# 简单流体模拟算法 (魔改版)

TAs

2021年8月15日

# 1 问题背景

本题目讨论的是**无外力作用的不可压缩流体**的模拟。在接下来对于二维平面的讨论中, 认为纵向方向为 x 方向,横向方向为 y 方向。

# 2 数学 算法概述

如果将流体的速度场表示为  $\mathbf{u}$ ,压强场表示为 p,不可压缩流体的 Navier–Stokes 方程可以表示为:

$$\frac{\partial \mathbf{u}}{\partial t} = \underbrace{-(\mathbf{u} \cdot \nabla)\mathbf{u}}_{1} \underbrace{-\frac{1}{\rho}\nabla p}_{2} \underbrace{-\nu\nabla^{2}\mathbf{u}}_{3} + \mathbf{g}$$

$$\nabla \cdot \mathbf{u} = 0$$
(1)

其中 g 表示外力导致的加速度,由于无外力作用,g=0。其他部分的含义分别是:

- 1 Advection 表示随流体本身的流动,把某一处的速度带到相邻位置
- 2 Pressure 表示局部的压强不均导致的速度变化
- 3 Diffusion 表示因为流体粘度带来的局部的速度扩散, ν 是粘度系数 kinematic viscosity

为了求以上方程的数值解,在这里需要用到一个数学结论: Helmholtz-Hodge 分解称任意向量场都可以被唯一分解为以下形式:

$$\mathbf{w} = \mathbf{w_n} + \nabla q \tag{2}$$

其中 q 是标量场,垂直于边界的变化率为 0 ( $\frac{\partial q}{\partial \mathbf{n}}=0$ ),  $\mathbf{w_n}$  是一个无散向量场 ( $\nabla \cdot \mathbf{w_n}=0$ )。 我们可以定义算子 P,表示将一个向量场映射到它的无散分量上:  $P\mathbf{w}=\mathbf{w_n}$ 。将 P 应用在等式 1 两侧:

$$\mathsf{P}(\frac{\partial \mathbf{u}}{\partial t}) = \mathsf{P}(-(\mathbf{u} \cdot \nabla)\mathbf{u} - \frac{1}{\rho}\nabla p - \nu \nabla^2 u) \tag{3}$$

其中,由于  $\nabla \cdot \mathbf{u} = 0$ ,而  $\nabla p$  本身就是一个梯度场,因此  $\mathsf{P}(\frac{\partial \mathbf{u}}{\partial t}) = \frac{\partial \mathbf{u}}{\partial t}$ , $\mathsf{P}(\nabla p = 0)^{-1}$ :

<sup>&</sup>lt;sup>1</sup>可以认为这个投影过程对应的是:方程右侧除了压强项以外的非零散度造成了流体的局部挤压、拉伸,这会造成不均的压强场,它带来的加速度会让方程右侧的散度整体等于零。损失的速度耗散成了热。

$$\frac{\partial \mathbf{u}}{\partial t} = \mathsf{P}(-(\mathbf{u} \cdot \nabla)\mathbf{u} - \nu \nabla^2 u) \tag{4}$$

根据方程 4 可以构造数值模拟算法,将连续时间切分为时间片,在每个时间片内分为以下几步:

- 进行流动 (Advection) 的模拟, 更新速度场
- 进行速度扩散 (Diffusion) 的模拟, 更新速度场
- 将速度场投影 (Projection) 到其散度为 0 的分量上

## 2.1 P 算子的计算方法

对方程 2 两侧同时计算散度,由于 wn 散度为 0:

$$\nabla \cdot \mathbf{w} = \nabla^2 q \tag{5}$$

**w** 是已知的,可以直接计算它的散度,因此这是一个关于 q 的泊松方程,在流体边界  $\partial D$  上的边界条件是  $\frac{\partial q}{\partial n} = 0$ 

在解得 q 以后,  $\mathbf{w_n} = \mathbf{w} - \nabla q$ 。

# 3 实现细节

首先,由于缩放时间相当于量纲变换,我们约定模拟的时间片长度为 1。下文中所有的  $\Delta t=1$ 

## 3.1 场的离散表示和算符实现

模拟的区域为  $x \in (-0.5, h - 0.5), y \in (-0.5, w - 0.5)$ , 计算中储存的所有场都会被离散化为边长为 1 的正方形的格子, 存储在 Numpy 数组中。f [x, y] 被定义为场 f 在第 x 行, 第 y 列的格子正中央的值(见图 3.1)。

