

## 光滑一维轨迹

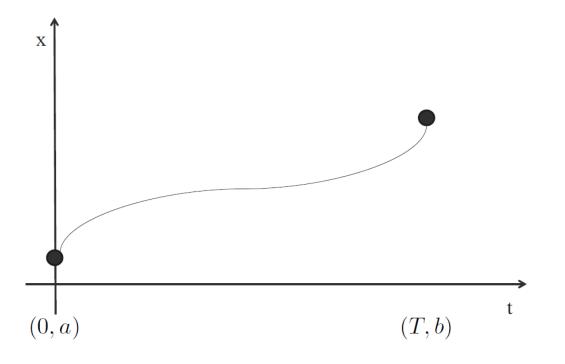
• 设计一条轨迹x(t) 使得:

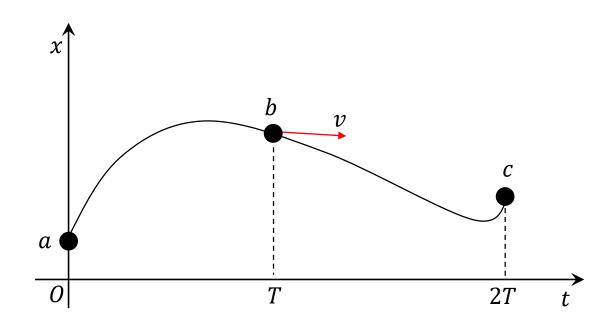
• 
$$x(0) = a$$

边界条件

$$x(0) = a$$
$$x(T) = b$$

• 轨迹光滑性通过轨迹参数化形式保证







## 轨迹生成: 光滑一维轨迹

• 五次多项式轨迹:

$$x(t) = p_5 t^5 + p_4 t^4 + p_3 t^3 + p_2 t^2 + p_1 t + p_0$$

• 约束条件

	Position	Velocity	Acceleration
t = 0	a	0	0
t = T	b	0	0

• 求解

$$\begin{bmatrix} a \\ b \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ T^5 & T^4 & T^3 & T^2 & T & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 5T^4 & 4T^3 & 3T^2 & 2T & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 2 & 0 & 0 \\ 20T^3 & 12T^2 & 6T & 2 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} p_5 \\ p_4 \\ p_3 \\ p_2 \\ p_1 \\ p_0 \end{bmatrix}$$



#### 轨迹生成: 光滑多段轨迹

- 平滑直角线段的棱角
- 优先倾向匀速运动
- 倾向0加速度
- •对比较短的轨迹段进行 特殊处理





# 轨迹生成: 光滑多端一维轨迹

• 独立生成每条五次多项式轨迹:

$$x(t) = p_5 t^5 + p_4 t^4 + p_3 t^3 + p_2 t^2 + p_1 t + p_0$$

• 约束条件

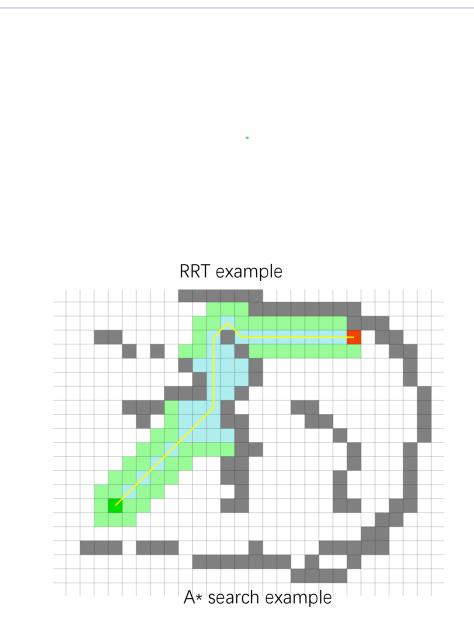
	Position	Velocity	Acceleration
t = 0	а	$v_0$	0
t = T	b	$v_T$	0

求解

$$\begin{bmatrix} a \\ b \\ v_0 \\ v_T \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ T^5 & T^4 & T^3 & T^2 & T & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 5T^4 & 4T^3 & 3T^2 & 2T & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 2 & 0 & 0 \\ 20T^3 & 12T^2 & 6T & 2 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} p_5 \\ p_4 \\ p_3 \\ p_2 \\ p_1 \\ p_0 \end{bmatrix}$$



