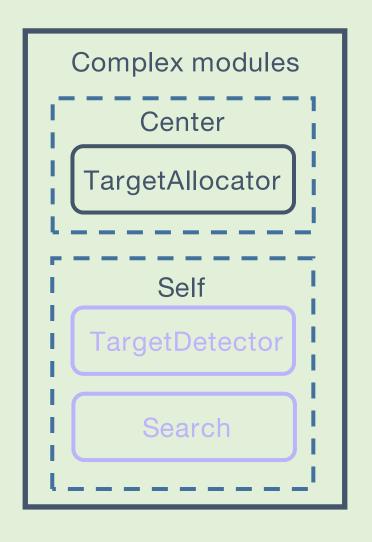
Robocup 机器人世界杯中国赛

机器人救援仿真组 CSU_Yunlu

蔡冠宇 越铂淳 高益基 陈冉飞 阳雅珣 葛雨晴

中南大学

CSU_Yunlu 2020的提升 Agent Development Framework



Algorithm modules

PathPlanniing

Clustering

Comm modules

Channel
Subscruber

Message
Coordinator

ExtAction

Tactics

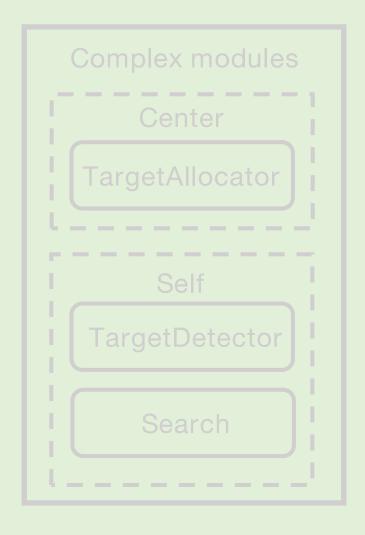
Centralized

Command Executor

Command Picker

底层策略

CSU_Yunlu 2020的提升 Agent Development Framework



Algorithm modules

PathPlanniing

Clustering

Comm modules

Channel
Subscruber

Message
Coordinator

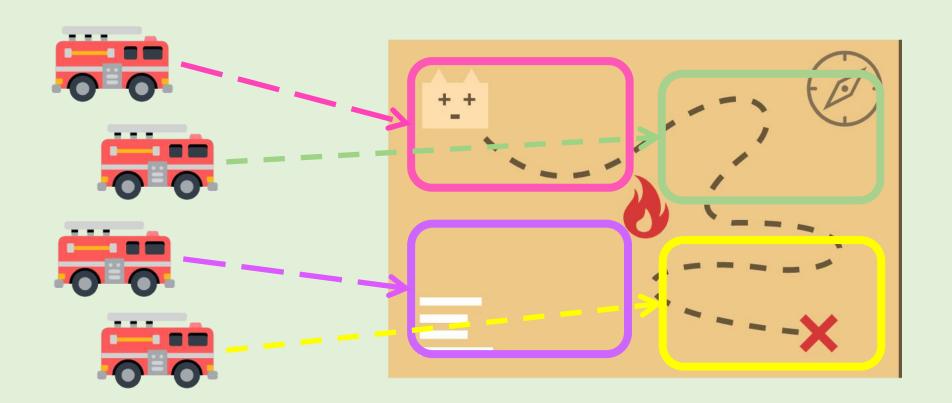
我们为两类场景分别设计并实现了两种聚类模块:

- 区域分配一静态聚类
- 燃烧建筑-动态聚类

Command Picker

区域分配一静态聚类

> 将地图依据一定策略划分成不同部分, 供各类智能体进行作业。



区域分配一静态聚类

相较sample的提升

➤ 降低K-means随机初始化聚类中心带来的影响







聚类获取

算法迭代

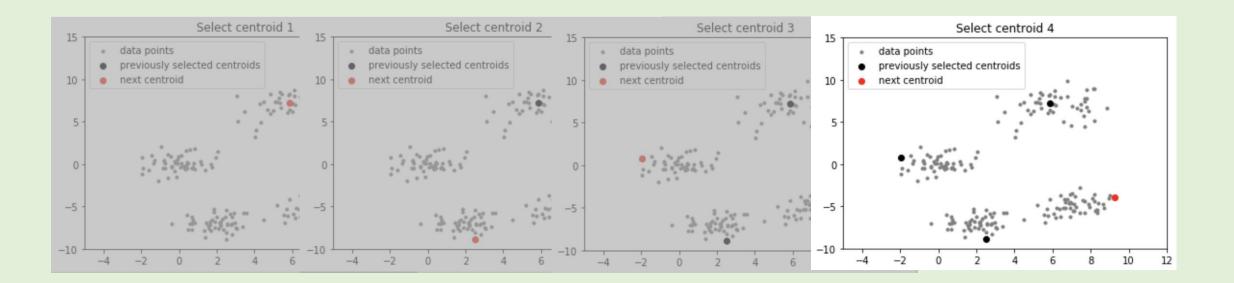
Base Version: K-means

- ▶ 随机选取k个元素作为聚类中心
- 聚类中心所对应的聚类中),许算数据到之前n个聚类中心的距离
- ▶ 更新每个聚类的中心 基于概率选择新的聚类中心

Improved Version: K-means++

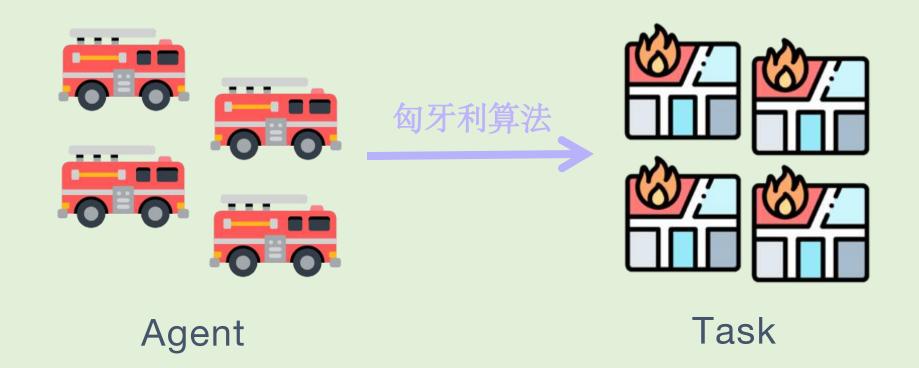
聚类获取

算法迭代 Improved Version: K-means++



智能体分配

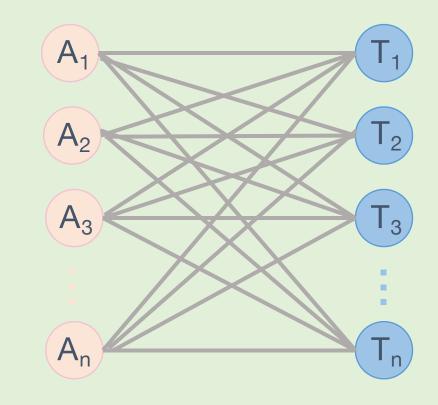
> 对智能体进行任务分工,以最小的代价将其分配到划分好的聚类中去



智能体分配

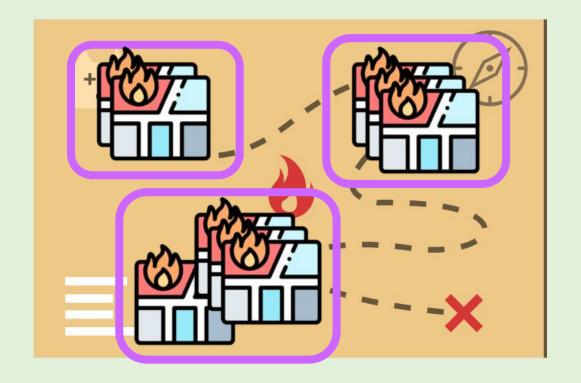
匈牙利算法

- ➤ 任务分配 (即二分图最大分配) 算法, 利用代价矩阵表示智能体与聚类之间的 代价, 使用欧式距离作为代价矩阵中的 代价值。
- ▶ 代价矩阵的横纵两边即为二分图最大匹配的对应类别的元素,最后返回一个分配结果,将智能体分配到对应的聚类。



