

【自动驾驶】运动规划 | 速度规划 | 时间维度

运动规划是自动驾驶技术栈中的关键一步,负责把上游的孤立、异构、模糊的多方面信息整合成自洽的运动轨迹(trajectory);好的轨迹需要满足多方面的要求,其中最重要的方面包括安全性(safety)和舒适性(comfort)。对于车辆自动驾驶来说,车辆的控制是限制在地面这个二维世界里。但轨迹并不在这个空间中,因为轨迹并不仅是简单的一个瞬时的状态,也需要考虑时间这一维度。因此,它是一条在二维空间和一维时间组成的三维空间中的曲线。轨迹的时间跨度,称为时域(horizon),通常要达到8-10秒这个范围(这个时间也跟算法的优化结果相关),才能满足公开道路产品级自动驾驶的需求。

为什么要在比较长的时间跨度上规划完整的运动,而不能只是简单地规划当前瞬间的动作(油门、刹车、转向)呢?目前很多基于端到端学习的规划方法都是这么做的,毕竟人类司机驾驶时,很多时候也只考虑眼前需要的动作而已。进行长时程的完整规划主要是为了保证未来的规划问题仍然可解。车辆从动力学上来说,惯性很大;从运动学上来说,又属于非完整系统(nonholonomic,即车辆不能瞬间改变朝向),所以如果只考虑当前位姿,是不能作出有前瞻性的驾驶动作的。缺乏前瞻性的驾驶动作虽然目前看来不错,但很容易把自己开进死胡同,造成一段时间之后无解。如果观察到路口

而到了路口,再刹车就来不及了。

这就是为什么模块的名字叫做运动规划(motion planning)——规划就是计划未来。端到端学习的方法只输出当前驾驶动作,实际上相当于把控制(control)也囊括在内了,但通常模型内部还是需要通过辅助损失函数(auxiliary loss)等方式对未来有一个预测和考量的(比如Waymo的ChauffeurNet)。在时空的三维空间中的轨迹,可以完整地描述未来一段时间之内的运动的全貌。因此,对这个完整运动的最优解算就可以实现有前瞻性的运动规划。这就是为什么我们要在运动规划的时候考虑未来时间这个维度。

为什么自动驾驶运动规划的更新周期那么 短,却要规划出那么长的一段轨迹?



@www.zhihu.com

总结如下:

- **驾驶感受**: 驾驶员的大脑在时刻的运转,我们每看一次道路其实就是重新做了一次规划Replan,我们看的足够远我们的规划才足够稳定。如果我们的视线只盯着车前2m,车开的大概率是左冲右撞的,因为只有到跟前了我们才知道前边有个障碍物,慌忙打方向或紧急刹车。
- **算法优化**:在简单静态环境中,运动规划完全可以使用初始时刻规划好未来的一段路径和对应的速度,直到到达规划的终点再重新规划Replan。但现实环境是,1)场景很可能复杂,只使用一次规划耗时长,导致计算效率低;
 - 2) 由于其他交通参与者的存在导致周围环境是随着时间变化的。所以在这样的场景下,为了是规划的路径质量更高,需要不断迭代来适应环境,规划的路径越长,则越好地避免陷入局部最优解,不影响规划的整体质量。

• 规划的轨迹长

1. 是为了保证轨迹(位姿、速度)在较长的时空内尽可能稳定+最优;



• 更新的周期短

- 1. 是为了保证将环境变化(位姿、速度)实时地更新到轨迹结果中,尽快用新的测量信息来修正之前的误差。
- 2. 对于控制而言,的确只用了dt的这一段信息

不考虑误差的话,多周期规划的轨迹在大地坐标下应是一致的。满足这个一致性条件,就可以定周期规划,更短周期去跟踪,最终行驶出一条符合预期的轨迹(位置和速度)。

运动规划考虑空间和未来时间这三个维度,就够了吗?要回答这个问题,绕不开体感这个话题。体感也就是物理舒适度(physical comfort),是驾驶舒适度的一个重要方面,反映了车辆运动的不平滑性。体感与舒适度的其他方面一样,比较主观,评估需要从多种指标考虑。常用的指标包括横向和纵向(lateral and longitudinal)的加速度(acceleration)和加加速度(jerk)等。从这些指标可以看出,对于体感来说,运动轨迹对时间的导数是非常重要的,理想的运动轨迹在时间上必须足够平滑。

