

质点弹簧系统仿真

陈柯

2022 年 7 月 12 日

1 目的

实现弹簧质点模型的欧拉隐式方法及加速方法。

2 模拟方法

我们的问题是：如何由前 n 帧信息，求得第 $n+1$ 帧信息（位移 \mathbf{x} ，速度 \mathbf{v} ，时间间隔为 h ）？

2.1 欧拉隐式方法

欧拉隐式方法即以下两式：

$$\begin{aligned}\mathbf{x}_{n+1} &= \mathbf{x}_n + h\mathbf{v}_{n+1} \\ \mathbf{v}_{n+1} &= \mathbf{v}_n + h\mathbf{M}^{-1}(\mathbf{f}_{int}(t_{n+1}) + \mathbf{f}_{ext})\end{aligned}$$

其中 \mathbf{M} 为质点的质量矩阵。这里若假设三角网格网格共 N 个质点（顶点），那么这里的 $\mathbf{v}_i, \mathbf{x}_i, \mathbf{f}$ 在实现的时候就是 $3N \times 1$ 的矩阵。若记

$$\mathbf{y} = \mathbf{x}_n + h\mathbf{v}_n + h^2\mathbf{M}^{-1}\mathbf{f}_{ext}$$

则有

$$\mathbf{M}(\mathbf{x}_{n+1} - \mathbf{y}) - h^2\mathbf{f}_{int}(\mathbf{x}_{n+1}) = 0$$

为了解出 \mathbf{x}_{n+1} ，我们设

$$\mathbf{g}(\mathbf{x}) = \mathbf{M}(\mathbf{x} - \mathbf{y}) - h^2\mathbf{f}_{int}(\mathbf{x}) \quad (*)$$

利用 Newton 法进行以下的迭代：

$$\mathbf{x}^{(k+1)} = \mathbf{x}^{(k)} - (\nabla \mathbf{g}(\mathbf{x}^{(k)}))^{-1} \mathbf{g}(\mathbf{x}^{(k)})$$

即可求解出 \mathbf{x}_{n+1} 。迭代初值可选为 $\mathbf{x}^{(0)} = \mathbf{y}$ 。实现过程当中，可规定当相邻两步之差小于某个值时就不再迭代。迭代得到位移 \mathbf{x} 后需要更新速度 $\mathbf{v}_{n+1} = (\mathbf{x}_{n+1} - \mathbf{x}_n)/h$ 。

在质点弹簧系统中，上式中涉及关于弹力的求导，对于单个弹簧（端点为 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2$ ），劲度系数为 k ，原长为 l ， \mathbf{x}_1 所受弹力为

$$\mathbf{f}(\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2) = k(\|\mathbf{x}_1 - \mathbf{x}_2\| - l) \frac{\mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_1}{\|\mathbf{x}_1 - \mathbf{x}_2\|}$$

对其求导可得

$$\frac{\partial \mathbf{f}}{\partial \mathbf{x}_1} = k\left(\frac{l}{\|\mathbf{r}\|} - 1\right)\mathbf{I} - kl\|\mathbf{r}\|^{-3}\mathbf{r}\mathbf{r}^T, \quad \mathbf{r} = \mathbf{x}_1 - \mathbf{x}_2, \quad \frac{\partial \mathbf{f}}{\partial \mathbf{x}_2} = -\frac{\partial \mathbf{f}}{\partial \mathbf{x}_1}$$

对所有弹簧求导并组装即可求得力的导数（组装为稀疏矩阵，矩阵为对称阵）。

2.2 加速方法 (projective dynamic)

在上述欧拉方法中，对于内力（为保守力）有：

$$\mathbf{f}_{int}(\mathbf{x}) = -\nabla E(\mathbf{x})$$

故对方程 (*) 的求解可以转为为一个最小化问题：

$$\mathbf{x}_{n+1} = \min_{\mathbf{x}} \frac{1}{2}(\mathbf{x} - \mathbf{y})^T \mathbf{M}(\mathbf{x} - \mathbf{y}) + h^2 E(\mathbf{x})$$

同时对于弹簧的弹性势能可以描述为一个最小化问题：

$$\frac{1}{2}k(\|\mathbf{p}_1 - \mathbf{p}_2\| - r)^2 = \frac{1}{2}k \min_{\|\mathbf{d}\|=r} \|\mathbf{p}_1 - \mathbf{p}_2 - \mathbf{d}\|^2$$

从而原问题转化为：

$$\mathbf{x}_{n+1} = \min_{\mathbf{x}, \mathbf{d} \in U} \frac{1}{2}\mathbf{x}^T(\mathbf{M} + h^2\mathbf{L})\mathbf{x} - h^2\mathbf{x}^T\mathbf{J}\mathbf{d} - \mathbf{x}^T\mathbf{M}\mathbf{y}$$

其中

$$U = \{\mathbf{d} = (\mathbf{d}_1, \mathbf{d}_2, \dots, \mathbf{d}_s), \mathbf{d}_s \in R^3, \|\mathbf{d}_i\| = l_i\} (l_i \text{ 为第 } i \text{ 个弹簧原长})$$

$$\mathbf{L} = \left(\sum_{i=1}^s k_i \mathbf{A}_i \mathbf{A}_i^T \right) \otimes \mathbf{I}_3 \in \mathbb{R}^{3m \times 3m}$$

$$\mathbf{J} = \left(\sum_{i=1}^s k_i \mathbf{A}_i \mathbf{S}_i^T \right) \otimes \mathbf{I}_3 \in \mathbb{R}^{3m \times 3s}$$