燃烧建筑一动态聚类

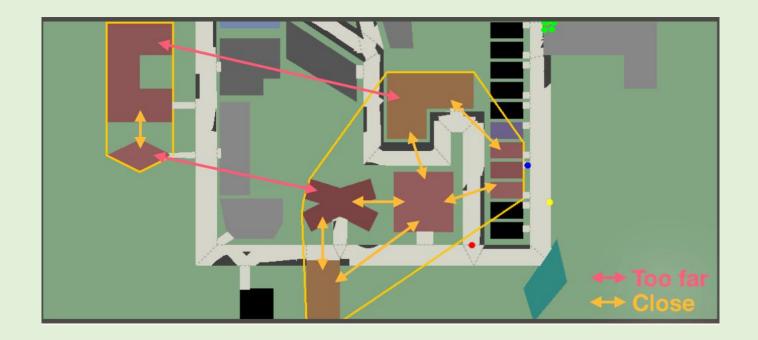
> 对燃烧建筑进行动态聚类



动态聚类

算法思想

> 如果任何两个聚类的距离在设定的阈值之内, 就合并这两个聚类



动态聚类

算法步骤

▶ 步骤一: 将每个建筑作为一个聚类



动态聚类

算法步骤

> 步骤二: 将距离小于阈值的聚类合并



CSU_Yunlu 2020的提升 Agent Development Framework



Algorithm modules

PathPlanniing

Clustering

使用基于边作为节点的A*寻 路算法

Comm modules

Channel
Subscruber

Message
Coordinator

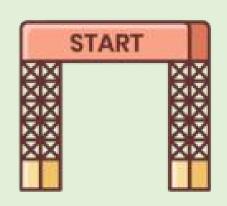
Centralized

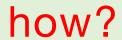
Command
Executor

Command
Picker

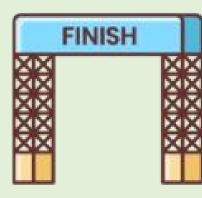
路径规划

> 当智能体跨越区域进行移动时,作出更佳的路径规划















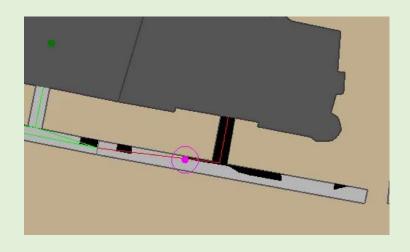


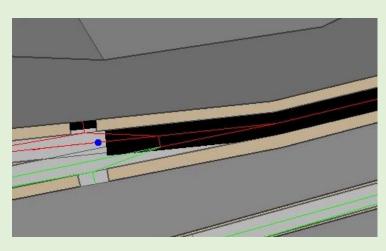




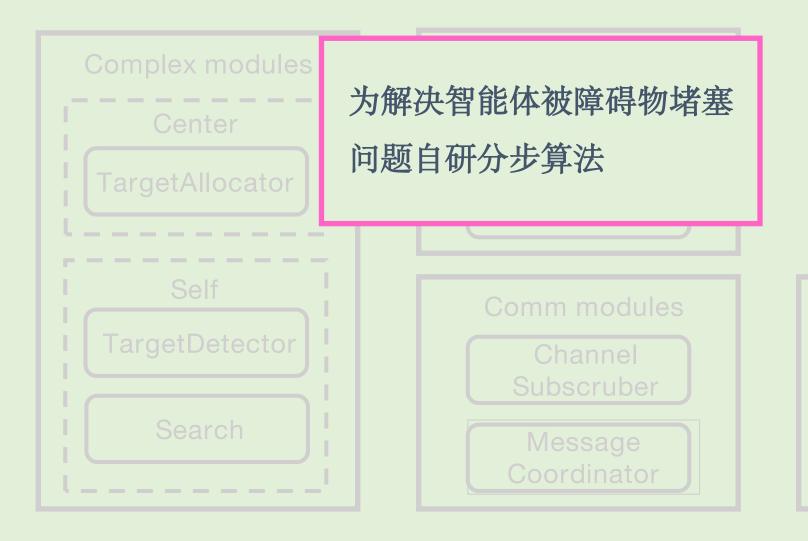
路径规划

- > 准备工作
 - 将每个地区的可通边作为一个"节点"。
 - 连接相邻节点作为"边",绿色代表可通,红色代表不可通。
 - 在地区之间的移动问题->"节点"之间的移动问题
- ➤ 运用A*寻路算法