f[0,0]	f[0,1]	f[0,2]	f[0,3]	f[0,4]	f[0,5]	f[0,6]	f[0,7]
f[1,0]	f[1,1]	• f[1,2]	• f[1,3]	f[1,4]	• f[1,5]	f[1,6]	f[1,7]
f[2,0]	f[2,1]	f[2,2]	f[2,3]	f[2,4]	f[2,5]	f[2,6]	f [2,7]
f[3,0]	f[3,1]	f[3,2]	f[3,3]	f[3,4]	f[3,5]	f[3,6]	f[3,7]
f[4,0]	f[4,1]	• f[4,2]	• f[4,3]	• f[4,4]	• f[4,5]	• f[4,6]	f[4,7]

图 1: 场 f 在模拟域上 (h = 4, w = 7)

你一共需要存储两个场,在代码模板中已经帮你构造好了:一个速度场  $\mathbf{u}$  (每个格点上是一个二维向量),还有一个表示流体中携带颜料的颜色 d (RBG 三个分量,可以认为是三个分离的标量或者一个三维向量)

为了方便描述边界条件和计算梯度,约定:流体被约束在一个矩形盒子中,在模拟域边上留下长度为 1 的边界(灰色格子)。这些格子的数值都是未定义的,检查时对这些位置的值没有要求,因此可以随意存储任何数值。

据此,我们可以定义梯度和散度算符的离散形式:

```
grad(f, x, y) = [
  (f[x+1, y ] - f[x-1, y ]) / 2,
  (f[x , y+1] - f[x , y-1]) / 2,
]
div(f_x, f_y, x, y) =
        (f_x[x+1, y ] - f_x[x-1, y ]) / 2
        + (f_y[x , y+1] - f_y[x , y-1]) / 2
```

你可以使用 np.roll 将整个场进行平移,这样可以并行计算整个场的梯度、散度或者拉普拉斯算符应用后的结果。存在的一个问题是: np.roll 对溢出的行为是循环滚动,这样一侧最靠边的值会被移动到另一侧,这是没有实际物理意义的。

根据我们对于模拟域的约定,边界正好分别位于最前两行、最前两列、最后两行、最后两列之间。由于在计算上述算子的时候,最多只需要将场平移一格,因此只需要在每次更新场后将边界外的值覆写,就会解决边界问题。

#### 3.1.1 边界条件

选择边界外的值被覆写的内容需要和 Navier-Stokes 方程的边界条件一致。对于速度场,我们选用 No-slip 边界条件:在边界上流体速度为 0。由于我们将格点的值定义为格子正中央的值,因此需要将边界外的格点的值设置成关于边界对称位置的相反的值<sup>2</sup>:

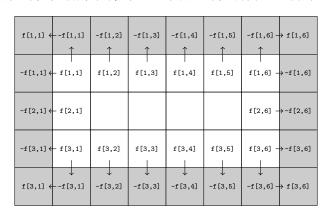


图 2: 维护边界条件

在 2.1 提及了计算 P 算子的方法,其中会需要标量场 q 计算梯度。q 的边界条件是垂直于边界方向的变化率为 0,因此需要直接把模拟域内部的值复制到边界外。以上两个过程很类似,可以实现为同一个函数:

```
def copy_to_boundary(field, factor):
  field 的第一行 <- field 的第二行 * factor
  field 的最后一行 <- field 的倒数第二行 * factor
```