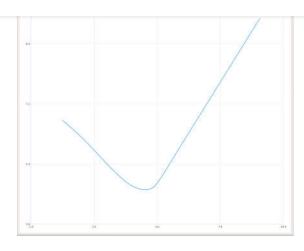


图: 平滑的速度 (v-t) 曲线。轨迹的平滑性是舒适体感的核心。

上面说到,在运动规划给出的轨迹(对未来运动的规划)里,可以清楚地评估和优化未来运动的平滑性,但过去的运动轨迹则是另一番景象。过去是不可改写的,更重要的是,过去的轨迹是在过去每一个时间点的未来轨迹的初始段积累而成的,类似于控制中的滚动时域优化(receding horizon control)。过去某时刻对当时的未来的规划,也可以因时间推移,感知预测等信息的更新而更改;比如,两秒钟之前规划的轨迹中预计行驶两秒后到达的位置,可以不同于一秒前规划的轨迹中预计行驶一秒后到达的位置,而二者又皆可不同于当前实际所在位置。因此过去这个时间维度不仅仅是未来时间向相反方向的延伸。尤其是这两个时间维度的接合处,也就是当前时刻,是需要额外细致处理的。体感的效果,必须这些地方每一处都精心优化,才能得以保证。

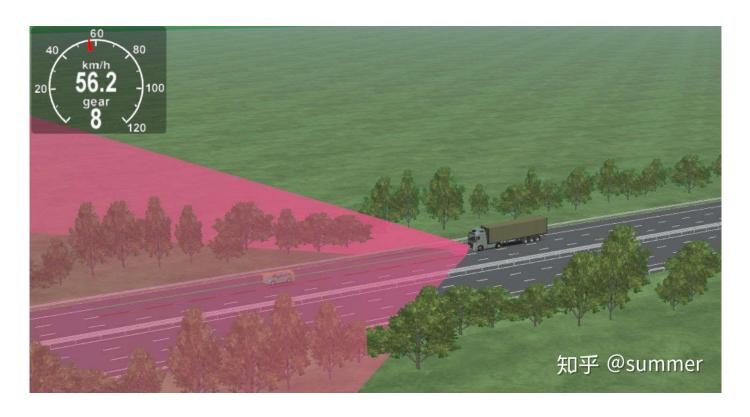
速度规划的定义

纵向规划作为运动规划的一个分支,本质是对车辆在设定好的路径上的速度规划,决定了车辆在整个轨迹上的运动过程。

那一下30个是在20世里。1037年7月20日3日70年7日 1200年1日 1000年1日 1000年1

速度规划的场景

上文提到针对静止障碍物避障场景,车辆获取当前车速v0、加速度a0和感知融合后的停车距离,从而规划出安全不碰撞且舒适的速度时间曲线。

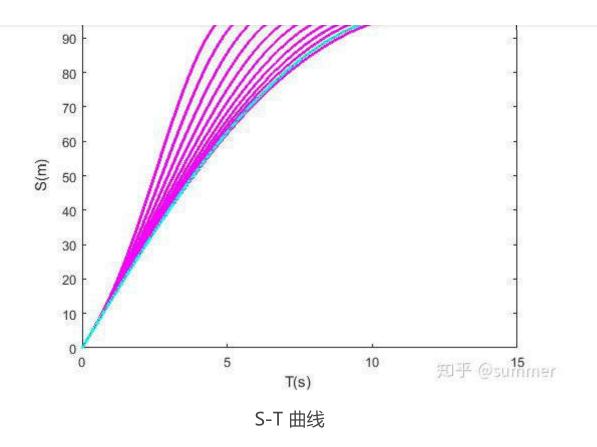


五次多项式

根据车辆当前点和目标点的的速度和加速度来配置自动驾驶车辆所需要的行驶参数,即速度曲线可以用五次多项式的时间函数表示:

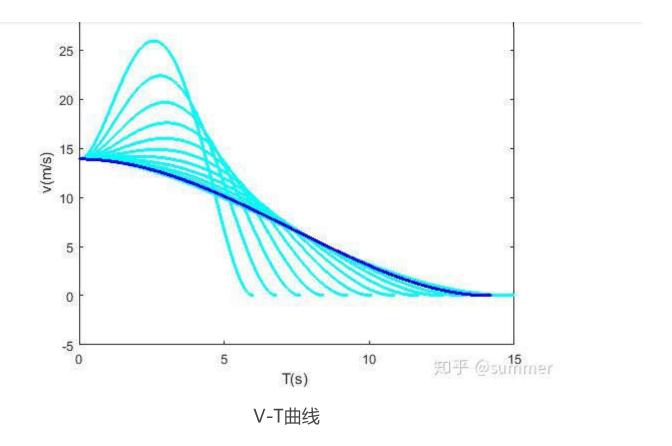
$$S_i(t) = \alpha_{i0} + \alpha_{i1}t + \alpha_{i2}t^2 + \alpha_{i3}t^3 + \alpha_{i4}t^4 + \alpha_{i5}t^5$$

