Apollo ReferenceLineProvider

目录

参考线提供器: ReferenceLineProvider

参考线提供器: ReferenceLineProvider

节参考线提供器就是对上述的Path进行样条函数Spline插值,得到平滑的路径曲线。

对path_points_中的离散点进行样条函数插值,得到连续平滑的路径函数,主要的步骤包含有:

- 1. 路径点采样与轨迹点矫正
- 2. knots分段与二次规划进行参考线平滑
- 3. 参考线提供器还提供参考线拼接的功能

参考线拼接是针对不同时刻的RawReference,如果两条原始的RawReference是相连并且有覆盖的,那么可以不需要重新去进行平滑,只要直接使用上时刻的平滑参考线,或者仅仅平滑部分anchor point即可。

1. 参考线平滑:路径点采样与轨迹点矫正

控制规划地图Pnc Map根据当前车辆状态与Routing模块规划路径响应可以得到当前情况下,车辆的可行驶方案Path的集合(每个RouteSegments生成对应的一个Path)。在Path中路径以std::vector<common::math::LineSegment2d>segments_和std::vector<MapPathPoint>path_points_存在,前者是段的形式,而后者是原始离散点的形式。那么这个Path其实就是路径的离散形式表示,在本节中,我们需要行驶路径(参考线)的连续表示法,也就是根据这些离散点拟合一个合理的连续函数。

路径点采样与轨迹点矫正阶段工作就是对路径做一个离散点采样,为什么不用知道的path_points_或者sample_points_,因为该阶段需要的条件不同,所以其实就是重新采样的过程,与sample_points_采样其实没太大区别,仅仅是采样的间隔不同。

首先,已知路径的长度length_,只需要给出采样的间距interval,就能完成采样。

```
// uniform_slice函数就是对[0.0, reference_line.Length()]区间等间隔采样,每两个点之间距离为(length_-0.0)/(num_of_anchors - 1)

common::util::uniform_slice(0.0, reference_line.Length(),
num_of_anchors - 1, &anchor_s);

// 根据每个采样点的累积距离s, 以及Path的lane_segments_to_next_point_进行平滑插值,得到累积距离为s的采样点的坐标(x,y),并进行轨迹点矫正

for (const double s : anchor_s) {

    anchor_points->emplace_back(GetAnchorPoint(reference_line, s));
    anchor_points->front().longitudinal_bound = le-6;
    anchor_points->front().enforced = true;
    anchor_points->back().longitudinal_bound = le-6;
    anchor_points->back().lateral_bound = le-6;
    anchor_points->back().lateral_bound = le-6;
    anchor_points->back().lateral_bound = le-6;
    anchor_points->back().lateral_bound = le-6;
    anchor_points->back().enforced = true;
```

在上述过程中能够,其实可以很清楚的看到路径点采样与轨迹点矫正的整个流程,其余代码都比较简单,我们这里分析GetAnchorPoint函数是如何完成采样点的坐标计算与轨迹点坐标矫正的。

```
auto ref point = reference line.GetReferencePoint(s);
```

当完成采样点的计算以后,下一步就是采样点(也就是轨迹点)的坐标矫正。为什么需要坐标矫正?因为采样点坐标是在道路的中心线上,但当道路比较宽时,车辆不能一味的在中间行驶,需要考虑到其他车辆超车情况。在这种情况下,车辆需要靠右行驶(当然不同区域的模式不一样,部分地区是靠左形式),所以道路过宽时,需要将轨迹点向右或者向左矫正一段距离。

矫正的步骤如下:

1.计算车辆宽度adc width和半宽adc half width

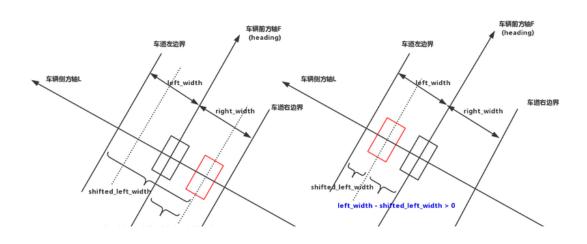
```
const double adc_width =
VehicleConfigHelper::GetConfig().vehicle_param().width();
const double adc_half_width = adc_width / 2.0;
```

2.计算车道距左边界距离left_width和距右边界距离right_width

```
double right_width = 0.0;
waypoint.lane->GetWidth(waypoint.s, &left_width, &right_width); //
Hd Map中查询得到
double total_width = left_width + right_width; // 当前位置,车道总宽度
```

3.计算车辆应该右移或者左移(矫正)的距离

这部分代码可以从下面图中理解



https://blog.csdn.net/ag 21933647

A: 靠右行驶

B: 靠左行驶

从代码可以看到,如果官方代码没有错误,那么:

• 当driving_side为RIGHT时

m = adc_half_width + adc_width *
smoother_config_.wide_lane_shift_remain_factor()计算矫正后车辆与左边界距离

• 当driving_side为LEFT时

m = adc_half_width + adc_width *
smoother_config_.wide_lane_shift_remain_factor()计算矫正后车
辆与右边界距离

这样的方式在车道宽度差异比较大的时候,车联靠边行驶,距离边界的距离(total_width - m),这个距离不好控制。更不如使用一种更

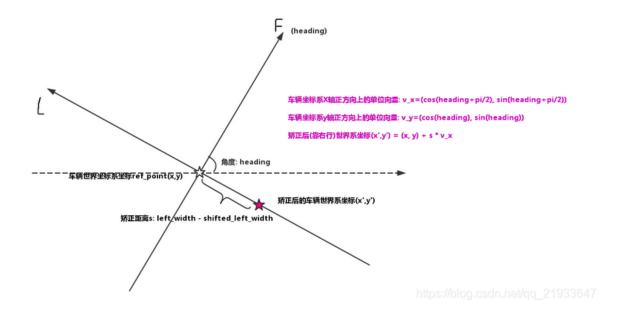
好的方法,同样是计算m,但是m的意义是距离最近边界线的距离,即靠边行驶与边界的距离,这个距离相对来说就比较好控制。只需要做一个更简单的改动,将上述代码的if-else判断条件交换一下即可,wide_lane_shift_remain_factor可以设置小于0.5的值。保证车辆边界与车到边界有一定距离(间隙)。

第二部分矫正是根据左右边界线是否是道路边界,如果车道左边界是道路边界线,那么shifted_left_width需要加上一个边界的缓冲距离curb_shift,默认0.2m,反之就是减去缓冲边界距离。

```
// shift away from curb boundary
auto left_type = hdmap::LeftBoundaryType(waypoint);
if (left_type == hdmap::LaneBoundaryType::CURB) {
    shifted_left_width += smoother_config_.curb_shift();
auto right_type = hdmap::RightBoundaryType(waypoint);
if (right_type == hdmap::LaneBoundaryType::CURB) {
    shifted_left_width -= smoother_config_.curb_shift();
```

最后矫正得到的平移距离就是shifted_left_width,如何根据这个平移距离求出车辆在世界坐标系中的矫正位置?