<sup>2</sup>其实四个角落里的值永远不会用到,但是为了实现方便,就不单独处理了

field 的第一列 <- field 的第二列 \* factor field 的最后一列 <- field 的倒数第二列 \* factor

在以下过程中中将会多次用到这一函数。

#### 3.2 Advection

为了保证算法的稳定性,我们采用隐式方法:根据某一点的速度,找到上一个时间片这一点的流体所处的位置,然后把那里的速度复制过来。同样会随流体流动而移动的东西是流体携带的物质,在这里是颜料:

$$\mathbf{u}_{t+\Delta t}(\mathbf{x}) = \mathbf{u}_t(\mathbf{x} - \mathbf{u}_t(x)\Delta t)$$

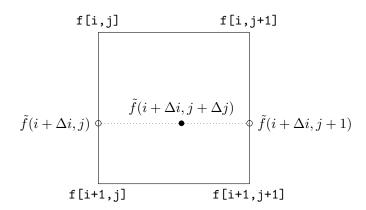
$$d_{t+\Delta t}(\mathbf{x}) = d_t(\mathbf{x} - \mathbf{u}_t(x)\Delta t)$$
(6)

**注意!** 颜料位于边界外的部分请确保重置为 0, 因为这可能会略微影响后续模拟的数值。

由于  $\mathbf{x} - \mathbf{u}_t(x)$  不一定正好落在整点上,需要进行插值。我们约定采用 **双线性插值** (Bilinear Interpolation)

### 3.2.1 双线性插值

简单而言就是对两个方向依次做线性插值:



$$\tilde{f}(i+\Delta i,j) = (1-\Delta i) \cdot f(i,j) + \Delta i \cdot f(i+1,j)$$

$$\tilde{f}(i+\Delta i,j+1) = (1-\Delta i) \cdot f(i,j+1) + \Delta i \cdot f(i+1,j+1)$$

$$\tilde{f}(i+\Delta i,j+\Delta j) = (1-\Delta j) \cdot \tilde{f}(i+\Delta i,j) + \Delta j \cdot \tilde{f}(i+\Delta i,j+1)$$
(7)

#### 3.3 Diffusion

同样为了保证算法的稳定性,采用隐式方法:

$$(\mathbf{I} - \nu \Delta t \nabla^2) \mathbf{u}_{t+\Delta t}(x) = \mathbf{u}_t(x)$$
(8)

由于我们将  $\nabla^2$  表示成了矩阵,因此上面这个方程其实是一个线性方程组。 助教在 utils.py 中提供了一个求解以下形式线性方程组的函数:

$$(r\mathbf{I} + s\nabla^2)x = b \tag{9}$$

其中x和b是二维标量场,r和s是参数。

使用方法是调用 utils.build\_poisson\_solver(height, width, r, s, factor), 其中 factor 的含义和 copy\_to\_boundary 中相同。上述调用会返回一个函数 f, 当你需要求解的时候,你需要将场 b 形状变为  $\mathbf K$  width \* height 的一维向量,传入 f, f 会返回一个  $\mathbf K$  width \* height 的一维向量,代表解得的 x, 你需要将其变回原来的形状。

构造函数 f 非常耗时。可以注意到,  $\nu$  是整个模拟中都不会改变的参数, 因此上述线性方程组的等式左侧其实永远不变。因此可以在模拟开始前调用一次 utils.build\_poisson\_solver, 把返回的函数保存起来, 之后重复使用即可。

### 3.4 Projection

在 2.1 一节中提到了去除速度场的散度的方法,需要使用你之前实现好的梯度和散度 算子:

- 通过求解泊松方程, 计算 Helmholtz-Hodge 分解中的标量场
- 求标量场的梯度,从速度场中减去这部分,即可得到无散的速度场

utils.build\_poisson\_solver 可以用来求解  $\mathbf{q}$ 。和速度扩散的求解一样,求解函数也同样可以重复使用。

回忆这个方程的边界条件是标量场在垂直边界方向的变化率为 0, 也就是  $\frac{\partial q}{\partial \mathbf{n}} = 0$ 。为了达成这点,请确保:

- 在构造 Solver 的时候传入正确的 boundary factor
- 在求解结束之后,求梯度之前,使用 copy\_to\_boundary 确保这点。

注意! 在其他地方使用算子前,也一定要使用 copy\_to\_boundary 设置好场的边界值。