CSU_Yunlu 2020的提升 Agent Development Framework



ExtAction

Tactics

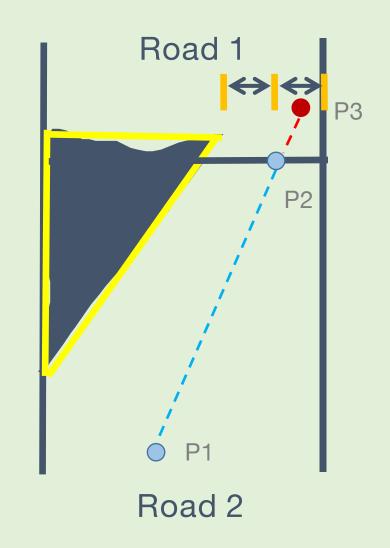
Centralized

Command

Command Picker

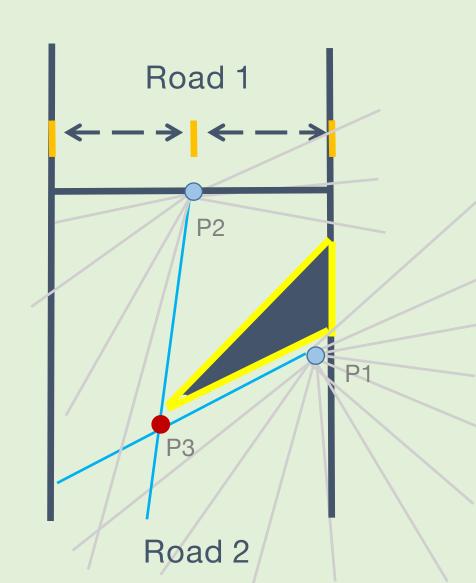
脱困算法

- ▶ 记智能体所在点为P1
- ➤ 记智能体所在区域和下一个区域邻接边的 未被堵塞的部分的中点为P2
- ➤ 判断P1与P2连线是否与障碍物的凸包相交
- ➤ 如果不相交,连接P1与P2的线段,并延长智能体体积的长度,作为移动终点P3



脱困算法

- ➤ 做障碍物的凸包记为Polygon
- ▶ 记智能体所在点为P1
- ▶ 记智能体所在区域和下一个区域邻接边的未被堵塞 的部分的中点为P2
- ▶ 从P1点和P2向外作射线,保留不与Polygon碰撞的射线,记为Line1s和Line2s
- ➤ 记Line1s和Line2s的交点为Points
- ➤ 在Points中选择距离P1最近的点,作为移动终点P3



不同智能体策略

CSU_Yunlu 2020的提升 Agent Development Framework



Algorithm modules
PathPlanniing

Clustering

ExtAction

Tactics

对警察、医疗队、火警三类智能体进行针对性优化,从总体上提升救援效率

- 高效确定目标
- 高效进行搜寻



警察策略

警察——寻路 避难所优先

- ▶ 若广播频道数大于1, 首先分配曼哈顿距离最近的相等数量的警察去 查看避难所的人口是否被堵塞
- ➤ 若广播频道数等于1,要求避难所所在聚类对应的警察去查看入口是 否被堵塞







警察——寻路 五级道路分配

- ▶ 第一级: 火警、医疗队被困并发出呼救(CommandPolice)的道路
- > 第二级: 视线内避难所入口、加油站附近道路、火警医疗队被困道路
- > 第三级: 视线内消防栓所在道路
- > 第四级: 视线内平民被困建筑的人口、平民被困的道路
- > 第五级: 其余非人口道路