转换方法如下图



最后当使用二次规划来拟合轨迹点时,需要设置该点的约束,lateral_bound指的是预测的x值需要在ref_point的L轴的lateral_bound左右领域内,longitudinal_bound是预测的y值需要在ref_point的F轴的longitudinal_bound前后领域内

2. 参考线平滑: knots分段与二次规划进行参考

线平滑

通过第一阶段路径点采样与轨迹点矫正,可以得到这条路径的 anchor_point集合,里面是若干矫正过后的轨迹点,但还是离散形式。这个阶段我们需要对上述离散轨迹点进行多项式拟合。这部分 内容也可以参考Apollo参考线平滑器。官方文档介绍的偏简单,在这里将从代码入手介绍一下参考线平滑过程。

这个过程目的是得到一条平滑的参考线,也就是运行轨迹,具体的做法是使用knots分段与QP二次规划。主要的思路是,将anchor_point分成n组,每组用一个多项式函数去拟合,可以得到n个多项式函数。函数的输入和输出又是什么?我们现在只anchor_point中每个点的车道累积距离差s,以及世界系坐标(x,y)。想要拟合出轨迹曲线,只能是累积距离s作为自变量,世界系坐标作为应变量。计算函数为:

$$x = f_i(s) = a_{i0} + a_{i1}s + a_{i2}s^2 + a_{i3}s^3 + a_{i4}s^4 + a_{i5}s^5$$

$$y = g_i(s) = b_{i0} + b_{i1}s + b_{i2}s^2 + b_{i3}s^3 + b_{i4}s^4 + b_{i5}s^5$$

在这里是分别对x和y用多项式函数拟合,函数的参数a和b的下标i表示哪一个段(两个knots之间的anchor point)

A. 预处理:如何划分段,或者说设置knots?

简单,anchor point是对原始Path进行采样,采样间隔为smoother_config_.max_constraint_interval(),默认5m一个点。knots的采样其实也是相似的,采样间隔为config .gp spline().max spline length(),默认25m:

uint32_t num_spline = std::max(1u, static cast<uint32 t>(length /

```
config_.qp_spline().max_spline_length() + 0.5));
for (std::uint32_t i = 0; i <= num_spline; ++i) {
   t knots .push back(i * 1.0);</pre>
```

最后得到的knots节点有num_spline+1个。得到了所有的knots,也就意味着可到了所有的段,很明显这里就需要拟合num_spline个段,每个段有x和y两个多项式函数。

此外,还需要对anchor_point的自变量s做处理,本来s是从0到length_递增,现进行如下处理:

不难理解,就是将自变量s从[0,length_]区间按比例映射到 [0,num_spline]区间,这样每个段内anchor point的s都属于[a,a+1] 内,如果在减去knots[a]那么所有自变量的取值范围就是[0,1],事实上代码中也是这样做的。

同时还需要对应变量(x,y)做处理,处理方法如下

```
for (const auto& point : anchor_points_) {
  const auto& path_point = point.path_point;
  headings.push back(path point.theta());
```

```
longitudinal_bound.push_back(point.longitudinal_bound);
lateral_bound.push_back(point.lateral_bound);

xy_points.emplace_back(path_point.x() - ref_x_, path_point.y() -
ref y );
```

可以看到x和y都需要减去Path第一个点的世界坐标系坐标,说白了2n个(2*num_spline)函数的坐标原点是Path的第一个点。

B. 如何设置约束条件?

在上一步预处理阶段,已经知道:

- 1. 需要拟合的多项式函数数量为2*num_spline个,每两个knots之间会拟合x和y两个多项式
- 2. 多项式最高阶数为5(qp_spline.spline_order: 5), 所以每个多项式共6个参数,参数总和: (spline_order+1)*2*num_spline
- 3. 使用每个段内的anchor point去拟合多项式函数,自变量范围 [0,1],应变量相对于第一个anchor point的相对坐标。所以最后 拟合出来的函数f和g的结果是相对于第一个anchor point的相对 坐标。

那么在拟合过程中还需要满足一些约束,包括等式约束和不等式约束,例如:

- 预测的x'和y'需要保证在真实x和y的L轴lateral_bound、F轴 longitudinal bound领域内
- 第一个anchor point的heading和函数的一阶导方向需要一致, 大小可以不一致,但是方向必需一致!
- x和y的n段函数之间,两两接壤部分应该是平滑的,两个函数值 (位置)、一阶导(速度)、二阶导(加速度)必须一致。

B.1 边界约束

```
/// file in
apollo/modules/planning/reference_line/qp_spline_reference_line_smooth
bool QpSplineReferenceLineSmoother::AddConstraint() {

// all points (x, y) should not deviate anchor points by a bounding
box

if (!spline_constraint->Add2dBoundary(evaluated_t, headings,
xy_points,

longitudinal_bound, lateral_bound)) {

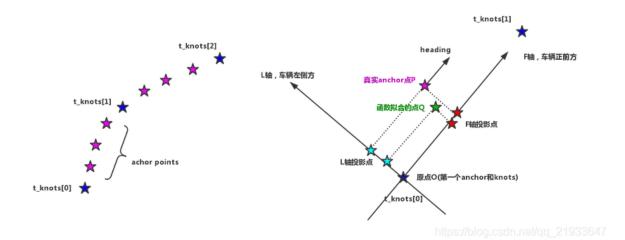
AERROR << "Add 2d boundary constraint failed.";</pre>
```

每个anchor point相对第一个点的相对参考系坐标为(x,y),方向为heading。而该点坐在的段拟合出来的相对参考系坐标为(x',y'),坐标的计算方式为:

$$x' = f_i(s) = a_{i0} + a_{i1}s + a_{i2}s^2 + a_{i3}s^3 + a_{i4}s^4 + a_{i5}s^5$$

$$y' = g_i(s) = b_{i0} + b_{i1}s + b_{i2}s^2 + b_{i3}s^3 + b_{i4}s^4 + b_{i5}s^5$$

其中i是anchor point所在的knots段, i=1,2,...,n(n=num_spline)



(1) 真实点(x,y)F和L轴投影计算

如上图,实际情况下需要满足拟合坐标(x',y')在真实坐标(x,y)的邻域内,真实点的投影计算方法比较简单,首先坐标在侧方L轴上的投影(天蓝色星星),投影点到原点的距离,也就是侧方距离计算方式为:

$$x_{p,later} = (cos(\theta + \pi/2), sin(\theta + \pi/2)) \cdot (x, y)$$

注意上述公式:为内积操作。这部分对应的代码为:

```
const double d_lateral = SignDistance(ref_point[i], angle[i]);
double Spline2dConstraint::SignDistance(const Vec2d& xy_point, const
double angle) const {
   return common::math::InnerProd(xy_point.x(), xy_point.y(), -
   std::sin(angle), std::cos(angle));
```

ref_point[i]是第i个anchor point的相对参考系坐标,angle[i]为该点的方向heading,也是公式中的theta。

注意一点,代码中的方向向量是(-sin(angle), cos(angle)),其实也可以等价为(cos(angle+pi/2), sin(angle+pi/2)),很明显,代码中的方向向量是在L轴的,所以在计算L轴上的投影距离是,直接将heading传

