1 局部耦合中跨边界坐标的调整

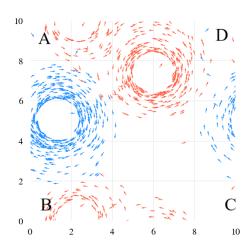


Figure 1: 跨边界坐标的调整

给定 (x_i, y_i) , 对于任意的 (x_i, y_i) , 做如下变换

$$\bar{x}_{j} = \begin{cases} x_{j}, & |x_{i} - x_{j}| \leq L/2 \\ x_{j} + L, & x_{i} - x_{j} > L/2 \\ x_{j} - L, & x_{j} - x_{i} > L/2 \end{cases}, \quad \bar{y}_{j} = \begin{cases} y_{j}, & |y_{i} - y_{j}| \leq L/2 \\ y_{j} + L, & y_{i} - y_{j} > L/2 \\ y_{j} - L, & y_{j} - y_{i} > L/2 \end{cases}$$
(1)

其中,L 为边界长度. 例如,对于1中的情况,以 A 为 (x_i,y_i) 时,B 需调整纵坐标,D 需调整横坐标,C 需同时调整横纵坐标.

原始距离为

$$d_{ij} = \sqrt{(x_i - x_j)^2 + (y_i - y_j)^2}$$

变换后的距离为

$$\bar{d}_{ij} = \sqrt{(x_i - \bar{x}_j)^2 + (y_i - \bar{y}_j)^2}$$

下证 $\bar{d}_{ij} \leq d_{ij}$, 即调整后的距离不会大于原始距离.

对于
$$(x_i - x_j)^2$$
, $(x_i - \bar{x}_j)^2$, 若 $x_i \neq \bar{x}_j$, 有

$$(x_i - \bar{x}_j)^2 - (x_i - x_j)^2$$

$$= (x_j \pm L - x_i)^2 - (x_i - x_j)^2$$

$$= L^2 \pm 2L(x_j - x_i)$$

$$= \begin{cases} L^2 + 2L(x_j - x_i), & x_i - x_j > 5 \\ L^2 - 2L(x_j - x_i), & x_j - x_i > 5 \end{cases}$$

$$< L^2 - 10L$$

$$= 0, (L = 10)$$

即

$$(x_i - \bar{x}_j)^2 < (x_i - x_j)^2, (L = 10, x_i \neq \bar{x}_j)$$

同理可证

$$(y_i - \bar{y}_j)^2 < (y_i - y_j)^2, (L = 10, x_i \neq \bar{x}_j)$$

综上有

$$\bar{d}_{ij} = \sqrt{(x_i - \bar{x}_j)^2 + (y_i - \bar{y}_j)^2} \le \sqrt{(x_i - x_j)^2 + (y_i - y_j)^2} = d_{ij}$$

当且仅当 $x_i = \bar{x}_j$ 且 $y_i = \bar{y}_j$ 时, 取等号.

因此

$$D_{ij} = \min \left\{ \sqrt{(x_i - \bar{x}_j)^2 + (y_i - \bar{y}_j)^2}, \sqrt{(x_i - x_j)^2 + (y_i - y_j)^2} \right\}$$
$$= \sqrt{(x_i - \bar{x}_j)^2 + (y_i - \bar{y}_j)^2}$$

2 相位-取向关联的集群振子系统的动力学研究

△ 聚焦点

- 1. 环态及其相变
- 2. 环态的解域与相位同步的关系
- 3. 数值结果的细致讨论, 分类
- 4. 必要的理论分析与估计

分析点

2.1 单个粒子的运动问题(无相互作用)

$$\begin{cases} \Delta x (t) = v \cos \theta \Delta t & \dot{x} = v \cos \theta \\ \Delta y (t) = v \sin \theta \Delta t & \dot{y} = v \sin \theta \\ \dot{\theta}_i = \omega_i \to \theta_i (t) = \omega_i t \\ v = \sqrt{\dot{x}_i^2 + \dot{y}_i^2} = v (constant) \end{cases}$$

运动半径 =?

$$\begin{cases} x_i(t) = x_i(0) - \frac{v}{\omega_i} \sin \omega_i t \\ y_i(t) = y_i(0) - \frac{v}{\omega_i} \cos \omega_i t \end{cases}$$
$$\Rightarrow (x_i - x_i^0)^2 + (y_i - y_i^0)^2 = \left(\frac{v}{\omega_i}\right)^2$$