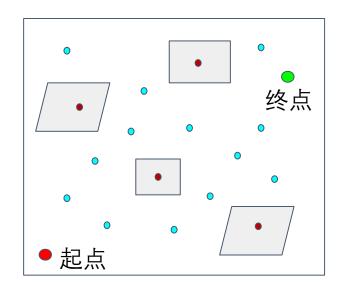
- 基于采样的方法
  - PRM
  - RRT
  - RRT\*
- 基于搜索的方法
  - 图搜索: DF, BFS
  - Dijkstra, A\*
  - Jump Point Search



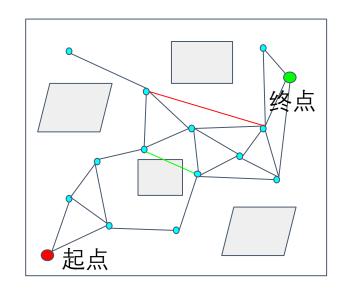


## 基于采样的方法——PRM

- 1、在工作空间采样N个点
- 2、删除和环境碰撞的点



- 3、连接近邻的节点
- 4、删除和环境碰撞的路径段

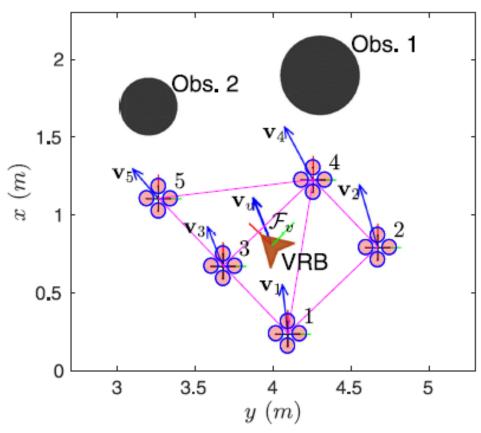




Zhou.D, Wang.Z, 'Agile Coordination and Assistive Collision Avoidance for Quadrotor Swarms Using Virtual Structures', **IEEE TRO**, 2018

#### > 核心思想

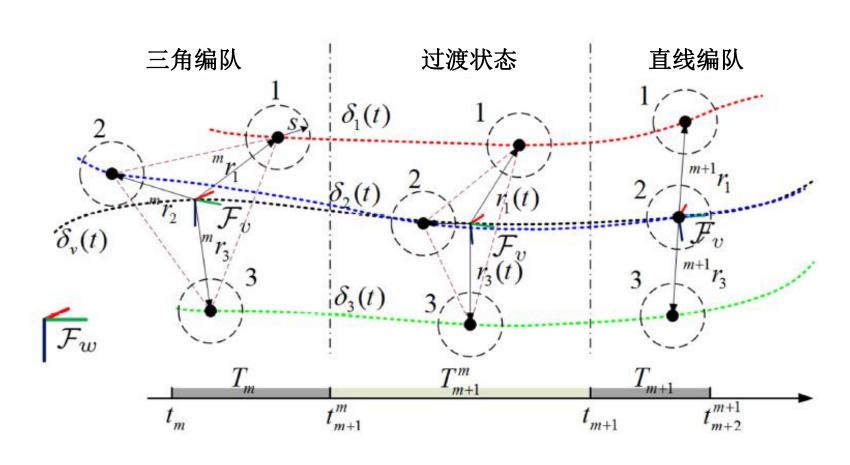
- 集群编队结构表示:将整个集群用virtual structure表示为一个世界坐标系下的整体(virtual rigid body, VRB);
- 多目标需求:基于势场法表示集群中每架无人机编队保持、相互躲避、障碍物避障的需求;
- 控制: 在VRB坐标系下统一上述各个势场得到相应的控制 指令。



世界坐标系下VRB表示的集群编队



- > 解耦为两个子问题
- 在世界坐标系 $\mathcal{F}_{\omega}$ 下,考虑VRB的轨迹,此时集群被视为一个整体。
- 在局部参考坐标系 $\mathcal{F}_v$ 下,考虑控制每个独立个体的轨迹。
- $\delta_v(t)$ : VRB的轨迹
- $\delta_1(t)/\delta_2(t)/\delta_3(t)$ : 实际运动轨迹



世界坐标系下VRB表示的集群编队



- ➤ 基于VRB的集群编队表示
- VRB坐标: 平移+旋转  $\delta_v(t) = (\mathbf{p}_v(t), \mathbf{R}_v(t))$
- 编队表示: 与VRB的相对坐标
- ✓ 时变编队  $\{\mathbf{r}_1(t),\mathbf{r}_2(t),\ldots,\mathbf{r}_N(t)\}$
- ✓ 固定编队  $\{\mathbf{r}_1,\mathbf{r}_2,\ldots,\mathbf{r}_N\}$
- 单机的期望状态:  $\mathbf{p}_i(t) = \mathbf{p}_v(t) + \mathbf{R}_v(t)r_i(t)$ 