入即可,不需要额外加上一个pi/2。最终代码的计算方式与公式是一致的。

真实点坐标在前方F轴上的投影(大红色星星),投影点到原点的距离,也就是前方距离计算方式为:

$$y_{p,longi} = (cos(\theta), sin(\theta)) \cdot (x, y)$$

注意上述公式·为内积操作。对应的代码为:

const double d_longitudinal = SignDistance(ref_point[i], angle[i] M_PI / 2.0);

从L轴到F轴的方向向量,需要减去一个pi/2。

(2) 函数预测点(x',y')F和L轴投影计算

根据多项式函数,可以简化出函数预测点(x',y')的计算方式为:

$$x = SA$$

$$y = SB$$

其中:

$$S = [1, s, s^2, s^3, s^4, s^5]$$

$$A = [a_{i0}, a_{i1}, a_{i2}, a_{i3}, a_{i4}, a_{i5}]^T$$

```
B = [b_{i0}, b_{i1}, b_{i2}, b_{i3}, b_{i4}, b_{i5}]^T
```

接下去我们从代码中验证一下正确性。

```
const uint32_t index = FindIndex(t_coord[i]);
const double rel_t = t_coord[i] - t_knots_[index];
const uint32_t index_offset = 2 * index * (spline_order_ + 1);
```

上述过程index是计算公式中的i,也就是计算n个拟合段中anchor point所属的段。rel_t是anchor point累积距离s相对于下界knots累积距离s的相对差,说白了就是自变量归一化到[0,1]之间。

index_offset是该段拟合函数对应的参数位置,我们可以知道n段拟合 多项式函数的参数总和为 2*(spline_order+1)*n。所以第i个拟合函数 的参数偏移位置为2*(spline_order+1)*i。

- [2*(spline_order+1)*i, 2*(spline_order+1)*i+(spline_order+1)] 是x多项式函数的参数,共(spline_order+1)个,即向量A;
- [2*(spline_order+1)*i+(spline_order+1), 2*(spline_order+1)* (i+1)]是y多项式函数的参数,共(spline_order+1)个,即向量B

```
std::vector<double> longi_coef = AffineCoef(angle[i], rel_t);
std::vector<double> longitudinal_coef = AffineCoef(angle[i] - M_PI /
2, rel_t);
std::vector<double> Spline2dConstraint::AffineCoef(const double
angle, const double t) const {
   const uint32_t num_params = spline_order_ + 1;
   std::vector<double> result(num_params * 2, 0.0);
   double x_coef = -std::sin(angle);
   double y_coef = std::cos(angle);
```

```
for (uint32_t i = 0; i < num_params; ++i) {
  result[i + num_params] = y_coef;</pre>
```

这部分longi_coef和longitudinal_coef也比较简单,一句话描述:

$$longicoef = [-sin(\theta)S, cos(\theta)S] = [cos(\theta + \pi/2)S, sin(\theta + \pi/2)S]$$

$$longitudinalcoef = [-sin(\theta - \pi/2)S, cos(\theta - \pi/2)S] = [cos(\theta)S, sin(\theta)S]$$

两个系数分别是在L轴和F轴上的投影系数。但是longi_coef名字可能 改成lateral_coef更合适。最后可以根据这两个值求解在F和L轴上的 投影。

$$x_{q,later} = (\cos(\theta + \pi/2), \sin(\theta + \pi/2)) \cdot (x', y')$$

= $(\cos(\theta + \pi/2), \sin(\theta + \pi/2)) \cdot (SA, SB)$

即

$$x_{q,later} = [-sin(\theta)S, cos(\theta)S] \cdot (A, B)$$

= $longicoef \cdot (A, B)$

$$y_{q,longi} = (cos(\theta), sin(\theta)) \cdot (x', y')$$

= $(cos(\theta), sin(\theta)) \cdot (SA, SB)$

即

1

$$y_{q,longi} = [-sin(\theta - \pi/2)S, cos(\theta - \pi/2)S] \cdot (A, B)$$

= $longitudinalcoef \cdot (A, B)$

(3) 约束条件设置

现在可以计算真实点和拟合点在F轴L轴的投影,那么就有约束条件:

$$|dlateral - longicoef \cdot (A, B)| \le lateral bound$$

 $|d_longitudinal - longitudinal_coef(A, B)| <= longitudinal_bound$ 最后得到四个约束不等式:

• L轴上界不等式

$$dlateral - longicoef \cdot (A, B) \le lateral bound$$

整理得到:

$$longicoef \cdot (A,B) >= dlateral - lateral bound$$

• L轴下界不等式

$$dlateral-longicoef\cdot (A,B)>=-lateral bound$$

整理得到:

$$-longicoef \cdot (A,B) >= -dlateral - lateral bound$$

• F轴上界不等式

 $dlongitudinal - longitudinal coef \cdot (A, B) <= longitudinal bound$ 整理得到:

 $longitudinalcoef \cdot (A, B) >= dlongitudinal - longitudinal bound$

• F轴下界不等式

 $dlongitudinal - longitudinal coef \cdot (A,B) >= -longitudinal bound$

整理得到:

```
-longitudinal coef \ cdot(A, B) >= -d_longitudinal - longitudinal bound
for (uint32_t j = 0; j < 2 * (spline_order_ + 1); ++j) {
 // upper longi, 设置L轴上界不等式系数
 affine inequality(4 * i, index offset + j) = longi coef[j];
 // lower longi, 设置L轴下界不等式系数
 affine_inequality(4 * i + 1, index_offset + j) = -longi coef[j];
 // upper longitudinal, 设置F轴上界不等式系数
 affine_inequality(4 * i + 2, index offset + j) =
longitudinal coef[j];
 // lower longitudinal,设置F轴下界不等式系数
 affine_inequality(4 * i + 3, index_offset + j) = -
longitudinal coef[j];
affine boundary(4 * i, 0) = d lateral - lateral bound[i]; //设置
L轴上界不等式的边界
affine boundary(4 * i + 1, 0) = -d lateral - lateral bound[i]; //设置
L轴下界不等式的边界
affine boundary (4 * i + 2, 0) = d longitudinal -
longitudinal bound[i]; //设置F轴上界不等式的边界
affine boundary(4 * i + 3, 0) = -d longitudinal -
longitudinal_bound[i]; //设置L轴下界不等式的边界
```

配合代码和上述的公式可以不难看出不等式系数的设置和边界设

置。经过上述赋值:

```
affine_inequality等同于:[longi_coef, -longi_coef, longitudinal_coef] longitudinal_coef] affine_boundary等同于:[d_lateral-lateral_bound, -d_lateral-lateral_bound, d_longitudinal-longitudinal_bound, - d_longitudinal-longitudinal_bound]
```

最后不等式约束:

```
affine_inequality * [A1,B1,A2,B2,..An,Bn] >=
affine boundary
```

B.2 方向约束

第一个anchor point的heading应该和第一段的多项式函数f1和g1的偏导数方向一致,大小可以不一致。也就是: heading = argtan(g1'(s), f1'(s))。从上述代码可以看到,参入的参数是第一个点。

