

无人机赛课第4讲 --路径规划与A*算法

李潇翔

联系方式: lxx17@mails.tsinghua.edu.cn

时间: 2019.10.26





目录

- ▶ 1 路径规划
- ▶ 2 图论相关知识补充
- ▶ 3 A*算法介绍
- > 4 几种算法的对比



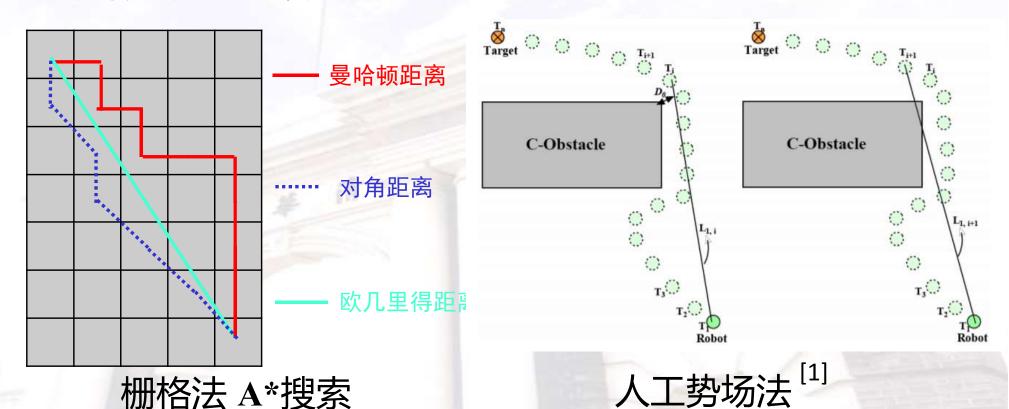
• 基本概念

- 路径规划是运动规划(Motion planning)的重要研究课题
 - 物体的表示 (Object representation): 点、多面体、操作臂等
 - 配置空间 (Configuration Space): 一组表征对象位置的独立的参数
 - 精确式或启发式 (Exact or Heuristic)
 - 全局规划或局部规划 (Global or Local)
- 路径 (Path): Cspace中起点到终点的曲线 (或序列点)
- 轨迹 (trajectory) : 路径 + 时间分配



分类

- 全局规划(大量先验信息) vs. 局部规划 (局部传感信息)
- 动态规划 (在线) vs. 静态规划 (离线)
- 离散域 vs. 连续域



[1] Li G, Tamura Y, Yamashita A, et al. Effective improved artificial potential field-based regression search method for autonomous mobile robot path planning[J]. *International Journal of Mechatronics and Automation*, 2013, 3(3): 141-170.



- 路径规划问题的一般表示(以无人机为例)
 - 位姿表示: $P(x,y,z,\theta,\psi)$ 注意此处的坐标系选取方法!

绝对坐标或相对坐标

- 路径r(q): $P_s \stackrel{r(q)}{\longrightarrow} P_f$
 - 其中 9 为路径参数,表征长度、角度变量等
 - $P_{\rm s}$, $P_{\rm f}$ 为初末位姿,起点 $P_{\rm s}$ 和终点 $P_{\rm f}$ 由路径 r(q)连接
- 添加约束条件 \coprod : $P_s(x_s, y_s, z_s, \theta_s, \psi_s) \stackrel{\coprod, r(q)}{\longrightarrow} P_f(x_f, y_f, z_f, \theta_f, \psi_f)$
 - 可飞行性:运动学约束、机动性条件等
 - 安全性: 避障、避撞等

$$\Pi = \left\{ egin{array}{ll} \Pi_{\kappa}, & \kappa \leqslant \kappa_{\max} & \text{曲率限制} \\ \Pi_{\tau}, & \tau \leqslant au_{\max} & ext{挠率限制} \end{array} \right\}$$
 动力学约束
$$\Pi_{\mathrm{safe}}, & r_i(q) \cap r_j(q) = \varnothing, & i \neq j \text{ 避撞,安全性约束} \end{array}$$



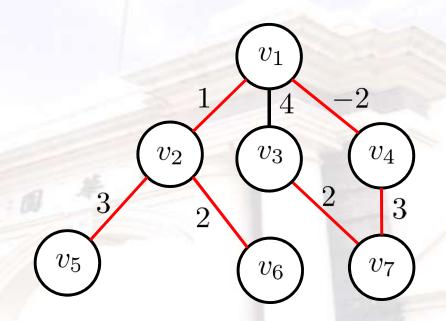
• 路径规划问题的一般表示(以无人机为例)

$$P_s(x_s, y_s, z_s, \theta_s, \psi_s) \xrightarrow{\coprod, r(q)} P_f(x_f, y_f, z_f, \theta_f, \psi_f)$$

- 协同规划与任务规划
 - 集群编队的优势: 费效比和容错性
 - 核心在于信息共享
 - 任务分配、协调执行——分布式算法
 - 挑战: 信息增多 $(O(N^2))$ 、相互干扰、一致性、稳定性等问题