  - ✓ 固定编队  $\begin{cases} \mathbf{p}_i = \mathbf{p}_v + \mathbf{R}_v r_i \\ \dot{\mathbf{p}}_i = \dot{\mathbf{p}}_v + \dot{\mathbf{R}}_v r_i \end{cases}$



- > 在障碍物环境下基于势场法的编队控制
- 编队势能场 将第i个无人机约束到期望编队位置 $\mathbf{r}_i^d$ ,编队势能场 在位置 $\mathbf{r}$ 处产生的向量为:

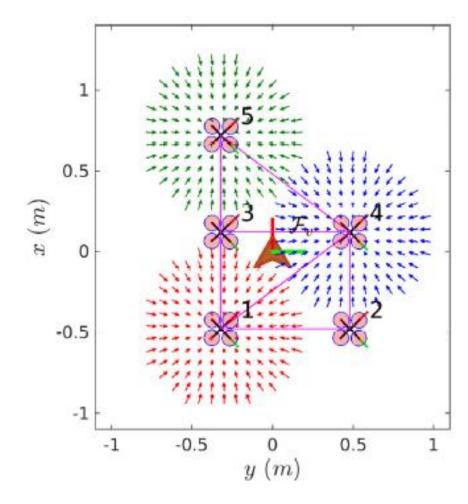
$$\mathbf{V}_{0,i}(\mathbf{r}) = A(\mathbf{r}_i^d - \mathbf{r}), \quad i = 1, 2, \dots, N$$

其中A为大于0的系数。

• 相互躲避势能场 对于邻域内的 $N_i$ 个位于位置 $\mathbf{r}_j$ 的无人机,其相互躲避 势能场在位置 $\mathbf{r}$ 处产生的向量为:

$$\mathbf{V}_{2,i}(\mathbf{r}) = \sum_{j \in \mathcal{N}_i} \left( \mathbf{B} \exp \left( -\frac{\|\mathbf{r} - \mathbf{r}_j\|^2}{2\sigma_4^2} \right) \right) \frac{\mathbf{r} - \mathbf{r}_j}{\|\mathbf{r} - \mathbf{r}_j\|}$$

其中B为大于0的系数。



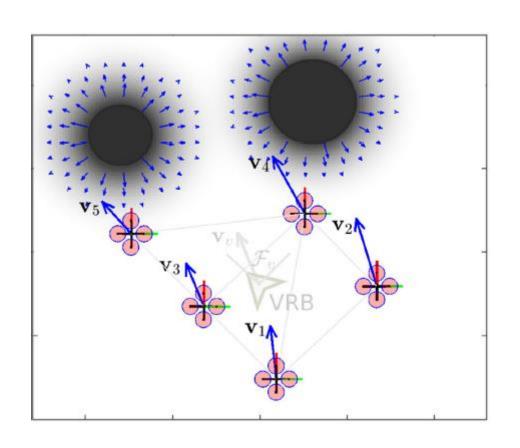
编队向量场 图中彩色箭头所指为编队势能场在该位置的向量



- > 在障碍物环境下基于势场法的编队控制
- > 障碍物势能场
- ightharpoonup k个位于 $\bar{o}_{w,k}$ 的障碍物,其障碍物总势能场在位置 $\bar{p}$  处产生的向量为:

$$\mathbf{V}_{3}(\bar{\mathbf{p}}) = \sum_{k=1}^{n} \left( C_{k} \exp\left(-\frac{\|\bar{\mathbf{p}} - \bar{\mathbf{o}}_{w,k}\|^{2}}{2\sigma_{3}^{2}}\right) \right) \frac{\bar{\mathbf{p}} - \bar{\mathbf{o}}_{w,k}}{\|\bar{\mathbf{p}} - \bar{\mathbf{o}}_{w,k}\|}$$