第一步还是计算第一个anchor point所属的函数索引index, index_offset是该段函数参数(Ai,Bi)所在的位置偏移,rel_t是第一个点的自变量,归一化到[0,1]。为了确保方向一致,代码中使用两个约束来保证这个方向一致的约束问题:

- L轴分量为0、保证方向相同或者相反
- 验证同向性

(1) L轴分量为0,保证方向相同或者相反

```
for (uint32_t i = 0; i < line_derivative_coef.size(); ++i) {
    affine_equality(0, i + index_offset) = line_derivative_coef[i];
std::vector<double> Spline2dConstraint::AffineDerivativeCoef(
    const double angle, const double t) const {
    const uint32_t num_params = spline_order_ + 1;
    std::vector<double> result(num_params * 2, 0.0);
    double x_coef = -std::sin(angle);
    double y_coef = std::cos(angle);
    std::vector<double> power_t = PolyCoef(t);
    for (uint32_t i = 1; i < num_params; ++i) {
        result[i] = x_coef * power_t[i - 1] * i;
        result[i + num_params] = y_coef * power_t[i - 1] * i;
    }
}</pre>
```

等式约束还是那句话,第一个点的方向heading和多项式曲线在该点的斜率(一阶导)方向必须一致,大小可以不一致。**方向一致等价于**: **斜率在L轴方向上的分量为0**

代码中通过Spline2dConstraint::AffineDerivativeCoef函数计算得到的系数矩阵line_derivative_coef为:

微分矩阵

$$D = [0, 1, 2s, 3s^2, 4s^3, 5s^4]$$

line derivative coef = [-sin(theta)D, cos(theta)D]

可以得到L轴方向分量的计算方式为 line_derivative_coef · (A, B) = 0

从代码我们可以看到一个问题:只是限制了L轴分量为零,但是不保

证同向性。

(2) 验证同向性

真实点的方向为heading,拟合多项式在该点的一阶导数为 (D·A, D·B)。代码中对heading做一个处理,规则化到[0, 2*pi]

计算heading的方向向量sgn = [x_sign, y_sign], 计算方法为:

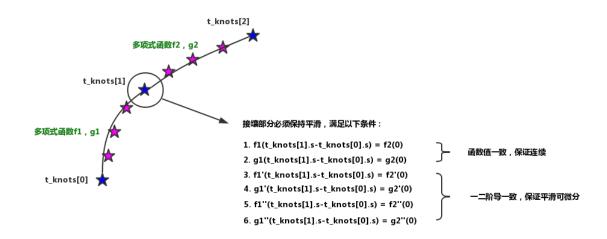
- 如果正则化heading在[0, pi/2]: sgn = [1, 1]
- 如果正则化heading在[pi/2, pi]: sgn = [-1, 1]
- 如果正则化heading在[pi,3*pi/2]: sgn = [-1, -1]
- 如果正则化heading在[3*pi/2, 2*pi]: sgn = [1, -1]

只需要最后的内积 sgn·(D·A, D·B) > 0表明方向一致。

其实有更加简单地方式,heading方向对应的单位向量为 (cos(heading), sin(heading)),所以需要要如下代码就可以:

也不需要去计算normalized_angle这些,代码量明显减少了。但是代码这样的写法有一个明显的优势:系数为1或者-1,优化变得简单。

B.3 各函数接壤处平滑约束



边界约束和方向约束是对每个多项式拟合函数的约束,而相邻多项 式函数之间也需要进行约束,需要保证函数间是连续可微的。具体 包括:

- 两个函数接壤部分函数值相同,保证连续。(位置一致)
- 两个函数接壤部分一阶和二阶导相同,保证可微。(速度,加速度一致)

所以从上述可以得知,平滑约束共6个不等式。

$$f_i(knots[i+1].s - knots[i].s) - f_{i+1}(0) = 0$$

$$g_i(knots[i+1].s - knots[i].s) - g_{i+1}(0) = 0$$

$$f_i^{(1)}(knots[i+1].s - knots[i].s) - f_{i+1}^{(1)}(0) = 0$$

$$f_i^{(2)}(knots[i+1].s - knots[i].s) - f_{i+1}^{(2)}(0) = 0$$

$$g_i^{(1)}(knots[i+1].s - knots[i].s) - g_{i+1}^{(1)}(0) = 0$$

$$g_i^{(2)}(knots[i+1].s - knots[i].s) - g_{i+1}^{(2)}(0) = 0$$

以x的多项式拟合函数f为例,函数的一阶导和二阶导分别为

$$x' = f_i^{(1)}(s) = 0 + a_{i1} + 2a_{i2}s + 3a_{i3}s^2 + 4a_{i4}s^3 + 5a_{i5}s^4$$

$$x'' = f_i^{(2)}(s) = 0 + 0 + 2a_{i2} + 6a_{i3}s + 12a_{i4}s^2 + 20a_{i5}s^3$$

函数值系数:

$$Ds_0 = [1, s, s^2, s^3, s^4, s^5]$$

一阶导系数:

$$Ds_1 = [0, 1, 2s, 3s^2, 4s^3, 5s^4]$$

二阶导系数:

$$Ds_2 = [0, 0, 2, 6s, 12s^2, 20s^3]$$

最终简化后的6个等式约束为:

$$Ds_0A_i - [1, 0, 0, 0, 0, 0]A_{i+1} = 0$$

$$Ds_1A_i - [0, 1, 0, 0, 0, 0]A_{i+1} = 0$$

$$Ds_2A_i - [0, 0, 2, 0, 0, 0]A_{i+1} = 0$$

$$Ds_0B_i - [1, 0, 0, 0, 0, 0]B_{i+1} = 0$$

$$Ds_1B_i - [0, 1, 0, 0, 0, 0]B_{i+1} = 0$$

$$Ds_2B_i - [0,0,2,0,0,0]B_{i+1} = 0 \\$$

代码如下

// guarantee upto second order derivative are joint

```
bool Spline2dConstraint::AddSecondDerivativeSmoothConstraint() {
 if (t_knots_.size() < 3) {</pre>
  // 6个等式, affine equality是系数, affine boundary是值。约束函数数量: 6 *
(n-1), n=t knots .size()-1
 Eigen::MatrixXd affine equality = Eigen::MatrixXd::Zero(6 *
(t_knots_.size() - 2), total_param_);
 Eigen::MatrixXd affine boundary = Eigen::MatrixXd::Zero(6 *
(t knots .size() - 2), 1);
 // 相邻两个knots对之间的多项式拟合函数进行约束
  for (uint32_t i = 0; i + 2 < t_knots_.size(); ++i) {
        // 计算第一个曲线的自变量: t_knots[i+1].s-t_knots[i].s
   const double rel t = t knots [i + 1] - t knots [i];
   const uint32 t num params = spline order + 1;
   const uint32 t index offset = 2 * i * num params;
    // 函数值系数: [1, s, s^2, s^3, s^4, s^5]
   std::vector<double> power t = PolyCoef(rel t);
    // 一阶导系数: [0, 1, 2s, 3s<sup>2</sup>, 4s<sup>3</sup>, 5s<sup>4</sup>]
    std::vector<double> derivative t = DerivativeCoef(rel t);
    // 二阶导系数: [0, 0, 2, 6s, 12s^2,20s^3]
    std::vector<double> second derivative t =
SecondDerivativeCoef(rel t);
    for (uint32 t j = 0; j < num params; ++j) {
     affine_equality(6 * i, j + index_offset) = power_t[j];
// 第一个多项式x曲线终点函数值
     affine equality(6 * i + 1, j + index offset) = derivative t[j];
// 第一个多项式x曲线终点一阶导
```

```
affine equality(6 * i + 2, j + index offset) =
                               // 第一个多项式x曲线终点二阶导
second derivative t[j];
     affine equality(6 * i + 3, j + index offset + num params) =
                    // 第二个多项式y曲线终点函数值
power t[j];
     affine_equality(6 * i + 4, j + index_offset + num_params) =
derivative t[j]; // 第二个多项式y曲线终点一阶导
     affine equality(6 * i + 5, j + index_offset + num_params) =
second derivative t[j];// 第二个多项式y曲线终点二阶导
   affine equality(6 * i, index offset + 2 * num params) = -1.0;
// 第一个多项式x曲线终点函数值 - 第二个多项式x曲线起点函数值
   affine equality(6 * i + 1, index offset + 2 * num params + 1) =
-1.0; // 第一个多项式x曲线终点一阶号 - 第二个多项式x曲线起点一阶号(速度一致)
   affine equality(6 * i + 2, index offset + 2 * num params + 2) =
-2.0; // 第一个多项式x曲线终点二阶导 - 第二个多项式x曲线起点二阶导(加速度一致)
   affine equality (6 * i + 3, index offset + 3 * num params) = -1.0;
// 第一个多项式y曲线终点函数值 - 第二个多项式y曲线起点函数值
   affine equality(6 * i + 4, index offset + 3 * num params + 1) =
-1.0; // 第一个多项式y曲线终点一阶导 - 第二个多项式y曲线起点一阶导(速度一致)
   affine equality(6 * i + 5, index offset + 3 * num params + 2) =
-2.0; // 第一个多项式y曲线终点二阶导 - 第二个多项式y曲线起点二阶导(加速度一致)
 return AddEqualityConstraint(affine equality, affine boundary);
```

C. 如何设置cost函数?

由Apollo参考线平滑器可以看到Apollo使用的cost函数:

$$cost = \sum_{i=1}^{n} \left(\int_{0}^{t_i} (f_i''')^2(t) dt + \int_{0}^{t_i} (g_i''')^2(t) dt \right)$$

apollo/modules/planning/conf/qp_spline_smoother_config.pb.txt

max_spline_length : 25.0

regularization weight: 1.0e-5

second_derivative_weight : 200.0 // 二阶导cost函数权重

third_derivative_weight : 1000.0 // 三阶号cost函数权重

实际上,从代码和配置文件中可以看到,其实cost函数用了二阶导和三阶导,下面我们以三阶导和第k段多项式x曲线fk为例,描述cost函数的计算过程。可知fk多项式函数的0,1,2,3阶导函数分别为:

$$x = f_k(s) = a_{k0} + a_{k1}s + a_{k2}s^2 + a_{k3}s^3 + a_{k4}s^4 + a_{k5}s^5$$

$$x' = f_k^{(1)}(s) = 0 + a_{k1} + 2a_{k2}s + 3a_{k3}s^2 + 4a_{k4}s^3 + 5a_{k5}s^4$$

$$x'' = f_k^{(2)}(s) = 0 + 0 + 2 + 6a_{k3}s + 12a_{k4}s^2 + 20a_{k5}s^3$$

$$x''' = f_k^{(3)}(s) = 0 + 0 + 0 + 6 + 24a_{k4}s^1 + 60a_{k5}s^2$$

先做如下标记:

$$Ds_0 = [1, s, s^2, s^3, s^4, s^5]$$

$$Ds_1 = [0, 1, 2s, 3s^2, 4s^3, 5s^4]$$

$$Ds_2 = [0, 0, 2, 6s, 12s^2, 20s^3]$$

$$Ds_3 = [0, 0, 0, 6, 24s, 60s^2]$$

$$A_k = [a_{k0}, a_{k1}, a_{k2}, a_{k3}, a_{k4}, a_{k5}]^T$$

$$B_k = [b_{k0}, b_{k1}, b_{k2}, b_{k3}, b_{k4}, b_{k5}]^T$$

最终cost可以变为:

$$cost = \sum_{k=1}^{n} \left(\int_{0}^{t_{k}} (Ds_{3}A_{k})^{T} (Ds_{3}A_{k}) dt + \int_{0}^{t_{k}} (Ds_{3}B_{k})^{T} (Ds_{3}B_{k}) dt \right)$$

$$cost = \sum_{k=1}^{n} \left(\int_{0}^{t_k} A_k^T D s_3^T D s_3 A_k dt + \int_{0}^{t_k} B_k^T D s_3^T D s_3 B_k dt \right)$$

以第k段多项式函数fk为例,接下来的难点就是如何求解

$$\int_{0}^{t_{k}} A_{k}^{T} D s_{3}^{T} D s_{3} A_{k} dt = A_{k}^{T} \left(\int_{0}^{t_{k}} D s_{3}^{T} D s_{3} dt \right) A_{k}$$

等价于求解

$$PP_k = \int_{0}^{t_k} Ds_3^T Ds_3 dt$$

上述公式就跟上述的约束一样,也是一个系数矩阵。

现令:

$$Pk = Ds_3^T Ds_3$$

可以思考一下,Pk中的任意一个元素

$$Pk_{ij}$$

,他的完整计算方式为:

$$Pk_{ij} = Ds_3[i] * Ds_3[j] = i * (i-1) * (i-2)s^{i-3} * j * (j-1) * (j-2)s^{j-3} = cs^{i+j-6}$$

上述公式中的参数

$$c = i * (i - 1) * (i - 2) * j * (j - 1) * (j - 2)$$

那么对于这个选一项积分,可以得到:

$$\int\limits_{0}^{t_{k}} Pk_{ij} \, dt = \int\limits_{0}^{t_{k}} c s^{i+j-6} dt = \left. \frac{c}{i+j-5} s^{i+j-5} \right|_{s=t_{k}} - \frac{c}{i+j-5} s^{i+j-5} \right|_{s=0} = \left. \frac{c}{i+j-5} s^{i+j-5} \right|_{s=t_{k}}$$

上述公式需要满足条件: i, i必须都大于等于3

所以最终的积分系数矩阵Pk可以分别成两部分:

PPk = Qk(同kernel_third_order_derivative_) ・ Rk(同term matrix)(注意这里是点乘、并非矩阵乘法)