每个粒子的运动轨迹是一个圆,圆心为 $\left(x_i^0,y_i^0\right)$,半径为 $\frac{v}{\omega_i}$

2.2 考虑相互作用 λ , 耦合距离 d_0 ($\{A_ij\}$, 注意是时变的)

- 看空间聚集过程
- 空间尺度也考虑进去

粒子数
$$N,~L \times L \sim \sqrt{\frac{L \times L}{N}} \sim \frac{L}{\sqrt{N}}$$

- 1. 每个单粒子的运动空间尺度, $\frac{v}{\omega_i}$
- 2. 耦合距离 d₀
- 3. 粒子平均间距 $\frac{L}{\sqrt{N}}$

$$d_0 \sim \frac{L}{\sqrt{N}} \to d_0 \ll \frac{L}{\sqrt{N}}, d_0 \gg \frac{L}{\sqrt{N}}$$

低频粒子: $d_0 \ll \frac{v}{\omega_i}$ 高频粒子: $d_0 \gg \frac{v}{\omega_i}$

在计算空间 pattern 同时,还要跟踪每个粒子的相速度 $\dot{\theta}_i(t)$

2.3 序参量 Order Parameter

2.3.1 相位单位圆

由于粒子数较多,为了更清晰地刻画粒子相位的同步情况,绘制三维空间中的单位圆. 将单位圆等分为 M 个区间,每个区间的大小为 $\frac{27}{M}$, z 轴表示单位圆上相位处于该区间的粒子数,类似于分布.

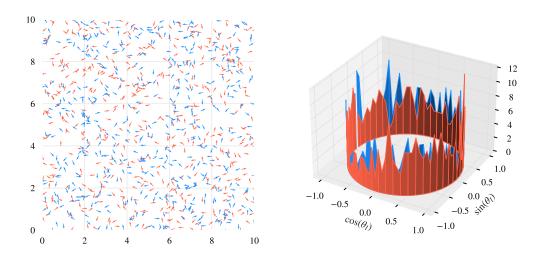


Figure 2: 混沌态 $(\lambda = 0.01, d_0 = 0.1, randomseed = 10)$

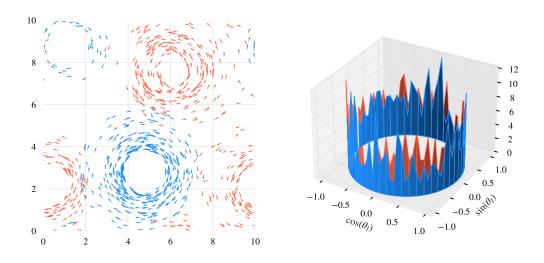


Figure 3: 环态 $(\lambda = 0.02, d_0 = 0.3, randomseed = 10)$

当粒子处于混沌态或环态时,相位单位圆的分布如图2和图3所示. 此时,单位圆分布较为平滑,单位圆上的粒子数分布较为均匀, 相位同步的程度较低.

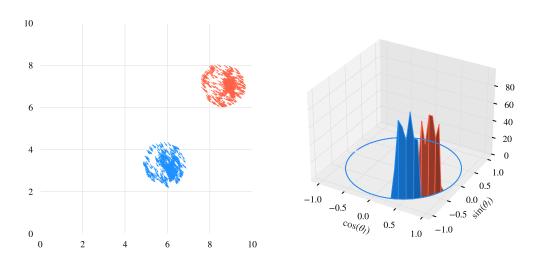


Figure 4: 集群态 $(\lambda = 0.01, d_0 = 2, randomseed = 10)$

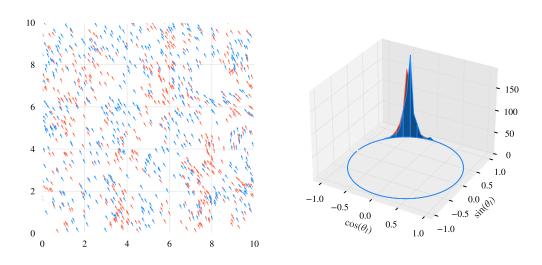


Figure 5: 快速取向一致 $(\lambda = 0.6, d_0 = 3, randomseed = 10)$

当粒子处于集群态或快速取向一致时,相位单位圆的分布如图4和图5所示. 这两种状态的相位同步的程度较高.