- 基本概念 $G = \{V, \mathcal{E}\}$
 - 顶点: $\mathcal{V} = \{v_1, v_2, \cdots, v_n\}$, 顶点的度
 - 边: $\mathcal{E} = \{e_1, e_2, \cdots, e_m\}, \mathcal{E} \subseteq \mathcal{V} \times \mathcal{V}$,有向图、无向图
 - 边的权重: 赋权图、最小生成树、最短路径树



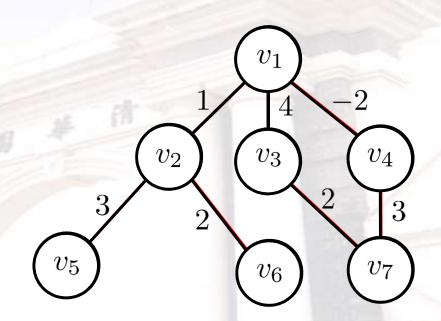


• 搜索算法: 利用计算机的高性能来穷举一个问题解空间的部分或所有可能情况; 以图搜索为例。

- 无权图: 广度优先搜索($v_1, v_2, v_3, v_4, v_5, v_6, v_7$)

深度优先搜索($v_1, v_2, v_5, v_6, v_3, v_7, v_4$)

- 赋权图: Dijkstra算法 $(v_1, v_4, v_2, v_6, v_5, v_7, v_3)$





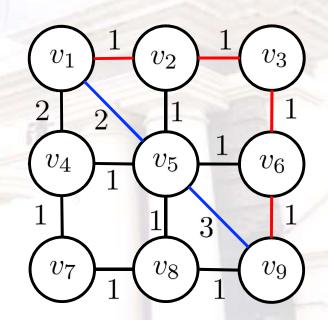
附: Dijkstra算法伪代码

```
function Dijkstra(Graph, source):
 3
       create vertex set O
 4
       for each vertex v in Graph:
                                         初始化
 6
          dist[v] \leftarrow INFINITY
          prev[v] \leftarrow UNDEFINED
          add v to O
10
       dist[source] \leftarrow 0
11
12
       while Q is not empty:
                                               到初始点最短的路径
13
           u \leftarrow \text{vertex in } Q \text{ with min dist[u]}
14
                               如果只关心source点到target点的最短
15
           remove u from Q
                               路径,可以在u == target时中止循环
16
17
           for each neighbor v of u:
18
              alt \leftarrow dist[u] + length(u, v)
              if alt < dist[v]:
19
                                              如果v到初始点的路径经过
2.0
                                              u能更短的话,替换掉
                  dist[v] \leftarrow alt
21
                  prev[v] \leftarrow u
2.2
                                 将路径的点逐一记录下来
23
       return dist[], prev[]
```

⁹



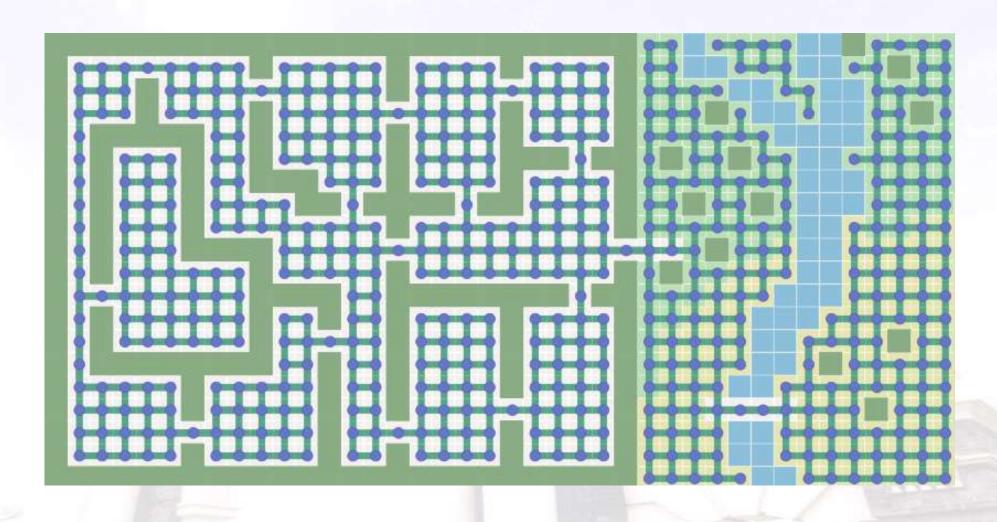
- 图的搜索
 - Dijkstra算法
 - 其他启发式算法: Greedy Best-First Search (BFS)
 - "沿着节点数最少的方向"
 - 如果 v_5 到 v_9 的权重改为1结果如何?



Q: 搜索算法与路径规划有何联系?



• 图的建模*



^{*} Acknowledgement to **Red Blob Games** from https://www.redblobgames.com/pathfinding/a-star/introduction.html



3 A*算法介绍

- A* ≈ Dijkstra+ BFS
 - 作者[3]: Peter Hart, Nils Nilsson and Bertram Raphael
 - 表达式:

$$f(n) = g(n) + h(n)$$

从初始状态到状态n的实际代价

从状态n到目标状态的"最佳"路径的估计代价

到初始点的"贪心"

到终点的"贪心"



的!

