基于边收缩的二次误差网格简化

计73 王焱 2017050024

本次实验是对一篇 97 年的 SIGGRAPH 论文 *Surface Simplification Using Quadric Error Metrics* 的算法实现,输入一个 obj 模型,按照给定的简化比,通过计算二次误差选择边收缩进行网格简化,输出一个简化后的模型 obj 文件。

一、算法思路

核心思想就是给一个 pair 收缩到某点 v 定义了一个 cost 值,即收缩代价,按这个代价值来维护一个小根堆,迭代的从堆中弹出 pair 进行收缩,并将新生成的 pair 按计算出的 cost 插入到堆中,直到达到给定的简化比为止。

其中对于 pair 的选取,我在算法中取的是网格里有边的两点,除了这种取法,还可以按照两点的距离来选取。定义一个收缩的 $Cost=v^{T}Qv$,Q 为了便于计算取的是两点的误差矩阵之和 Q_1+Q_2 ,v 为收缩后的一个点,可通过求导等于零计算其最佳位置。

在原始网格模型中,每个顶点可以认为是其周围三角片所在平面的交集,也就是 这些平面的交点就是顶点位置,定义顶点的误差为顶点到这些平面的距离平方和:

The error metric given in (2) can be rewritten as a quadratic form:

$$\begin{split} \Delta(v) &= \sum_{p \in planes(v)} (v^\mathsf{T} p) (p^\mathsf{T} v) \\ &= \sum_{p \in planes(v)} v^\mathsf{T} (p p^\mathsf{T}) v \\ &= v^\mathsf{T} \left(\sum_{p \in planes(v)} \mathsf{K}_p \right) v \end{split}$$

where K_p is the matrix:

$$\mathbf{K}_{\mathbf{p}} = \mathbf{p}\mathbf{p}^{\mathsf{T}} = \left[\begin{array}{cccc} a^2 & ab & ac & ad \\ ab & b^2 & bc & bd \\ ac & bc & c^2 & cd \\ ad & bd & cd & d^2 \end{array} \right]$$

式中 $\sum K_n$ 就是该点的误差矩阵。

二、实现过程

代码中我定义了顶点类 Vertex、收缩点类 Pair 和 4 阶矩阵类 Matrix4,来存储数据。核心函数有以下几个:

void calculateBest(Pair& pair)

```
int temp=readFile(inputfile.c_str());
if(temp!=0)cntFace=temp;else {cout<<"open fail"<<endl;return 0;}
cntDelFace=(1-ratio)*cntFace;

calQ();
buildHeap();
simplify();
saveFile(outputfile.c_str());</pre>
```

首先调用 readfile(inputfile.c_str())读入 obj 文件,判断不同标签,将顶点存入 Vertex 类的 vertex 数组中,面片信息存储为点的邻接关系即 Vertex 的 connectV 成员中的元素。

其次调用 calQ()计算所有顶点的误差矩阵。遍历得到一个顶点周围所有三角面片, 参考以下求解方法、计算平面方程的 a,b,c,d 四个参数。

已知三点p1(x1,y1,z1), p2(x2,y2,z2), p3(x3,y3,z3), 要求确定的平面方程

关键在于求出平面的一个法向量,为此做向量p1p2(x2-x1,y2-y1,z2-z1), p1p3(x3-x1,y3-y1,z3-z1),平面法线和这两个向量垂直,因此**法向量n**:

$$\vec{n} = p_1 \vec{p_2} \times p_1 \vec{p_3} = \begin{vmatrix} i & j & k \\ x_2 - x_1 & y_2 - y_1 & z_2 - z_1 \\ x_3 - x_1 & y_3 - y_1 & z_3 - z_1 \end{vmatrix} = ai + bj + ck = (a, b, c)$$

$$a = (y_2 - y_1) * (z_3 - z_1) - (y_3 - y_1) * (z_2 - z_1)$$

$$b = (z_2 - z_1) * (x_3 - x_1) - (z_3 - z_1) * (x_2 - x_1)$$

$$c = (x_2 - x_1) * (y_3 - y_1) - (x_3 - x_1) * (y_2 - y_1)$$
平面方程: $a(x-x1) + b(y-y1) + c(z-z1) = 0$;

平面平面方程为ax+by+cz+d=0。

d=-a*x1-b*y1-c*z1.