2.3.2 粒子旋转中心的坐标

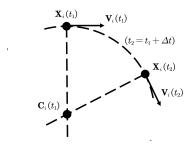


Figure 6: 旋转圆心示意图

如图 6 所示,对于任意粒子 i, 其当前坐标为 $\mathbf{X}_i(t_1)$, 速度为 $\mathbf{V}_i(t_1)$, 下一时刻的坐标为 $\mathbf{X}_i(t_2)$, 速度为 $\mathbf{V}_i(t_2)$, 则其旋转中心坐标为两个时刻法向量所在直线的交点,假设旋转中心坐标为 $\mathbf{C}_i(t_1)$, 则有

$$\begin{cases} \mathbf{C}_{i}\left(t_{1}\right) \cdot \mathbf{V}_{i}\left(t_{1}\right) = \mathbf{X}_{i}\left(t_{1}\right) \cdot \mathbf{V}_{i}\left(t_{1}\right) \\ \mathbf{C}_{i}\left(t_{1}\right) \cdot \mathbf{V}_{i}\left(t_{2}\right) = \mathbf{X}_{i}\left(t_{2}\right) \cdot \mathbf{V}_{i}\left(t_{2}\right) \end{cases}$$

求解上述方程组,可以得到每个粒子的旋转中心坐标,如下图7:

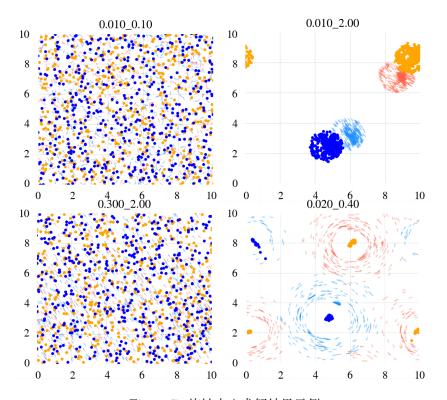


Figure 7: 旋转中心求解结果示例

上图中,带有箭头的半透明色点表示粒子,光滑实心色点表示粒子的旋转中心,其中,橙色点为正手性粒子(半透明红色箭头)的旋转中心,蓝色点为负手性粒子(半透明蓝色箭头)的旋转中心。从图中可以看出,形成清晰的环态后,环上粒子的旋转中心较为集中,说明同一环上粒子的运动规律较为接近,且近似圆周运动。

2.3.3 基于调整耦合距离的聚类算法

考虑到粒子在形成环态或集群态时,会形成多个环或集群,因此可以对粒子进行聚类从而计算各环或群的局部序参量.由于环在欧氏空间中的分布较为特殊(中空,环与环相邻),因此改为对粒子的旋转中心进行聚类.此外,周期性边界条件会导致粒子的旋转中心跨边界,这里采样式1对旋转中心坐标进行调整.

Algorithm 1: Clustering algorithm based on adjusted distance

```
Data: A set S = \{(\bar{x}_i, \bar{y}_i)\} of particles' circular center coordinates
    Input: cluster distance d_{th}
    Result: A cluster set C = \{\{1\}\}\
 1 C \leftarrow \{(\bar{x}_1, \bar{y}_1)\};
 2 for i \leftarrow 2 to N do
        for class set C_k in C do
 3
             for j in C_k do
 4
                 if \bar{d}_{ij} < d_{th} then
                                                                                                         // belong to C_k
 5
                     C_j \leftarrow C_j \cup \{i\};
  6
                      go to line 2;
                  \mathbf{end}
             end
 9
10
        C \leftarrow C \cup \{\{i\}\};
                                                                                                   // create new class
11
12 end
```

执行该算法后,可以得到如下图8所示的聚类结果. 对比左侧子图与右侧子图,可以发现,算法可以 较好地将多个环分开.

