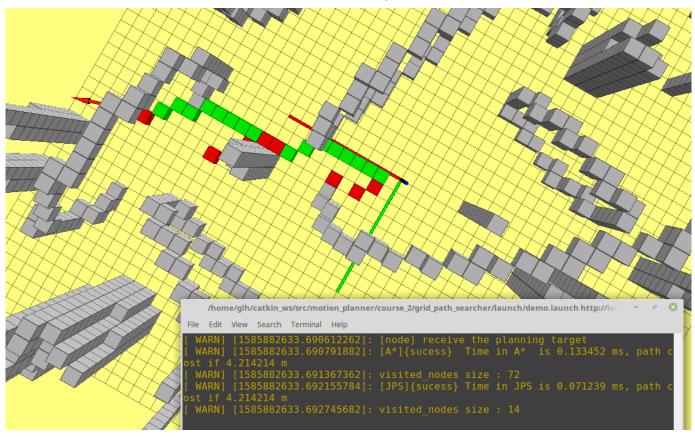
算法流程

- *初始化 openlist (采用优先队列提高效率)
- *将起点加入 openlist, (id=1)
- * while(openlist 非空)
 - *取出 openlist 中 f 值最小的节点
 - *将该节点从 openlist 中删除,并加入 closedlist, (id=-1)
 - *If(当前节点是终点)
 - *算法结束, break, 从终点递归找到起点。
 - *for(扩展当前节点的所有邻接节点,2D(8个),3D(26个)):
 - *if(当前邻点没有被探索过):
 - *更新 f 值等,并加入 openlist
 - *elseif(当前邻点通过当前节点到达的代价更小):
 - *更新邻点的 g, f。
 - *对 openlist 重新排序一次。

Astar与JPS运行结果

- 绿色为Astar运行结果
- 红色为JPS运行结果



运行结果对比分析:

- 明显看出openlist节点数量A*(72个)明显多于JPS(14)
- JPS相对于A*算法虽然openlist的操作大大减少,但是在扩展邻接节点上要花费更多的时间,所以如果在相对空旷的区域, JPS花费的时间有可能比A*更多,比如室外运行的机器人。
- 另外JPS只能用于此类规则的栅格地图,而A*没有此限制。

不同启发函数对算法效果影响

- 启发函数如果满足h(n) <= h*(n), 也就是预估的h值小于等于真实的 h*, 那么A*结果就是最优的。
- 栅格地图中我们定义机器人可以斜对角运动,右图图中上边欧拉距 离,下边对角距离,能够明显看出采用欧拉距离遍历的节点数量要比 对角距离多,因为采用对角距离更贴近我们实际的h*。
- 同样,因为曼哈顿距离不一定满足h(n) <= h*(n),所以得到的路径不能保证最优。

关于tie breaker

- Tie breaker 目的是为了打破路径的对称性,因为在路径中很有可能 存在f值相同的路径,这样就会有效减少openlist数量,提高算法效率。
- 右图中采用欧拉距离对h函数+1/1000。
- 实际使用中,我们有时不能单单只考虑算法速度,还需要考虑生成的路径是否便于追踪,如果找到的路径过于贴近障碍物可能也不好。