附: A*算法伪代码

```
function A*(start, goal)
              closedset := the empty set 已经估算完的集合
              openset := set containing the initial node 待估算的集合
              came from := empty map
                                                               初始化
              g score[start] := 0
                                                  //q(n)
              h score[start] := heuristic estimate (start, goal)
              f score[start] := h score[start]
                                                            f(x)最小的节点
             while openset is not empty
这是节点的三个值!
                x := the node in openset having the lowest f score[] value
不仅仅和g、h函数
                 if x = goal
有关,可能被更新
                    return reconstruct path(came_from,goal)
                 remove x from openset
                                              路径重构函数(后文介绍)
                 add x to closedset
                 for each y in neighbor nodes(x)
                    if y in closedset 已经估算完毕, 跳过
                       continue
                    tentative_g_score := g_score[x] + dist_between(x,y)
```

起点到y的(经过x的)距离

^{*} Acknowledgement to Wikipedia from https://zh.wikipedia.org/wiki/A*%E6%90%9C%E5%B0%8B%E6%BC%94 %E7%AE%97%E6%B3%95



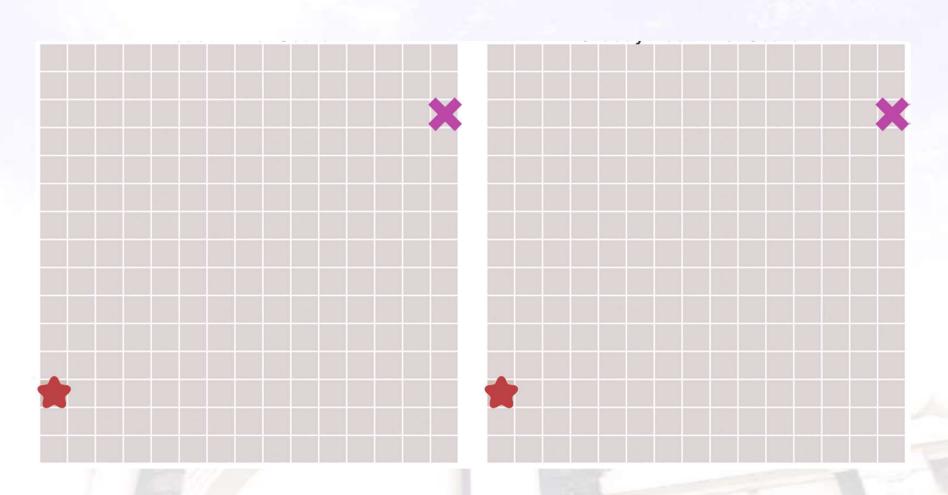
附: A*算法伪代码

```
if y not in openset y不是待估算的节点
         tentative_is_better := true 暂时判断为更优
      elseif tentative_g_score < g_score[y]</pre>
        tentative_is_better := truge 个g不是单纯的y节点的g函数~
      else
        tentative_is_better ; false copenlist里面可能会被更新的g
     if tentative is better = true 如果暂时判断更优(有必要更新)
         came_from[y] := x y是x的子节点(记录路径)
         g score[y] = tentative g score
         h score[y] := heuristic estimate (y, goal)
         f score[y] := g score[y] + h score[y]
         add y to openset
return failure
```

```
function reconstruct_path(came_from,current_node)
  if came_from[current_node] is set
    p = reconstruct_path(came_from,came_from[current_node])
    return (p + current_node)
  else
    return current node
```



4 几种算法的对比



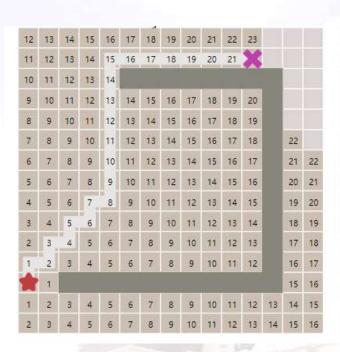
广度优先搜索

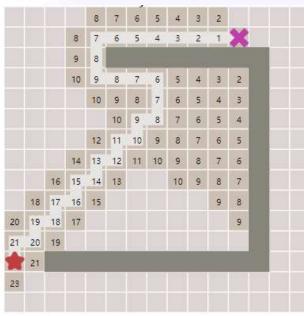
Greedy Best-First Search

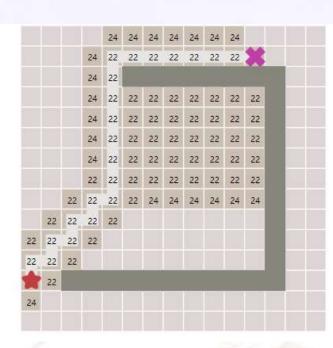
^{*} Acknowledgement to **Red Blob Games** from https://www.redblobgames.com/pathfinding/a-star/introduction.html



4 几种算法的对比







Dijkstra

Greedy Best-First Search

A*

^{*} Acknowledgement to **Red Blob Games** from https://www.redblobgames.com/pathfinding/a-star/introduction.html



谢谢!