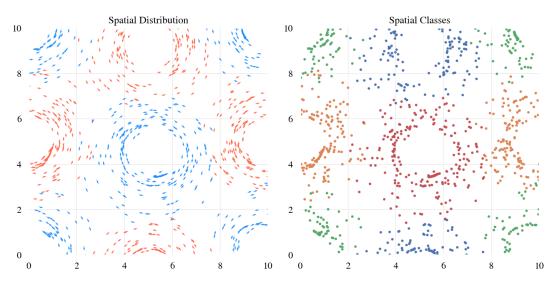


Figure 8: 聚类结果 $(d_{th} = 1, \lambda = 0.02, d_0 = 0.4, randomseed = 80)$

2.3.4 序参量的定义与计算

旋转中心邻域内的其余中心数 (截面序参量)

$$N_{nearby} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} \left(\sum_{j=1}^{N} \left[\bar{d}_{ij} < \bar{d}_{ij}^{th} \right] \right),$$

其中, \bar{d}_{ij}^{th} 为阈值, 取 $\bar{d}_{ij}^{th}=1$.

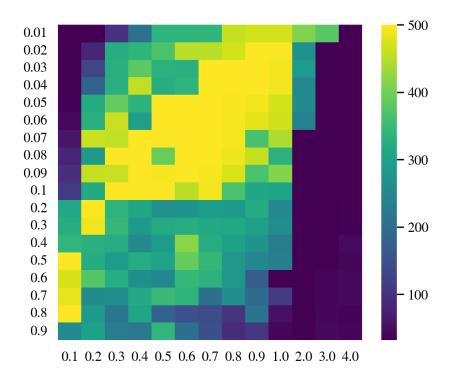


Figure 9: 旋转中心邻域内的其余中心数

观察图9,可以发现,该序参量可以较好地将空间当中的聚集情况反映出来.左上角与右下角深色区域的粒子在空间上没有形成聚集,而中间部分的粒子在空间上形成了聚集.此外,集群态的序参量取值比环态的序参量取值小,这是因为集群态的旋转中心集中度较低,导致与原点距离的标准差更小.

粒子旋转中心坐标 (时序序参量)

考虑到粒子在二维平面上运动,因此该序参量分为 x 坐标和 y 坐标两个分量,将各粒子旋转中心坐标以散点图形式分别绘制得到图下图像:

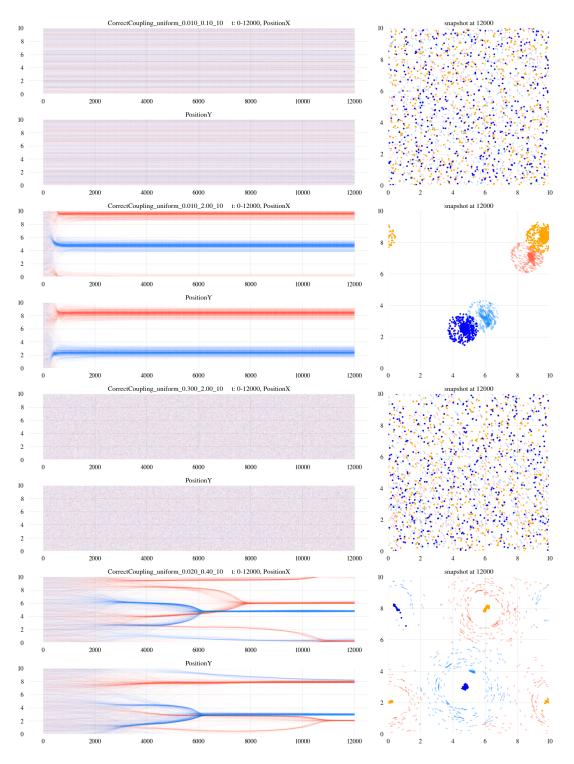


Figure 10: 旋转中心坐标

粒子旋转半径 (时序序参量)

聚类旋转半径 (时序序参量)

根据欧式聚类的结果,将所有粒子分为若干类,每一类的旋转半径为该类所有粒子的旋转半径的算 数平均,即

$$\bar{R}_c = \frac{1}{N_c} \sum_{i=1}^{N_c} \bar{r}_i, \ (N_c \ge N_{th})$$

其中, N_c 为第 c 类的粒子数. 此外,为防止空间当中出现孤立的粒子,将粒子数小于某一阈值的类剔除,这里, N_{th} 为阈值,取 $N_{th}=5$.

聚类中心坐标 (时序序参量)

考虑到粒子在二维平面上运动,因此该序参量分为 x 坐标和 y 坐标两个分量,即

$$\bar{x}_c = \frac{1}{N_c} \sum_{i=1}^{N_c} \bar{x}_i, \quad \bar{y}_c = \frac{1}{N_c} \sum_{i=1}^{N_c} \bar{y}_i, \ (N_c \ge N_{th})$$