网格简化期末报告

王怡力

2016012642

wangyili16@mails.tsinghua.edu.cn

1 摘要

网格简化算法处理的对象是用来对 3d 物体建模的网格数据结构,网格简化算法的目的 是将原来的网格 $\mathcal{M} = (\mathcal{V}, \mathcal{F})$ 转化为具有比原来网格结构更少边和点的新网格 $\mathcal{M}' = (\mathcal{V}', \mathcal{F}')$,且满足如下两个条件:

- 1. 给定 $||M M'|| < \epsilon$, $\min ||V'||$
- 2. 给定 ||V'||, $\min ||M M'||$

我在这次实验中,主要实现了以下几点:

- 1. 用 C++ 实现了基于边坍缩的网格简化算法。
- 2. 实现了初始化 pair 的 kd-tree 加速。
- 3. 实现了基于边坍缩算法的拓扑保持,边界保持。

2 算法

2.1 基于边坍缩的网格简化算法

边坍缩类型算法的基本思想就是,通过一定的标准,选择一条边,把它的两个端点变成一个新的点,更新与它相关的拓扑结构,从而实现网格的减面和减点操作。我实现了由Garland and Heckbert [1997] 提出的基于二次误差的边坍缩网格简化算法。简单来说,该算法选边的标准就是二次误差。

• 算法描述

首先,算法缩小了可选坍缩边的范围,规定了一个特殊的"pair"结构,给定 pair (p,q),满足: (p,q) 是一条边,或 $||p-q|| < \epsilon$, ϵ 由用户给定。

接下来就是根据二次误差去选边,数学上,一个三维空间中的平面可以被一个四维向量 $\mathbf{p} = [a, b, c, d]^T$ 表示,[a, b, c] 为该平面法向量 $\mathbf{n}, d = -(\mathbf{n} \cdot \mathbf{v}), v \in \mathbf{p}$ 。

二次误差具体而言就是,对于一个平面集,任意一点 \mathbf{v} 到平面集 $\mathbf{p}_1,...,\mathbf{p}_N$ 的距离平方和:

$$\Delta(\mathbf{v}) = \sum_{i=1}^{N} \hat{\mathbf{v}}^{T}(\mathbf{p}_{i} \mathbf{p}_{i}^{T}) \hat{\mathbf{v}} = \hat{\mathbf{v}}^{T}(\sum_{i=1}^{N} K_{i}) \hat{\mathbf{v}}$$

$$\Delta(\mathbf{v}) = \hat{\mathbf{v}}^T \mathbf{Q} \hat{\mathbf{v}}, \text{ where } \hat{\mathbf{v}} = [v_x, v_y, v_z, 1]$$

如果我们把网格的端点 \mathbf{v} 理解为一个平面集 $planes(\mathbf{v})$ 的交,那么一个 $pair(\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2)$ 的二次误差为:

$$\Delta(v) = \mathbf{v}^T (\mathbf{Q}_{\mathbf{v}_1} + \mathbf{Q}_{\mathbf{v}_2}) \mathbf{v}$$

选取使得二次误差最小的收缩点 \mathbf{v}^* 作为最优收缩点,这个 pair 的收缩代价就可以确定为 $\Delta(\mathbf{v}^*)$

最后,我们选出收缩代价最小的 pair 进行合并,更新网格。

该过程不断重复直到网格满足用户的简化标准。

边界保持: 在原 paper 里,作者通过初始化 pair 的时候判断是否在边界上,若在边界上,则将 boundary point 加一个垂直的平面,这样,坍缩点自然会被吸引到边界点的附近,pair 的 delta(v) 也会相应的大很多。而我在本次实验中是直接 hack 的,用了一个比较 naive 的方法,具体的说,我在 pair 合并时而不是初始化 pair 的时候判断合并点是否在边界上: 若都在边界上,不进行合并,若有一点在边界上,则合并的新点重新设置为边界点再合并,如果二者均不在边界上,则进行常规合并。判断是否在边界的方法: 统计点的邻面与该点关联的边的数量, 若存在一边只出现了一次,则该点在边界上。