然后利用上面对于误差矩阵的定义及推导,可计算出误差矩阵。这里误差矩阵的存储, 我采用顶点类中的矩阵类指针进行存储。

然后调用 buildHeap()开始建堆。利用 C++STL 标准库中的优先队列来实现小根堆

```
struct cmp
{
    bool operator() ( Pair a, Pair b ){ return a.cost> b.cost; }
};
priority_queue <Pair,vector<Pair>,cmp> pairHeap;
```

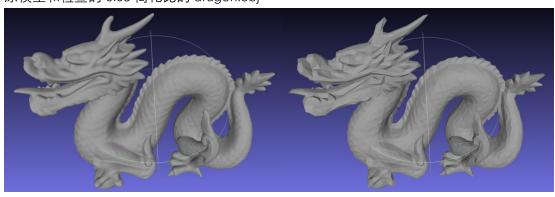
遍历所有的边,调用 calculateBest(pair)函数,计算最佳收缩位置 v 及其收缩代价,push 进堆。这里涉及到的计算主要是高斯消元法解方程组。

最后调用 simplify()进行迭代收缩直到到达指定简化比次数或堆中为空。每次从堆中 pop 得到一个有效的收缩边,对其进行收缩。将两个点的所有临接点都转移给收缩后的点,具体就是原来与两点连接的边记为删除,与对应的计算产生的与收缩后的点连接的边的收缩位置和代价,push 进堆。

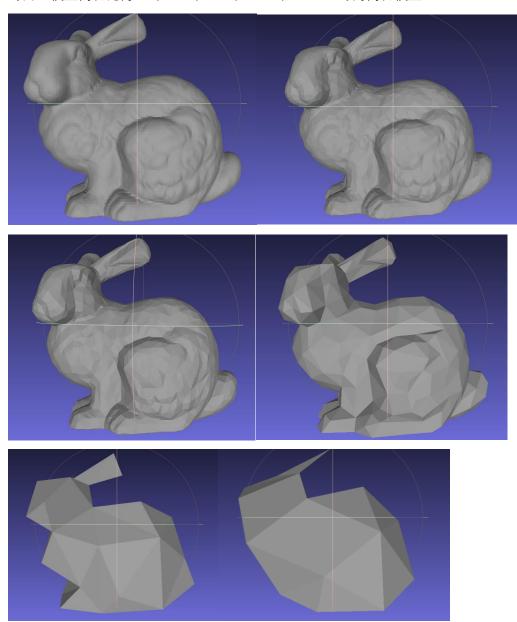
最后按照 obj 文件格式将堆中有效(未被删除)点和边写入文件。

三、成果展示

原模型和检查的 0.03 简化比的 dragon.obj



对同一模型简化比为 0.1, 0.05, 0.01, 0.001, 0.0005 时的简化模型



四、实验总结

算法的整体思想上比较容易理解,可以拆分成几个明确的步骤,涉及到一些数学运算,需要编程实现,但是都比较经典的方法,我查资料学习了一下。这次出 bug 的地方主要是有两处,一个是在简化操作时要注意的是,需要将点的关系都更新完毕,才能计算 cost 值,另一个是高斯消元法,需要仔细模拟高斯消元法的过程。

这是我第一次论文实现的编程体验,我首先读了论文,学习算法思想步骤,然后有又参考了网上其他人写的一些代码,也有不同的具体实现方法,综合这些之后,又回归到论文本身有了更深的体会,才写出了自己的代码。感觉这种从算法的原论文出发进行学习,较之以前的各种只从其他的博客教程学习要更透彻一些,总之是一次较好的体验。