上述中kernel_third_order_derivative_是积分三阶导系数矩阵, term_matrix是S的多项式矩阵。

C.1 积分导数系数矩阵Q计算

(1) 在三阶导系数矩阵中,每个位置元素的计算方式为:

$$Q_{i,j} = \frac{i*(i-1)*(i-2)*j*(j-1)*(j-2)}{i-3+j-3+1}$$

公式必须保证i和j都要大于等于3,因为低阶项(第0,1,2项)不存在3次

导;或者说低阶项的三阶导为0,积分过后的系数矩阵依旧为0。

从代码可以不难验证我们推理的正确性。

(2) 在二阶导系数矩阵中,每个位置元素的计算方式为:

$$Q_{i,j} = \frac{i*(i-1)*j*(j-1)}{i-2+j-2+1}$$

公式必须保证i和j都要大于等于2,因为低阶项(第0,1项)不存在2次导;或者说低阶项的二阶导为0,积分过后的系数矩阵依旧为0。

```
/// file in
apollo/modules/planning/math/smoothing_spline/spline_seg_kernel.cc
void SplineSegKernel::CalculateSecondOrderDerivative(const uint32_t
num_params) {
   kernel_second_order_derivative_ = Eigen::MatrixXd::Zero(num_params,
num_params);
```

C.2 多项式矩阵R计算

对于三阶导cost函数,原本多项式矩阵R计算为:

$$R = [0,0,0,1,s,s^2]^T [0,0,0,1,s,s^2]$$

但是由于积分后,每个元素的多项式次数需要加一,所以最后的R 为:

$$R = s[0, 0, 0, 1, s, s^2]^T[0, 0, 0, 1, s, s^2]$$

```
std::vector<double> x_pow(2 * num_params + 1, 1.0);

for (uint32_t i = 1; i < 2 * num_params + 1; ++i) {
    x_pow[i] = x_pow[i - 1] * x;
} else if (type == "derivative") {
} else if (type == "second_order") {

    for (uint32_t r = 3; r < num_params; ++r) {

        for (uint32_t c = 3; c < num_params; ++c) {

            (*term_matrix)(r, c) = x_pow[r + c - 5]; // 每个元素本来为 r-3+c-3, 积分过后指数加1, 变成r+c-5

            (*term_matrix).block(0, 0, num_params, 3) =
Eigen::MatrixXd::Zero(num_params, 3); // 前三列置0

            (*term_matrix).block(0, 0, 3, num_params) =
Eigen::MatrixXd::Zero(3, num_params); // 前三行置0
```

C.3 cost函数计算

代码也是一目了然,最后的cost函数等价于:

$$cost = \sum_{k=1}^{n} \left(A_k^T (Q_k \cdot R_k) A_k + B_k^T (Q_k \cdot R_k) B_k \right)$$

上述公式Qk·Rk是点乘,不是矩阵乘法

```
/// file in
apollo/modules/planning/math/smoothing_spline/spline_2d_kernel.cc

// AddNthDerivativeKernelMatrix是计算cost函数的总系数矩阵,对应上述公式中的
sigma, 一共n段函数

// n = num_spline = t_knots_.size() - 1

void Spline2dKernel::AddNthDerivativeKernelMatrix(const uint32 t n,
```

```
const double weight) {
  for (uint32_t i = 0; i + 1 < t_knots_.size(); ++i) {
   const uint32 t num params = spline order + 1;
   Eigen::MatrixXd cur kernel =
       SplineSegKernel::instance()->NthDerivativeKernel(
           n, num params, t knots [i + 1] - t knots [i]) *
   kernel_matrix_.block(2 * i * num_params, 2 * i * num params,
num params,
                        num_params) += cur_kernel;
   kernel matrix .block((2 * i + 1) * num_params, (2 * i + 1) *
num params,
                        num params, num params) += cur kernel;
/// file in
apollo/modules/planning/math/smoothing spline/spline seg kernel.cc
// SecondOrderDerivativeKernel是计算每一个段的多项式拟合函数的系数矩阵 Q i
• R i
Eigen::MatrixXd SplineSegKernel::SecondOrderDerivativeKernel(
   const uint32 t num params, const double accumulated x) {
 if (num params > reserved order + 1) {
   CalculateSecondOrderDerivative(num params);
 Eigen::MatrixXd term matrix;
  IntegratedTermMatrix(num params, accumulated x, "second order",
&term matrix);
 return kernel second order derivative .block(0, 0, num params,
num params)
      .cwiseProduct(term_matrix); // 计算Q·R, 点乘
```

在Apollo中将n段多项式曲线的参数合并在一起形成一个大的参数向 量x, 最终需要优化的系数为:

$$x = [A_0, B_0, A_1, B_1, ..., A_{n-1}, B_{n-1}]$$

参数的个数一共: 2 * (spline_order + 1) * num_spline

所以无论在设置约束条件还是计算cost函数时,都是将n段函数并在 一起、方便计算。

此外, Apollo还设置了2, 3阶复合cost函数, 同样的每一段的cost系 数(Qk・Rk) * weight, 将所有的cost系数即2*num_spline个方阵排 列在主对角线,每个方阵维度为spline order+1。最后的三阶导数 cost值就为

$$x^T * kernel_m atrix_* x$$

Apollo中使用2,3阶导共同构建cost, 最终的cost为:

$$cost = x^T * H_1 * x + x^T * H_2 * x$$

公式中, H 1为二阶导系数矩阵, 权值 为second derivative weight(200); H_2为三阶导系数矩阵,权值 为third derivative weight(1000)。

C.4 正则化项

加入正则化项是对参数进行惩罚, 常见的有:

- L1正则: fx
- L2正则:

$$x^T f x$$

max spline length: 25.0

regularization_weight: 1.0e-5 // L2正则系数

```
second_derivative_weight : 200.0
third_derivative_weight : 1000.0
```

两者区别在于L1用于参数的稀疏,L2正则是防止过拟合,Apollo采用后者作为惩罚项。F的值取1e-5。所以得到最后的F矩阵是对角阵,对角每个元素为1e-5.

```
// customized input output

void Spline2dKernel::AddRegularization(const double regularization_param) {
    Eigen::MatrixXd id_matrix = 
Eigen::MatrixXd::Identity(kernel_matrix_.rows(), 
    kernel_matrix_.cols());
    kernel_matrix_ += id_matrix * regularization_param;
```

经过上述C.1-C.4处理,最终的优化目标函数等于cost加上正则化项、形式为:

$$\frac{1}{2} \cdot x^T \cdot H \cdot x + f^T \cdot x$$

$$s.t.LB \le x \le UB, \ A_{eq}x = b_{eq}, \ Ax \le b$$

D. 如何优化求解系数

请参考<u>开源软件qpOASES</u>

求解完这个QP问题就可以得到系数矩阵,也变相得到了x和y的这n段平滑曲线,最后的工作就生成一条ReferenceLine,用更细的细度去采样离散保存这条基准线。

```
apollo/modules/planning/reference line/qp spline reference line smooth
bool QpSplineReferenceLineSmoother::Smooth(
           const ReferenceLine& raw reference line,
   ReferenceLine* const smoothed reference line) {
 // mapping spline to reference line point
 const double start_t = t_knots_.front(); // 原始ReferenceLine的起点,
第一个anchor point,也是平滑后的ReferenceLine起点
 const double end t = t knots .back(); // 原始ReferenceLine的终点,
最后一个anchor point,也是平滑后的ReferenceLine终点
 const double resolution = (end t - start t) /
(config .num of total points() - 1); // 采样精度,一共采样500个点。
 std::vector<ReferencePoint> ref_points; // 采样点保存
 const auto& spline = spline_solver_->spline();
上述代码就可以看到采样的起点、终点、精度和采样数量。
/// file in
apollo/modules/planning/reference_line/qp_spline_reference_line_smooth
bool QpSplineReferenceLineSmoother::Smooth(
           const ReferenceLine& raw reference line,
   ReferenceLine* const smoothed_reference_line) {
 for (std::uint32_t i = 0; i < config_.num_of_total_points() && t <</pre>
end t; ++i, t += resolution) {
   const double heading = std::atan2(spline.DerivativeY(t),
spline.DerivativeX(t)); // 采样点速度大小
   const double kappa = CurveMath::ComputeCurvature(
// 采样点曲率,弧线越直曲率越小;弧线越弯,曲率越大
```