\mathbf{A}_i 为第 i 个弹簧的 Incidence Vector，即 $A_{i,i_1} = 1, A_{i,i_2} = -1$ ，其余均为 0。类似地， $\mathbf{S}_i \in \mathbb{R}^s$ 为第 i 个弹簧 indicator，即 $S_{i,j} = \delta_{i,j}$ 。矩阵 \mathbf{L} 不过是以劲度系数为权重的质点弹簧系统的 Laplace 矩阵。从而可以对 \mathbf{x}, \mathbf{d} 迭代优化求得该优化问题的解：

$$\text{先对 } \mathbf{x} \text{ 优化：求解方程 } (\mathbf{M} + h^2\mathbf{L})\mathbf{x} = h^2\mathbf{J}\mathbf{d} + \mathbf{M}\mathbf{y}$$

$$\text{再更新 } \mathbf{d}: \mathbf{d}_i = l_i \frac{\mathbf{p}_{i_1} - \mathbf{p}_{i_2}}{\|\mathbf{p}_{i_1} - \mathbf{p}_{i_2}\|}$$

这里 l_i 为第 i 个弹簧原长， $\mathbf{p}_{i_1} \mathbf{p}_{i_2}$ 为其两端点。重复迭代过程直到收敛。

2.3 边界条件和约束

通常模拟过程中物体会会有各种约束或额外条件，例如物体被固定了几个点，对某些点施加外力（如重力、浮力、风力等）。

2.3.1 外力条件

1. 物体受到的外力可以直接加在模拟的外力项中，其导数为 0.
2. 对于重力，可以将其加在外力中，另一方面，重力为保守力，也可以将重力势能加在能量项中与弹性势能进行合并

2.3.2 位移约束

这里主要考虑固定部分质点的情形，有两种方法处理：

1. 第一种方法是在每一帧中求出该点的内力，再施加与该内力大小相同，方向相反的外力，但与上一种情形不同的是，若该内力对位移导数不为 0，则该外力对位移导数也不为 0，需要将其导数考虑进去；

2. 第二种方法为仅考虑真正的自由坐标，降低问题的维数，具体如下：

若考虑固定点，将所有 m 个质点的坐标列为列向量 $x \in R^{3m}$ ，将所有 n 个自由质点坐标（无约束坐标）列为列向量 $x_f \in R^{3n}$ ，则两者关系：

$$x_f = Kx$$

$$x = K^T x_f + b,$$

其中 $K \in R^{3n \times 3m}$ 为单位阵删去约束坐标序号对应行所得的稀疏矩阵， b 为与约束位移有关的向量，计算为 $b = x - K^T Kx$ ，若约束为固定质点则 b 为常量。由此我们将原本的关于 x 的优化问题转化为对 x_f 的优化问题：欧拉隐式方法中求解方程为：

$$g_1(x_f) = K(M(x - y) - h^2 f_{int}(x)) = 0$$

$$\text{梯度: } \nabla_{x_f} g_1(x_f) = K \nabla_x g(x) K^T$$

加速方法中优化问题中 x 迭代步骤转化为求解关于 x_f 的方程：

$$K(M + h^2 L)K^T x_f = K(h^2 Jd + My - (M + h^2 L)b)$$

3 实现结果

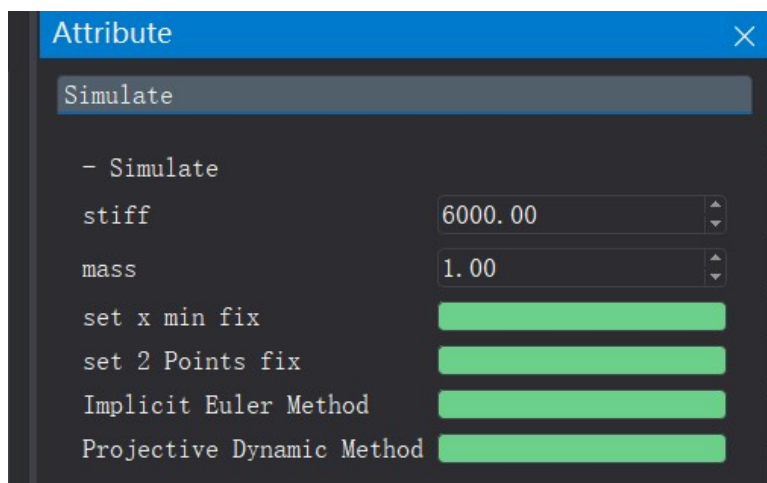
实现结果请看随本报告附带的视频。

3.1 迭代停止的条件

我两种方法在求解过程中，都采用了这样的判断迭代停止的条件：前后迭代差距小于 $1e-5$ 或迭代次数大于 5 时，就停止迭代，结果作为本次步长的结果。

3.2 交互

我实现了以下的交互：



用户可以控制每根弹簧的劲度系数，每个质点的质量，仿真的方法，以及固定点的确定。这里可以固定 2 个点，或者所有 x 坐标最小的点。

3.3 结果评估

我们会发现：

1. 一旦质点数增加，欧拉隐式方法的劣势就特别明显了，计算速度相当慢；而 [1] 提出的加速方法就算在 441 个质点的稠密网格上计算速度也很快，仿真效果很不错。
2. 我们实现的算法就是对质点弹簧系统适用的，所以算法可以直接对四面体网格执行，不仅仅对曲面片网格适用。

4 参考文献

[1]Tiantian Liu, et al. "Fast simulation of mass-spring systems." *Acm Transactions on Graphics (Pro. Siggraph Asia)* 32.6(2013):1-7.