1、规划的5次位移曲线如下:



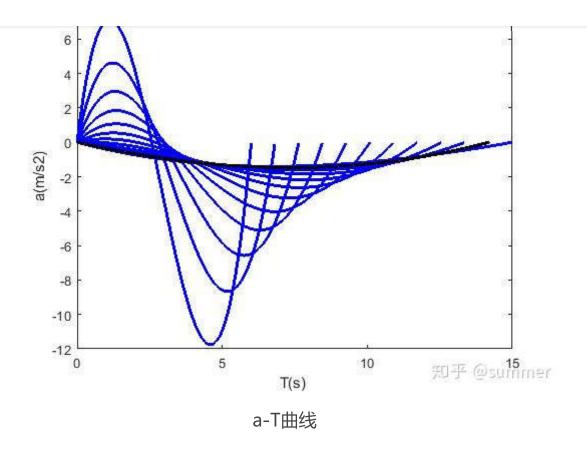
$$S(t_1) = \alpha_{i0} + \alpha_{i1}t_1 + \alpha_{i2}t_1^2 + \alpha_{i3}t_1^3 + \alpha_{i4}t_1^4 + \alpha_{i5}t_1^5$$

2、规划的4次速度曲线如下:



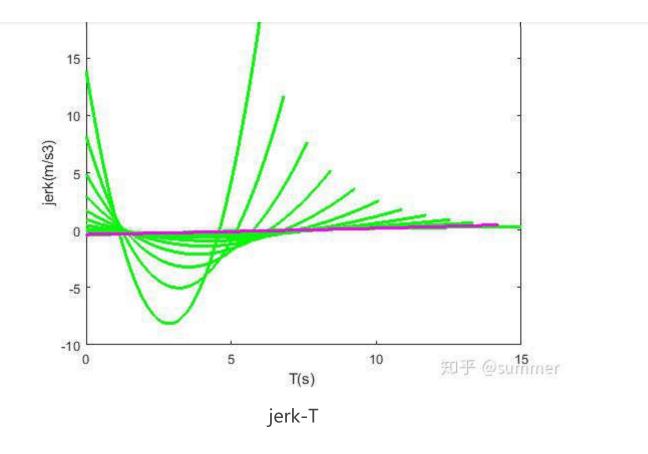
$$S(t_1) = \alpha_{i1} + 2\alpha_{i2}t_1 + 3\alpha_{i3}t_1^2 + 4\alpha_{i4}t_1^3 + 5\alpha_{i5}t_1^4.$$

3、规划的3次加速度曲线如下:



$$S(t_1) = 2\alpha_{i2} + 6\alpha_{i3}t_1 + 12\alpha_{i4}t_1^2 + 20\alpha_{i5}t_1^3$$

4、规划的2次加加速度曲线如下:

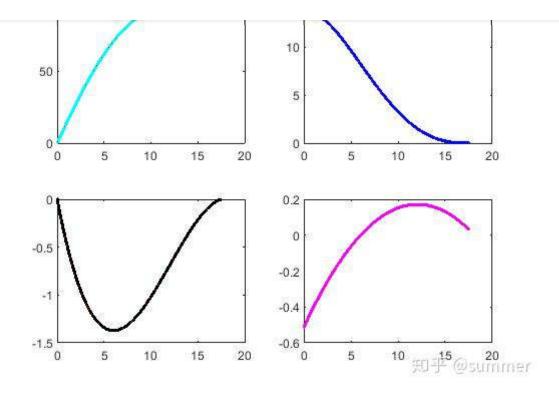


约束条件

进行速度规划的同时,需要判断是否符合车辆运动和道路等限制,判断内容包括:

- (a) s 方向上的车辆位移必须单调递增;
- (b) s 方向上的速度是否超过设定的最大限速;
- (c) s 方向的加速度是否超过设定的最大加速度限制;

最优结果



最优速度曲线的最大减速度-1.3715m/s2

就纵向的速度规划而言,时间维度是平衡横纵向控制的关键因素。针对不同场景规划出的轨迹线需要与之匹配出最优的速度和加速度。例如,对于前方静止障碍物,无人车需要实时地根据不同的当前车速,规划出减速曲线。其中,安全上能保证任何速度下,都能在障碍物前方几米内稳定刹停或者跟停;舒适上开始切入减速的冲击度连续;另外最好不触发AEB紧急制动,这是在感知融合后识别前方静止物后。

那么实际在纵向的速度规划中,时间维度和速度位置维度需要进行反复优化,相关的问题如:

ACC自适应巡航为什么不能识别静止物体?

@www.zhihu.com