拓扑保持: 更新一个新点后,检查其邻面原法向量和新法向量的夹角的 cosine 值,若小于零,则不进行合并,撤销更新操作。

• 数据结构

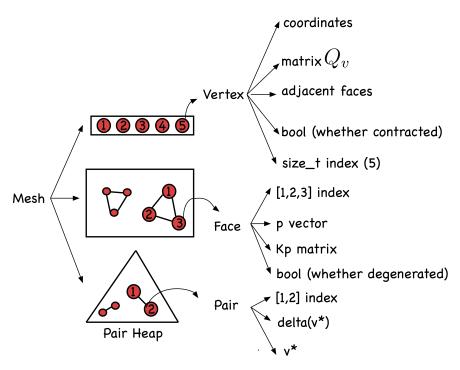


Figure 1: Mesh

• 算法实现

1. 初始化网格

- 读人 obj 文件, 初始化 vertex 的坐标成员, flag 设为 true, 记录其在 Vertices 里所在的位置信息。初始化 face 的 index 成员, flag 设为 true。
- 进一步初始化 face, 通过检索 Vertices, 计算每一个 face 对应的向量 ${f p}$ 表示和 ${f K}_{f p}$ 矩阵。
- 进一步初始化 vertex, 通过检索 face 列表, 建立 adjacent face 的索引, 对所有 adjacent face 进行矩阵求和得到 Q_v 。
- 初始化 pair 最小堆。**在这里我实现了 Kd-tree 加速**。首先建立所有 vertex 的 Kd-tree,然后通过邻近搜索找到小于 threshold 的所有 Vertex 结点;再遍历所有的 face,找到所有的边。最后得到所有 pair,初始化 index, $\Delta(v^*)$, v^* ,依次入堆。这里通过 set 避免重复入堆操作。

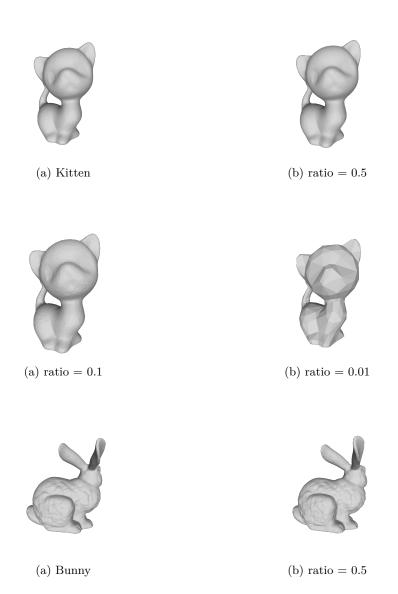
2. 选边, 更新

- 选择 $\Delta(v^*)$ 最小的 pair, **处理边界情况**, 如果该 pair 的 point 未被收缩, 则继续操作, 得到该 pair 的最优收缩点坐标.
- 找到 planes(v₁), planes(v₂) (neighbor faces) 以及与其相关的所有点 (neighbor points)。
- init 一个新的点, assign 最优收缩点坐标, 加入 Vertices 里。

- 对所有 neighbor face 进行更新。如果一个 face 有两个点都是收缩点,则 flag 设置为 false,如果有一个点是收缩点,则将该 face 的 vertex index 修改收缩点 index 为更新点 index。重新计算其 ${\bf p}$ 和 ${\bf K_p}$ 。
- 对所有 neighbor points 进行更新,得到新的 adjacent face, $\mathbf{Q_v}$ 。
- 对所有相关 pair 进行更新,对所有含有 neighbor point 的边,建立新的 pair,压入堆中。
- 3. 重复操作 2, 直到现有 face 的数量和原 face 数量之比小于规定的比例。

3 结果和比较

3.1 简化比例





(a) ratio = 0.1



(b) ratio = 0.01



(a) Dragon



(b) ratio = 0.5

3.2 简化时间

threshold = 0.01		ratio = 0.5	ratio = 0.1	ratio = 0.01
kitten	初始化时间	0.236586s		
	简化时间	1.506360s	4.465262s	5.735434s
bunny	初始化时间	7.826981s		
	简化时间	2.268373s	11.725651s	29.085398s
dragon	初始化时间	20.294218s		
	简化时间	6.753470s	26.143818s	34.805448s

3.3 K-d 树加速比较

初始化时间	加速前	加速后
kitten	2.412293s	0.236586s
bunny	14.478038s	7.826981s
dragon	52.495232s	20.294218s

4 心得体会

本次作业一共做了四天,从刚开始对算法的一知半解,到设计出 naive 的数据结构,实现了基本的功能并且能够熟练调用 C++ 的 STL 库和 opencv 库,最后随着功能的增加和思路逐渐清晰对数据结构进行完善。大大小小的 bug 被我一个个 de 完之后,总算得到了不错的简化效果。写报告的过程中,我再一次回顾了整个算法的思路,整理了自







(b) ratio = 0.01

己实现的框架。总体上,这次作业提高我的 C++ 码力和写 code 的耐心,感谢助教和老师这学期的悉心指导!

References

Michael Garland and Paul S. Heckbert. Surface simplification using quadric error metrics. In *Proceedings of the 24th Annual Conference on Computer Graphics and Interactive Techniques*, SIGGRAPH '97, pages 209–216, New York, NY, USA, 1997. ACM Press/Addison-Wesley Publishing Co. ISBN 0-89791-896-7. doi: 10.1145/258734.258849. URL https://doi.org/10.1145/258734.258849.