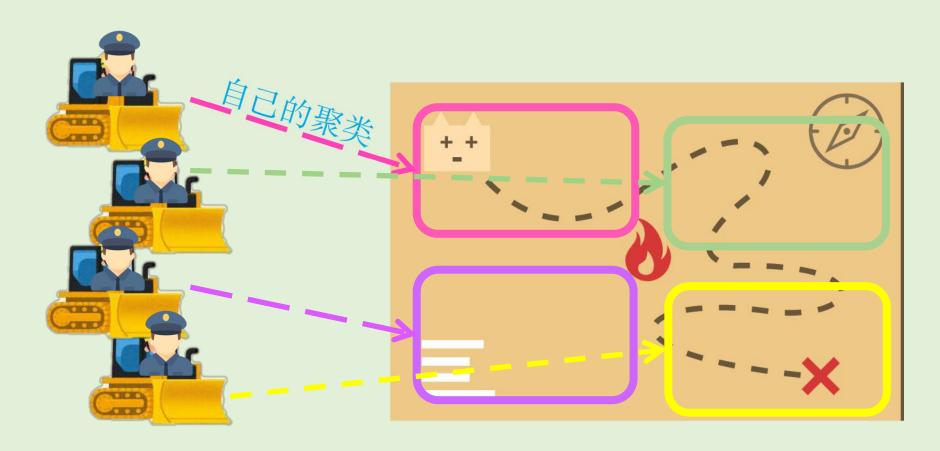


选择目标道路



警察——寻路 清理所属聚类障碍

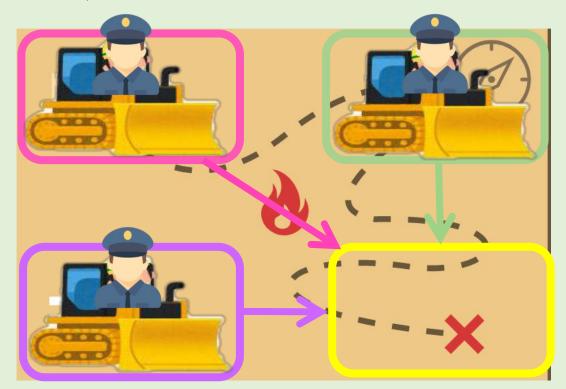
> 将聚类内部道路再次分为两级, 进行清障工作



警察——寻路

根据广播频道数选择新的聚类

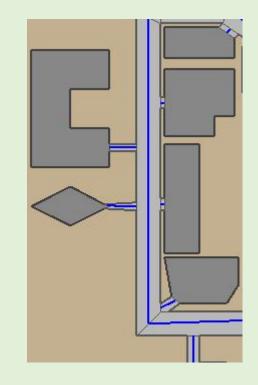
- ▶ 若广播频道数大于1,根据广播道路是否可通,选择不可通道路较多的聚类
- > 若广播频道数等于1, 选择附近的聚类。



警察——清障

指示线清障算法——获取指示线

- > 建筑人口对边连线
- > 警察自身所在道路取最长对边
- ▶ 对所有道路到警察的曼哈顿距离进行排序, 由远及近获取路线,将除人口外的道路边缘 按照路线连接,获得绝大部分指示线
- ▶ 对剩余小部分道路,取可通过道路边缘中的 对边。若不符合要求,则计算所有边缘。

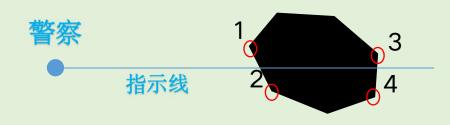


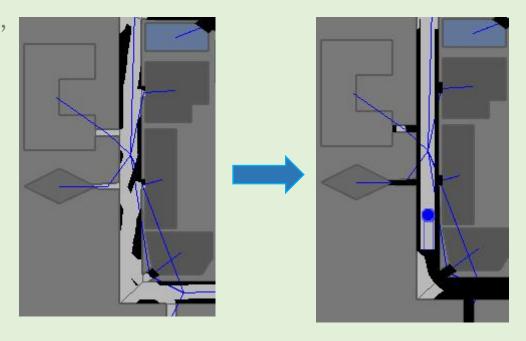
计算所得指示线 (蓝色)

警察——清障

指示线清障算法——采用叉积计算清障点

- ▶ 取警察到指示线与障碍交点的方向作为向量1, 警察到障碍上相邻两个边缘点分别为向量2和 向量3,通过计算保证边缘点位于指示线两侧
- >排序得出离警察最近的清障点,并进行清障。