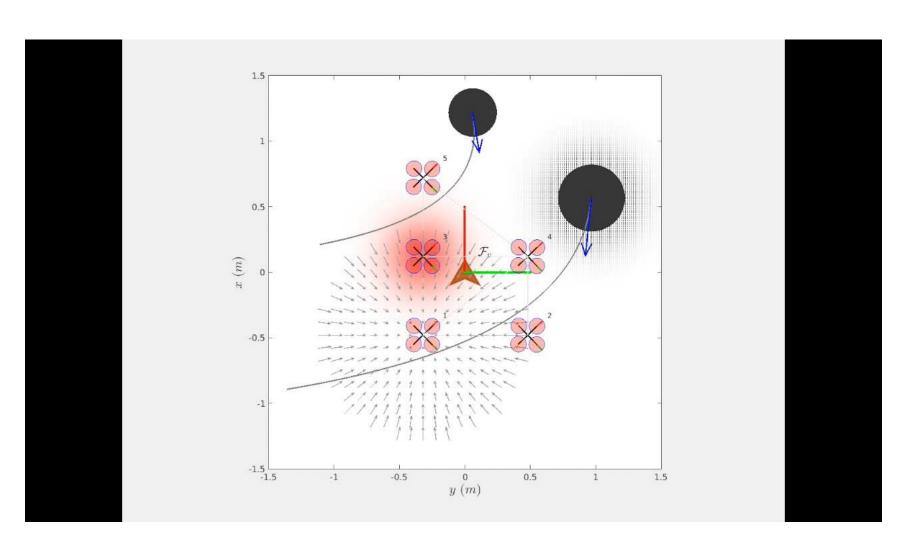
 $\rightarrow$  其中 $C_k$ 为较大的系数以确保避障向量足够大



障碍物向量场 图中蓝色箭头所指为障碍物势能场在该位置的向量

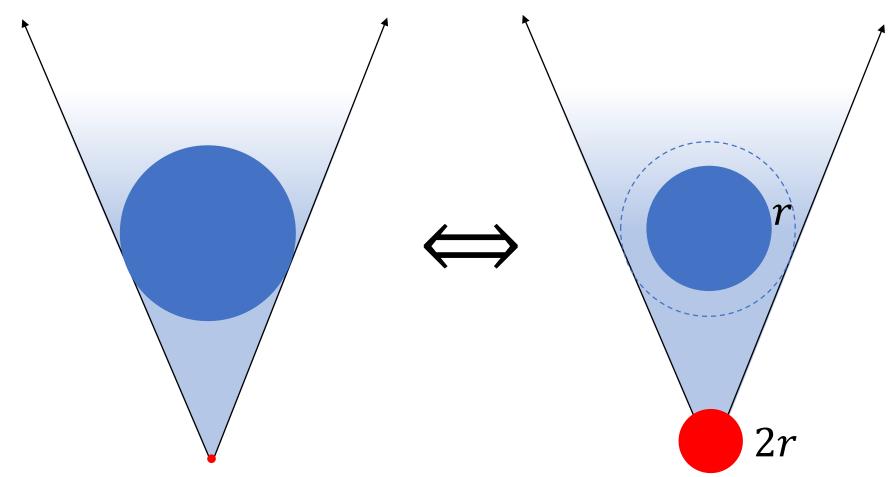


- 在障碍物环境下基于势场法的编队控制
- 》 将上述各个向量进行加权, 得到最终的单机控制量





## 2. VO (Velocity Obstacle)

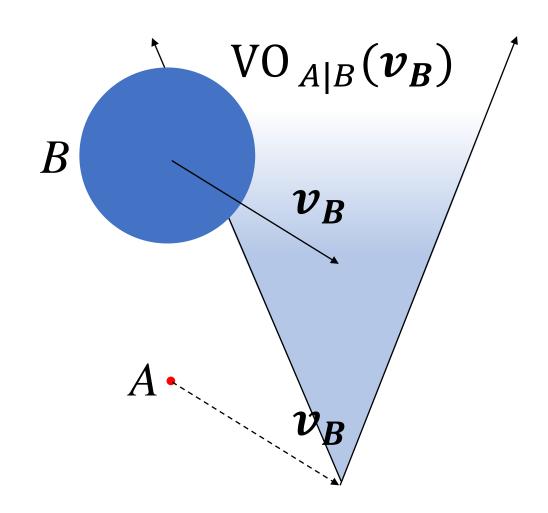


问题简化:直径2r的机器人(红色)避开一个障碍物(蓝色)等价于把机器人看作质点,障碍物膨胀r。 V0的直观概念:对于红色机器人,任何落在浅蓝色区域内速度矢量被称作速度障碍物(V0),因为这 些速度将最终导致与障碍物碰撞。