/// file in

```
spline.DerivativeX(t), spline.SecondDerivativeX(t),
       spline.DerivativeY(t), spline.SecondDerivativeY(t));
   const double dkappa = CurveMath::ComputeCurvatureDerivative(
// 曲率导数,描述曲率变化
       spline.DerivativeX(t), spline.SecondDerivativeX(t),
       spline.ThirdDerivativeX(t), spline.DerivativeY(t),
       spline.SecondDerivativeY(t), spline.ThirdDerivativeY(t));
   std::pair<double, double> xy = spline(t); // 求解累积距离为t时曲
线的坐标,也是相对与第一个点的偏移坐标。
   xy.first += ref_x_; // 加上第一个anchor point的世界系坐标,
变成世界系坐标
   common::SLPoint ref sl point;
   if (!raw reference line.XYToSL({xy.first, xy.second},
&ref_sl_point)) {
   if (ref sl point.s() < -kEpsilon || ref sl point.s() >
raw reference_line.Length()) {
   ref sl point.set s(std::max(ref sl point.s(), 0.0));
   // 将点封装成ReferencePoint, 并加入向量
   ReferencePoint rlp =
raw reference line.GetReferencePoint(ref sl point.s());
   auto new lane waypoints = rlp.lane waypoints();
   for (auto& lane_waypoint : new_lane_waypoints) {
     lane waypoint.l = ref sl point.l();
   ref points.emplace back(ReferencePoint(
       hdmap::MapPathPoint(common::math::Vec2d(xy.first, xy.second),
heading,
                          new lane waypoints), kappa, dkappa));
```

```
// 去除过近的冗余点,最终将vector<ReferencePoint>封装成ReferenceLine
ReferencePoint::RemoveDuplicates(&ref_points);
if (ref_points.size() < 2) {
    AERROR << "Fail to generate smoothed reference line.";
*smoothed reference line = ReferenceLine(ref points);
```

上述平滑ReferenceLine的生成过程其实也比较简单,分别采集每个点,计算坐标,航向,曲率,曲率导数等信息;然后修正采样点的累积距离便可以得到平滑后参考线的采样点。最后对所有的采样点封装变成平滑的参考线。

至此,knots分段与二次规划进行参考线平滑阶段已经全部完成,可以看到平滑参考线其实依旧是一个采样的过程,为什么不对原始的参考线直接进行更细粒度的采样(与anchor point和knots采样一样)?这里的理解是使用平滑参考线可以实时计算参考线上每个点的速度,曲率,曲率导数等信息,可以进一步描述车辆的运动状态信息。例如,车辆在平坦或者弯道部分(查询kappa)?车辆正要进入弯道还是脱离弯道(查询dkappa)?

在得到平滑参考线以后一定要做一个校验:对平滑参考线 SmoothReferenceLine上的点(可以采样,比如累积距离每10m采样),投影到原始参考线RawReferenceLine的距离为I,I不能太大,否则两条参考线有较大的偏移。这也是IsReferenceLineSmoothValid的工作。

```
/// file in
apollo/modules/planning/reference_line/reference_line_provider.cc
bool ReferenceLineProvider::IsReferenceLineSmoothValid(
    const ReferenceLine &raw, const ReferenceLine &smoothed) const {
    constexpr double kReferenceLineDiffCheckStep = 10.0;
```

"between smoothed and raw reference lines. diff: "

3. 平滑参考线的拼接

平滑参考线拼接是针对不同时刻的RawReference,如果两条原始的RawReference是相连并且有覆盖的,那么可以不需要重新去进行平滑,只要直接使用上时刻的平滑参考线,或者仅仅平滑部分anchorpoint即可。

例如上时刻得到的平滑参考线reference_prev,这时刻由 RouteSegments得到的原始费平滑参考线reference_current。由于 RouteSegments生成有一个look_forward_distance的前向查询距离, 所以这时候车辆的位置很可能还在前一时刻的平滑参考线 reference_prev,这时候就可以复用上时刻的参考线信息,下面我们 直接从代码来理解参考线拼接的流程和逻辑。

```
apollo/modules/planning/reference line/reference line provider.cc
bool ReferenceLineProvider::CreateReferenceLine(
   std::list<ReferenceLine> *reference lines,
   std::list<hdmap::RouteSegments> *segments) {
 if (!CreateRouteSegments(vehicle state, look backward distance,
look_forward_distance, segments)) {
 // A. 参考线平滑,条件enable reference line stitching设置为False, 也就是
不允许参考线拼接操作
 for (auto iter = segments->begin(); iter != segments->end();) {
     reference lines->emplace back();
     if (!SmoothRouteSegment(*iter, &reference lines->back())) {
       AERROR << "Failed to create reference line from route
segments";
       reference lines->pop back();
       iter = segments->erase(iter);
 } else { // B. 允许参考线拼接
   for (auto iter = segments->begin(); iter != segments->end();) {
     reference_lines->emplace_back();
     if (!ExtendReferenceLine(vehicle state, &(*iter),
&reference lines->back())) {
       AERROR << "Failed to extend reference line";
       reference lines->pop back();
       iter = segments->erase(iter);
```

下面我们将深入ExtendReferenceLine参考线扩展/拼接函数,查看逻

辑,通过代码我们将逻辑整理如下:

1. 根据历史缓存信息,查询当前RouteSegments是否在某条 (Smoothed)ReferenceLine上,如果不是就直接进行平滑参考线 操作

bool ReferenceLineProvider:: ExtendReferenceLine(const VehicleState

```
RouteSegments
*segments,

*reference_line) {

RouteSegments segment_properties;

segment_properties.SetProperties(*segments);

auto prev_segment = route_segments_.begin();

auto prev_ref = reference_lines_.begin();
```

查询路径段prev_segment是否连接到segments整个路径上的函数 IsConnectedSegment其实很简单,无非以下四种情况:

• segments整个路径的起点在prev_segment段内

while (prev segment != route segments .end()) {

if (prev segment == route segments .end()) {

if (prev segment->IsConnectedSegment(*segments)) {

return SmoothRouteSegment(*segments, reference line);

- segments整个路径的终点在prev_segment段内
- prev_segment路径段的起点落在segments路径上
- prev_segment路径段的终点落在segments路径上