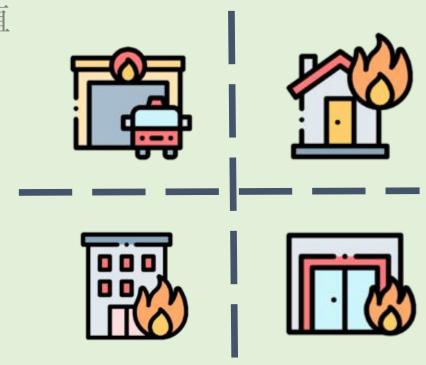


医疗队策略

医疗队——搜索

分配建筑权值

- > 医疗队根据已知信息为待搜索的建筑分配权值
- > 从最高到最低依次为:
- I. 确定有人的建筑
- II. 听到可能有人的建筑
- III. 当前聚类内的建筑
- IV. 聚类外的建筑
- > 医疗队在决策时优先考虑权值高的建筑



医疗队--救援

救援策略

- > 估算地图大小
- ▶ 根据地图大小, detector选择群聚救援或者分散救援的策略:
 - 地图较小时, 采用群聚救援策略能保证被发现的人快速得救;
 - 地图较大时,采用分散救援策略能保证搜救范围覆盖全图。







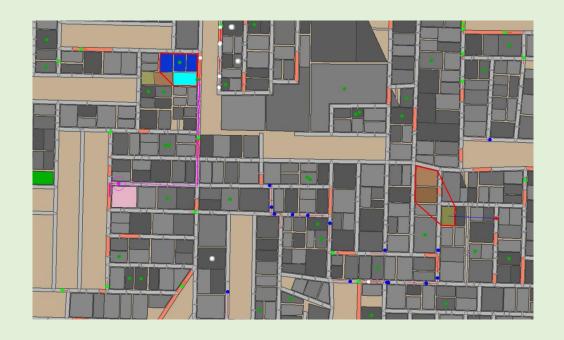




火警策略

火警--寻火 灭火建筑选取

- > 选择着火聚类
 - 选择距离最近的聚类



火警——寻火 灭火建筑选取

- ▶ 在选定的着火聚类中选择 (火势不可控制)
 - 选择火势蔓延方向的建筑



火警——寻火 灭火建筑选取

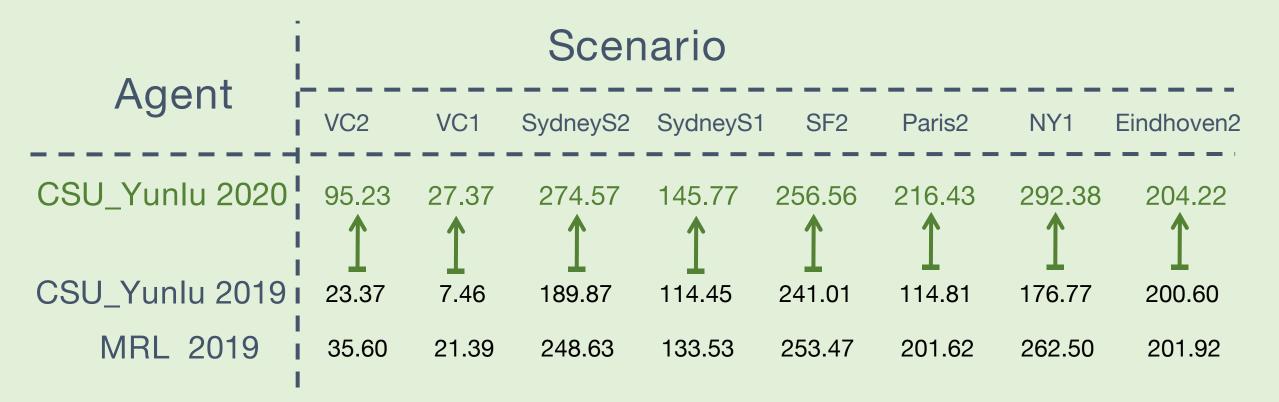
- ▶ 在选定的着火聚类中选择 (火势能够控制)
 - 选择距离自己最近的建筑



综合评估

结果

▶ 跑分结果相比往年有非常大提升,相较去年世界赛冠军MRL也有较大优势



结论

- ➤ CSU_Yunlu 2020主要在以下方面有较大提升
 - 聚类算法
 - 寻路算法
 - 堵塞脱困算法
 - 智能体目标选择和搜索算法
 - •
- ▶ 但是, 在中心智能体任务分配方面, 仍有较大提升空间

感谢聆听