## 2. VO (Velocity Obstacle)

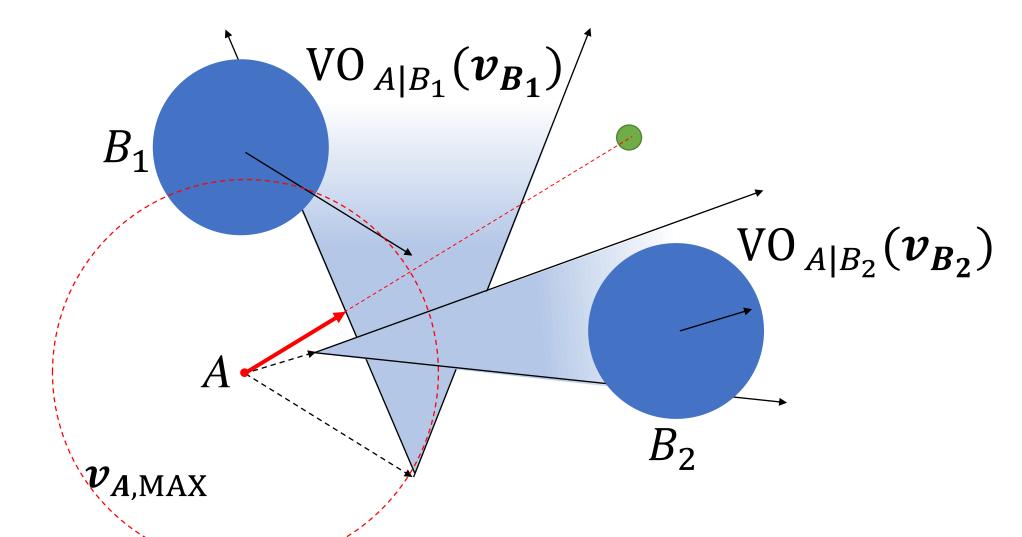
针对**移动**障碍物的VO. VO  $_{A|B}(v_B)$ 定义为: A将与速度为 $v_B$ 的B相撞的速度空间





## 1.1 VO (Velocity Obstacle)

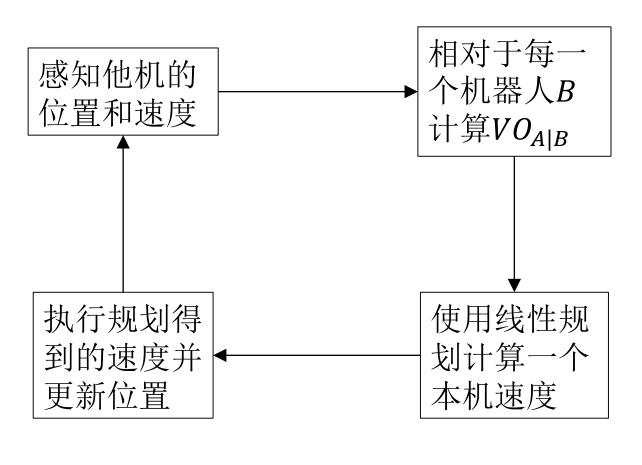
#### 针对多个移动障碍物的VO

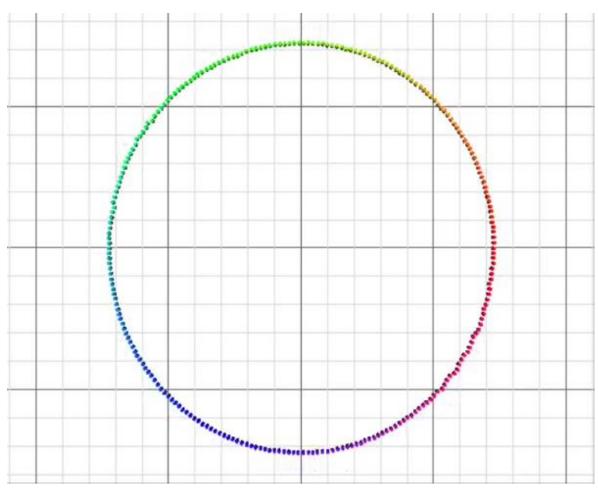




## 2. VO (Velocity Obstacle)

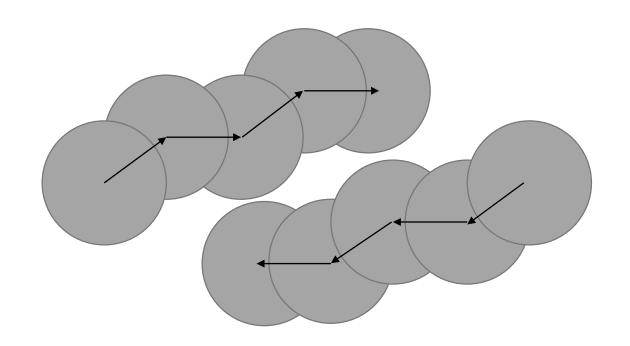
#### 循环以下过程实现持续避障







VO的振荡问题



**根本原因:**每个机器人只考虑其它机器人当前的速度, 而不考虑其他机器人下一个控制周期的速度



# 谢谢观看

浙江大学 控制科学与工程学院