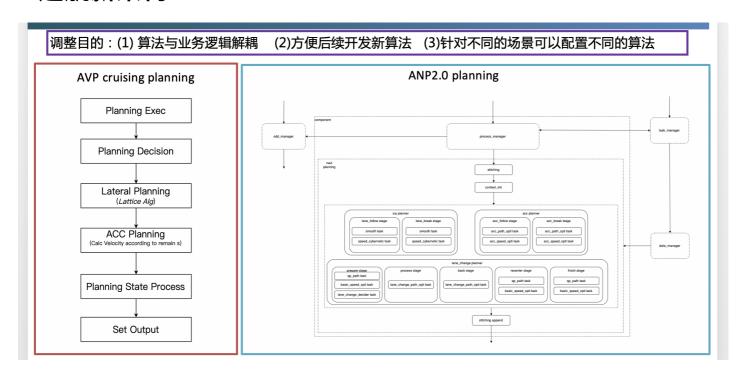
# HAVP巡航规划概述

### 目录

- 1.巡航新架构
- 2.决策模块
- 3.横向规划
- 4.纵向规划

# 1.巡航新架构



当前新增的决策模块,以及纵向高斯伪普算法已经完成了新架构改造

# 2.决策模块

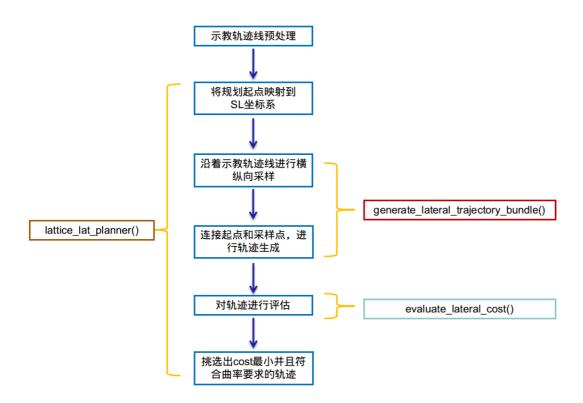


AVP PNC行为决策模块详细设计报告\_V1.0.docx (455KB)

2023/9/11 10:04 HAVP巡航规划概述

## 3.横向规划

横向轨迹规划流程图:



### (1) 示教轨迹线预处理

该部分内容主要在cruising\_planning.cpp的process\_trace()函数中。

首先,调用\_decision\_core.trace\_filter()函数,对原始轨迹进行滤波操作。主要是使用了SG五次多项式滤波的方式对原始示教轨迹线轨迹进行滤波。

然后,调用\_decision\_core.trace\_refine()函数,该函数主要是对示教轨迹线在起点处进行插值。因为EM提供的示教轨迹线的第一个点可能在车辆当前位置前面,此时trace\_x[0]大 于0。此时,为了方便后面将起点映射到Frenet Frame坐标系中,需要对轨迹线进行线性插值,让第一个点位于车辆当前位置的后面。

最后, 调用cal features()函数计算每个点的曲率, 曲率的导数和航向角。

### (2) 将规划起点映射到SL坐标系下

调用compute\_init\_frenet\_state()函数,该函数会进一步调用cartesian\_to\_frenet()函数,根据笛卡尔坐标系下的\_init\_point和映射得到matched\_point,进行坐标转换,得到SL坐标系下的起点位置,分别保存在init\_s和init\_d中。

### (3) 沿着示教轨迹线进行横纵向采样

在sample\_latend\_conditions()函数中,进行横向和纵向采样。

横向采样间隔为FLAGS\_lat\_sample\_step(默认0.1米),横向采样个数为8个,上面3个,下面3个。再加上d=0的一个横向采样点,一共7个横向采样点。

纵向采样间隔为[(1.4 + i \* s\_ratio) \* ego\_speed],其中s\_ratio为FLAGS\_sample\_s\_ratio(默认是 0.45), i从1到8。再加上s=1.4 \* ego\_speed的纵向采样点,一共9个纵向采样点。

#### (4) 横向轨迹生成

在generate\_trajectory\_1dbundle<5>()函数,调用QuinticPolynomialCurve1d()函数使用5次多项式、连接规划的起点和每个采样点。一共需要生成63条候选轨迹。

#### (5) 横向轨迹评估

在evaluate\_lateral\_cost()函数中,对每条候选轨迹进行评估,具体操作如下:

首先,对候选轨迹进行采样,采样间隔为FLAGS\_lat\_s\_step\_length,默认值为0.3米。纵向采样点保存在s values变量中。

调用lat\_offset\_cost\_new()函数计算横向偏差的cost。横向偏差cost考虑两部分的因素:一部分是离散轨迹点中最大的横向偏移距离,另外一部分是轨迹终点的横向偏移距离。

调用lat\_comfort\_cost\_new()函数计算舒适度的cost。舒适度主要是考虑轨迹的二阶导数,挑选离散轨迹点中二阶导数最大的值作为cost。

调用frame\_lat\_diff\_cost\_new()函数计算帧间跳动cost

调用obs\_diff\_cost\_new()函数计算距离障碍物的横向距离以及每条轨迹最远能够行驶的距离,分别得到横向和纵向cost。

最后,利用priority\_queue,根据上面计算得到的每个生产轨迹的cost值,维护一个小顶堆,结果保存在\_cost\_queue变量中。

#### (6) 挑选cost最小并且符合曲率要求的轨迹

从小顶堆中挑选出cost最小的候选轨迹。然后将该轨迹转换到笛卡尔坐标系下,在该坐标系下判断轨迹的曲率是否满足要求。

如果满足要求,则认为该轨迹为最优轨迹。否则,从小顶堆中删除该轨迹,重新选择cost最小的轨迹。

如果最终没有找到合适的横向规划轨迹,则将示教轨迹线作为横向规划结果返回。

# 4.纵向规划