1. 如果在同一个平滑参考线(历史平滑参考线)上,计算车辆当前位置和历史平滑参考线终点的距离,如果距离超过了阈值,则可以复用这条历史参考线;否则长度不够需要拼接。

```
bool ReferenceLineProvider::ExtendReferenceLine(const VehicleState
&state,
                                             RouteSegments
*segments,
                                             ReferenceLine
*reference line) {
 common::SLPoint sl point;
 Vec2d vec2d(state.x(), state.y());
 if (!prev_segment->GetProjection(vec2d, &sl_point, &waypoint)) {
// 计算车辆当前位置在历史平滑参考线上的位置
   return SmoothRouteSegment(*segments, reference line);
 const double prev segment length =
RouteSegments::Length(*prev_segment); // 历史平滑参考线总长度
 const double remain s = prev segment length - sl point.s();
// 历史平滑参考线前方剩下的距离
 const double look forward required distance =
LookForwardDistance(state); // 前向查询距离
 if (remain s > look forward required distance) { // 如果剩下的
距离足够长,那么直接复用这条历史平滑参考线。
   *segments = *prev segment;
   segments->SetProperties(segment properties);
   *reference line = *prev ref;
```

2. 如果2种情况历史参考线遗留长度不够,那么久需要先对

RouteSegments进行扩展,这部分在Pnc Map后接车道处理中有相关介绍。如果扩展失败直接进行平滑操作;如果扩展以后长度仍然不够,说明死路没有后继车道,只能复用历史平滑参考线。

```
bool ReferenceLineProvider::ExtendReferenceLine(const VehicleState
&state,
                                              RouteSegments
*segments,
                                              ReferenceLine
*reference line) {
 double future start s =
     std::max(sl point.s(), prev segment length -
FLAGS reference line stitch overlap distance);
 double future end s = prev segment length +
FLAGS look forward extend distance; // 向后额外扩展
look_forward_extend_distance的距离, 默认50m
 RouteSegments shifted segments;
 std::unique lock<std::mutex> lock(pnc map mutex );
  if (!pnc map ->ExtendSegments(*prev segment, future start s,
future end s, &shifted segments)) {
   AERROR << "Failed to shift route segments forward";
   return SmoothRouteSegment(*segments, reference line);
                                                                //
C.1 扩展操作失败,直接对新的RouteSegments进行平滑得到平滑参考线
  if (prev segment-
>IsWaypointOnSegment(shifted_segments.LastWaypoint())) {
    *segments = *prev segment;
                                                              //
C.2 扩展操作成功,但是扩招以后长度没有太大变化,死路,直接使用历史平滑参考线
   segments->SetProperties(segment properties);
```

```
*reference_line = *prev_ref;
ADEBUG << "Could not further extend reference line";</pre>
```

3. 如果3情况下扩展成功,并且额外增加了一定长度,得到了新的Path(也即新的RouteSegments),接下来对新的路径进行平滑然后与历史平滑参考线进行拼接,就可以得到一条更长的平滑参考线。

```
bool ReferenceLineProvider::ExtendReferenceLine(const VehicleState
&state,
                                           RouteSegments
*segments,
                                           ReferenceLine
*reference line) {
 hdmap::PncMap::CreatePathFromLaneSegments(shifted segments, &path);
 ReferenceLine new ref(path);
 if (!SmoothPrefixedReferenceLine(*prev_ref, new_ref,
实没多大差异
   AWARN << "Failed to smooth forward shifted reference line";
   return SmoothRouteSegment(*segments, reference line);
 if (!reference line->Stitch(*prev ref)) {
                                                     // 两条平
滑车道线拼接
   AWARN << "Failed to stitch reference line";
   return SmoothRouteSegment(*segments, reference line);
 if (!shifted_segments.Stitch(*prev_segment)) {
                                                    // 两条平
滑车道线对应的RouteSegments拼接
   AWARN << "Failed to stitch route segments";
```

拼接过程也是非常简单,我们可以直接看Apollo给出的定义

- Stitch current reference line with the other reference line
- The stitching strategy is to use current reference points as much as
- possible. The following two examples show two successful stitch cases.

- Example 1
- this: |-----B-----|
- other: |-----D------|
- Result: |-----D------|
- In the above example, A-B is current reference line, and C-D is the other
- reference line. If part B and part C matches, we update current reference
- line to A-B-D.

_

- Example 2
- this: |-----B------|
- other: |-----C----x----D------|
- Result: |-----B-----|
- In the above example, A-B is current reference line, and C-D is the other
- reference line. If part A and part D matches, we update current reference
- line to C-A-B.

@return false if these two reference line cannot be stitched

4. 当在4完成参考线的拼接以后,就可以得到一条更长的参考线,前向查询距离经过限制不会超出要求,但是随着车辆的前进,车后参考线的长度会变得很大,所以最后一步就是对车后的参考线进行收缩,保证车辆前后都有合理长度的参考线

bool ReferenceLineProvider::ExtendReferenceLine(const VehicleState &state, RouteSegments *segments, ReferenceLine *reference line) { *segments = shifted segments; segments->SetProperties(segment properties); if (sl.s() > FLAGS_look_backward_distance * 1.5) { // 如果车后参 考线的距离大于后向查询距离1.5倍,就需要收缩 if (!reference line->Shrink(vec2d, FLAGS look backward distance, // E.1 拼接参考线收缩 std::numeric limits<double>::infinity())) { AWARN << "Failed to shrink reference line"; if (!segments->Shrink(vec2d, FLAGS look backward distance, // E.2 对应的RouteSegments收缩 std::numeric limits<double>::infinity())) {

收缩参考线ReferenceLine的操作很简单,就是删除查询距离1.5倍之后的ReferencePoint即可。

AWARN << "Failed to shrink route segment";

/// file in apollo/modules/planning/reference line/reference line.cc

```
bool ReferenceLine::Shrink(const common::math::Vec2d& point,
                          double look backward, double look forward)
{
  if (!XYToSL(point, &sl)) {
  const auto& accumulated s = map path .accumulated s();
 size_t start_index = 0;
                                   // 查询收缩下界
  if (sl.s() > look backward) {
    auto it lower = std::lower bound(accumulated s.begin(),
accumulated s.end(), sl.s() - look backward);
    start index = std::distance(accumulated s.begin(), it lower);
  size t end index = reference points .size();
  if (sl.s() + look forward < Length()) { // 查询收缩上界
    auto start_it = accumulated_s.begin();
    std::advance(start it, start index);
    auto it higher = std::upper bound(start it, accumulated s.end(),
sl.s() + look forward);
    end index = std::distance(accumulated s.begin(), it higher);
  reference_points_.erase(reference_points_.begin() + end_index,
reference points .end());
  reference points .erase(reference points .begin(),
reference points .begin() + start index);
 map path = MapPath(std::vector<hdmap::MapPathPoint>(
      reference points .begin(), reference points .end()));
```

注意在ReferenceLineProvider::ExtendReferenceLine中不论是
ReferenceLine还是RouteSegments的Shrink函数, look forward参数

都设置为无穷大, 所以只是后向收缩, 前向不收缩。