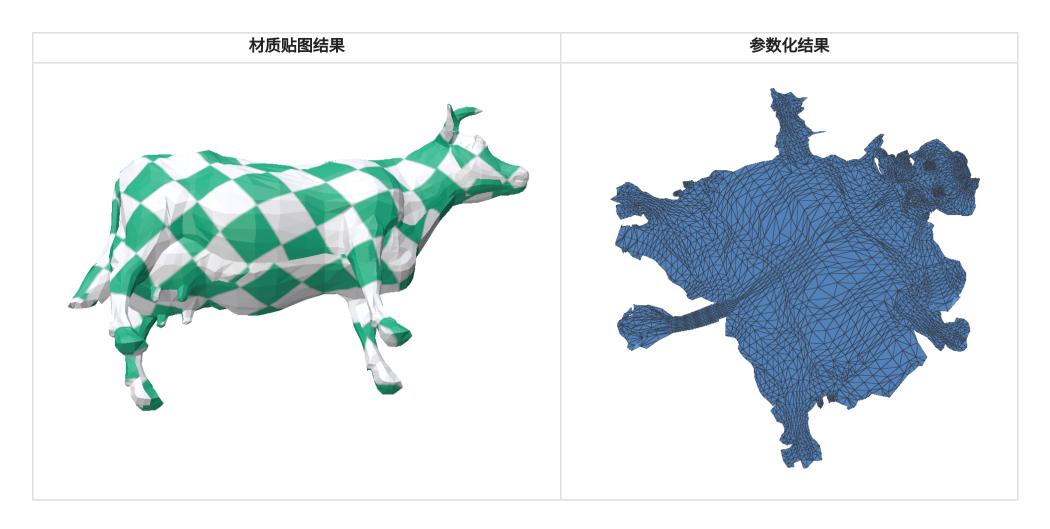
// The result UV coordinates
auto geometry = openmesh_to_operand(arap.get_param().get());
// ...
```

实现上,还需要注意以下细节:

- 初始参数化:论文使用的优化方法属于迭代算法,因此需要一个初始参数化作为 u 使用,要求是:不能出现翻转、扭曲不太大、并且生成足够快,比如 Homework 4 实现的 Floater97 shape-preserving method
- 固定点:将参数化结果视作一个刚体,其存在平移和旋转的自由度,可以任意选择一条边的两个顶点钉死,防止参数化结果漂移。方法是,在解方程组时,如果想要钉死顶点 i,就在第 i 个顶点对应的方程中,在左边的第 i 项加入一个很大的系数,右边加入系数乘以点的坐标值即可。

实验结果

使用 Cow.usda 的结果如下:



使用 Gargoyle.usda 的结果如下:

