

spiral_reference_line_smoother

简介

1. 掌握基于优化方法利用分段多项式螺旋线平滑参考线的建模过程
2. 了解基于样条曲线和基于螺旋曲线平滑曲线之间的优劣
3. 了解Apollo中三种平滑器的优劣

螺旋曲线 vs 样条线

样条线

五次样条(quintic splines)是最常用的一种，它描述的是**车辆x和y位置的五次多项式函数**，对于车辆一条轨迹，五次样条有12个参数，其中x方程为6个，y方程为6个，变量t可以任意设置，方程表示为：

$$\begin{aligned} x(t) &= at^5 + bt^4 + ct^3 + dt^2 + et + f \\ y(t) &= a_1t^5 + b_1t^4 + c_1t^3 + d_1t^2 + e_1t + f_1 \end{aligned} \quad (1)$$

优势

对于给定 (x, y, θ, κ) 的边界条件, 都存在一组满足关系的样条系数, 其实现起来比使用迭代优化方法更加便捷.

劣勢

很难实现把曲率限制在一定范围内，因为曲率是弧长的函数，其形式并不是多项式，此时**很可能引入尖点**，甚至会导致曲率的不连续。这使得很难在五次样条的整个范围内大致满足曲率约束。

$$k = \frac{d\theta}{ds} = \frac{x'y'' - y'x''}{(x'^2 + y')^{\frac{3}{2}}} \quad (2)$$

螺旋曲线

多项式螺旋(**polynomial spiral**), 由相对于弧长的多项式函数给出, 会沿其弧长的每个点的曲率提供了一个闭合形式方程

$$\begin{aligned}\theta(s) &= as^5 + bs^4 + cs^3 + ds^2 + es + f \\ k(s) &= 5as^4 + 4bs^3 + 3cs^2 + 2ds + e\end{aligned}\tag{3}$$

优势

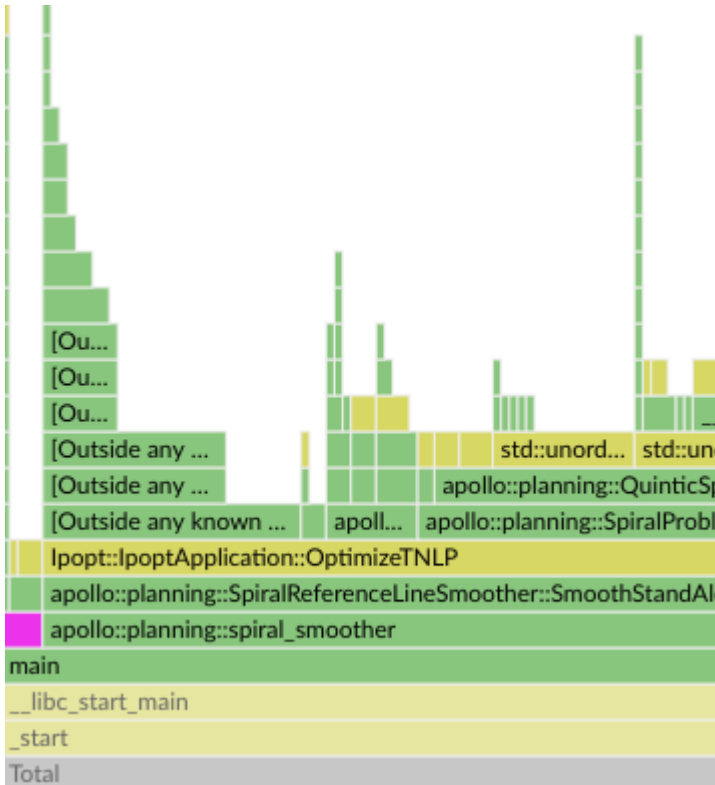
其结构非常容易满足路径规划问题中需要的曲率约束。由于螺旋线是曲率的多项式函数，因此曲率值不会像在五次样条曲线中那样迅速变化。通过限制螺旋线和螺旋线中仅几个点的曲率，就很可能满足了整个曲线上的曲率约束

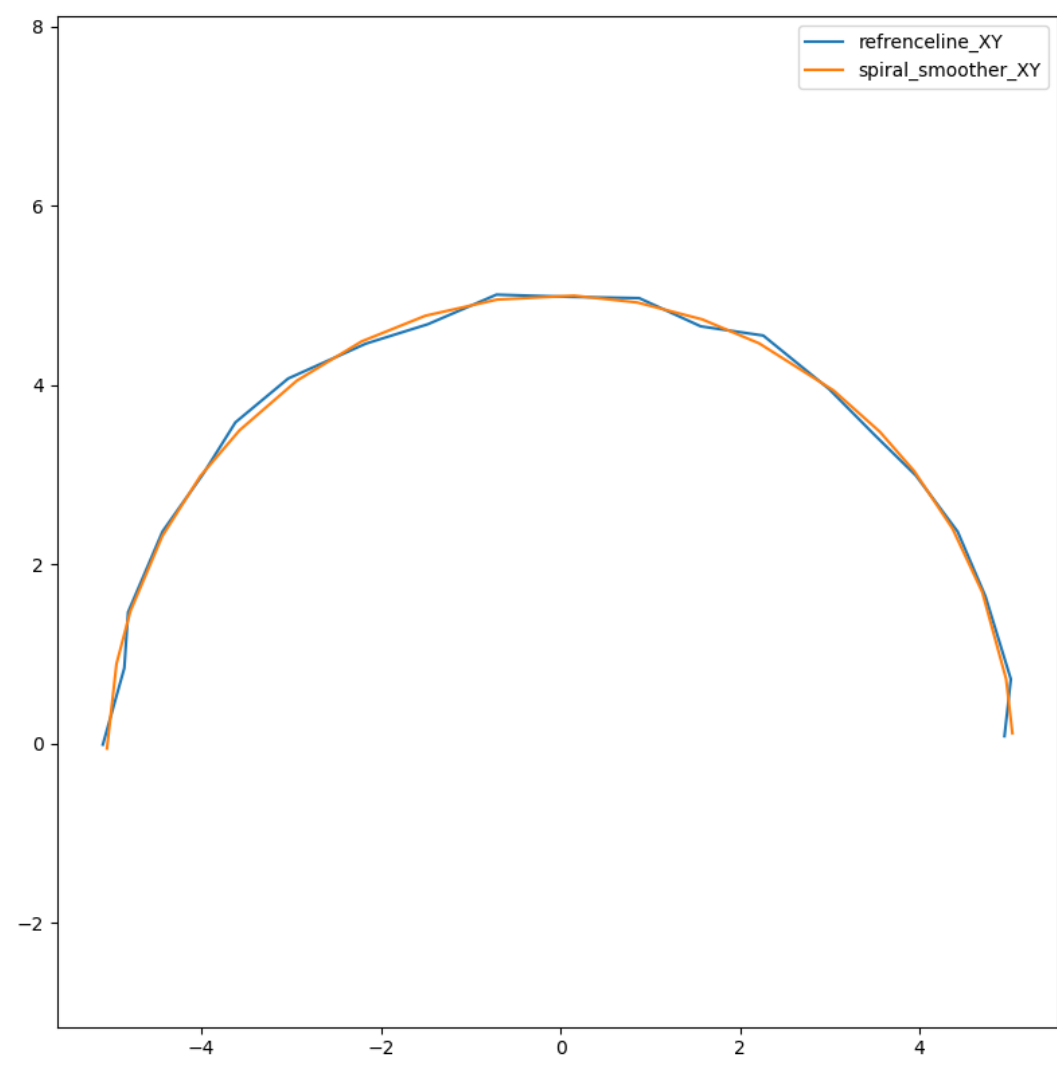
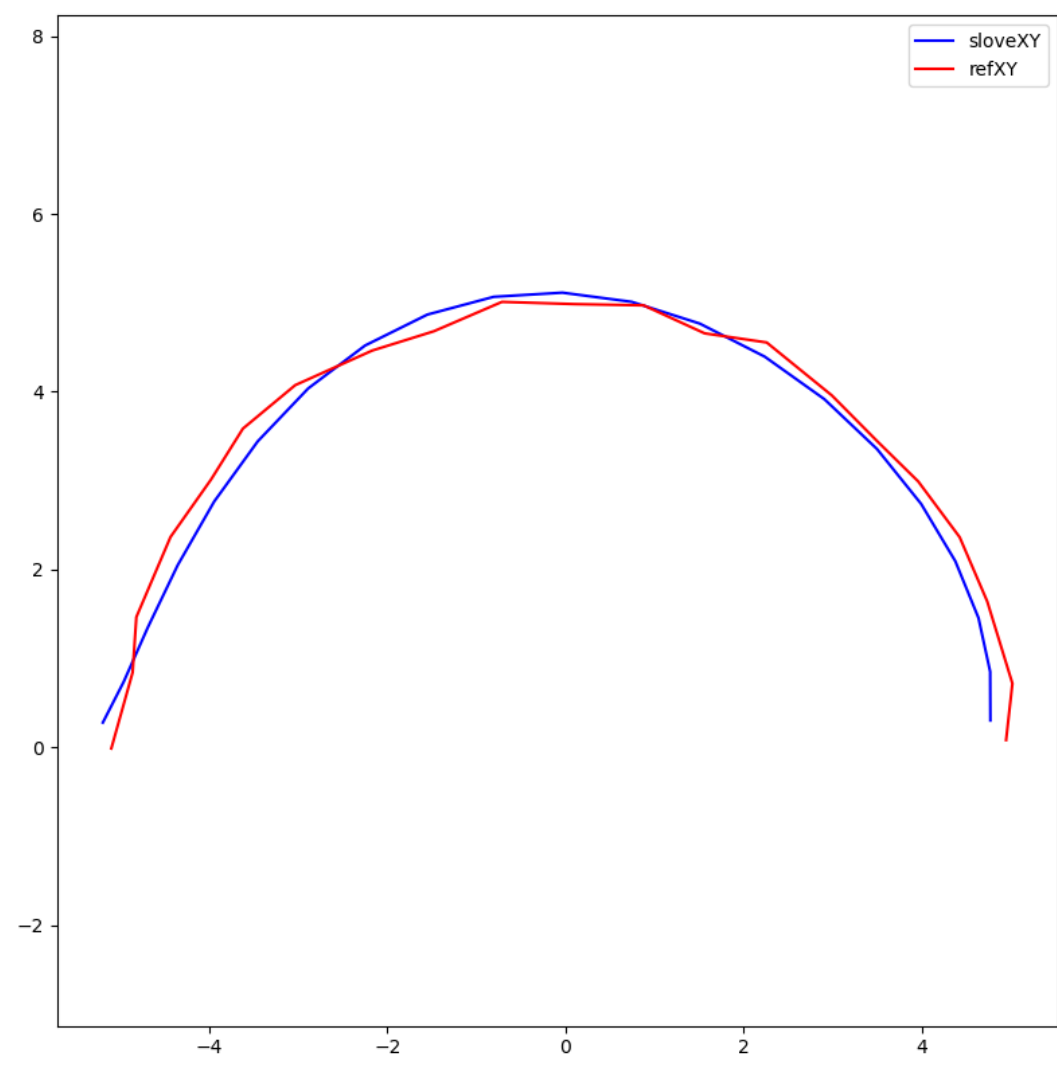
劣勢

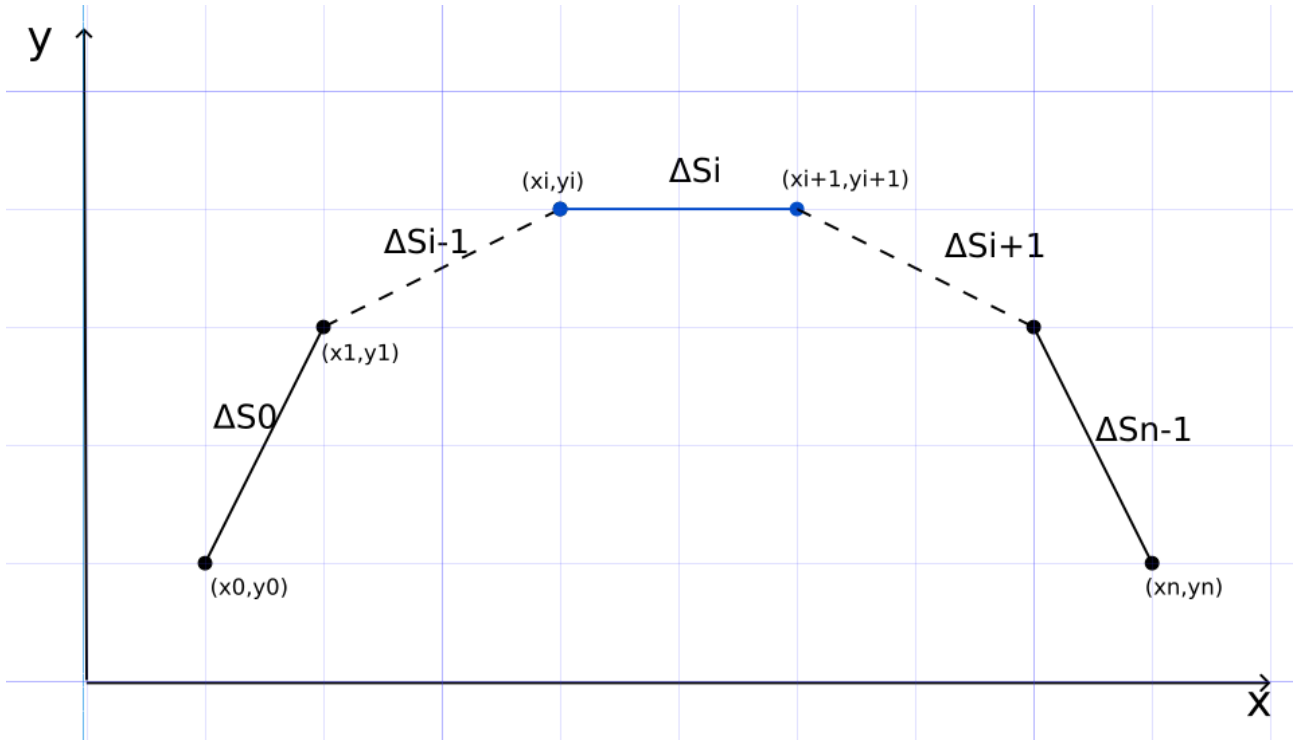
螺旋的位置不能进行闭式求解，这与五次样条中的情况不同。因此，必须进行迭代优化才能生成一个螺旋来满足边界条件。从下面的方程可以看出，位置方程得出的菲涅耳积分没有封闭形式的解。因此，需要使用数值逼近来计算螺旋曲线的端点

$$\begin{aligned} x_{i+1} &= x_i + \int_0^{\Delta s_i} \cos(\theta(s)) ds \\ y_{i+1} &= y_i + \int_0^{\Delta s_i} \sin(\theta(s)) ds \end{aligned} \quad (4)$$

二者对比







n个点将参考线分割为n-1段，其中每段多项式螺旋曲线的参数方程描述为

$$\theta(s) = as^5 + bs^4 + cs^3 + ds^2 + e^s + f \tag{5}$$

其中： $\theta(s)$ 为螺旋线上的切线方向， s 表示沿螺旋曲线的弧长，那么在给定区间 $s \in [0, s_n]$ 即可完整的描述一段曲线

单条五次多项式螺旋曲线

确定过程跟五次多项式一样，每段多项式螺旋线有6个未知系数系数 a, b, c, d, e, f ，可由曲线的起点和终点的6个方程确定：

起点状态：

$$\begin{aligned}\theta_i(0) &= \theta_i \\ \dot{\theta}_i(0) &= \dot{\theta}_i \\ \ddot{\theta}_i(0) &= \ddot{\theta}_i\end{aligned}$$

终点状态：

$$\begin{aligned}\theta_i(\Delta s) &= \theta_{i+1} \\ \dot{\theta}_i(\Delta s) &= \dot{\theta}_{i+1} \\ \ddot{\theta}_i(\Delta s) &= \ddot{\theta}_{i+1}\end{aligned}$$

(6)

其中： θ_i 为起点方向， $\dot{\theta}_i$ 为起点曲率(对s求导)， $\ddot{\theta}_i$ 为起点的曲率导数， 终点状态类似。

可提前将方程 $AX = b$ 进行逆运算求解，提高计算效率，参数方程为：

$$\begin{aligned}a_i &= \frac{-6\theta_i}{s^5} - \frac{3\dot{\theta}_i}{s^4} - \frac{\ddot{\theta}_i}{2s^3} + \frac{6\theta_{i+1}}{s^5} - \frac{3\dot{\theta}_{i+1}}{s^4} + \frac{\ddot{\theta}_{i+1}}{2s^3} \\ b_i &= \frac{15\theta_i}{s^4} + \frac{8\dot{\theta}_i}{s^3} + \frac{3\ddot{\theta}_i}{2s^2} - \frac{15\theta_{i+1}}{s^4} + \frac{7\dot{\theta}_{i+1}}{s^3} - \frac{\ddot{\theta}_{i+1}}{s^2} \\ c_i &= \frac{-10\theta_i}{s^3} - \frac{6\dot{\theta}_i}{s^2} - \frac{3\ddot{\theta}_i}{2s} + \frac{10\theta_{i+1}}{s^3} - \frac{4\dot{\theta}_{i+1}}{s^2} + \frac{\ddot{\theta}_{i+1}}{2s} \\ d_i &= \frac{\ddot{\theta}_i}{2}; \\ e_i &= \dot{\theta}_i \\ f_i &= \theta_i\end{aligned}$$

(7)

分段五次多项式螺旋曲线

为了确保第*i*段与第*i* + 1段螺旋曲线之间的连续，需要保证满足如下关系：

1. 位置连续

通坐标变换,得到笛卡尔坐标系下的位置 (x_i, y_i)

$$\begin{aligned}x_{i+1} &= x_i + \int_0^{\Delta s_i} \cos(\theta(s))ds \\ y_{i+1} &= y_i + \int_0^{\Delta s_i} \sin(\theta(s))ds\end{aligned}$$

(8)

2. 方向连续

$$\theta_{i+1} = \theta_{i+1}(\Delta s)$$

(9)

3. 曲率连续

$$\dot{\theta}_{i+1} = \dot{\theta}_{i+1}(\Delta s)$$

(10)

4. 曲率变化率连续

$$\ddot{\theta}_{i+1} = \ddot{\theta}_{i+1}(\Delta s)$$

(11)

数学模型

优化变量

通过上述分析得到此问题的优化变量为：位置、方向、曲率、曲率变化率以及分段弧长s

$$\vec{q} = [\vec{\theta}, \vec{\theta}, \vec{\theta}, \vec{x}, \vec{y}, \vec{\Delta s}]$$

(12)

每个元素均为 n 行向量，如 $\vec{\Delta s} = [\Delta s_0 \quad \Delta s_1 \quad \cdots \quad \Delta s_{n-1}]$ ，其中 $\Delta s_0 = 0$

目标函数

1. 分段弧长

2. 曲率

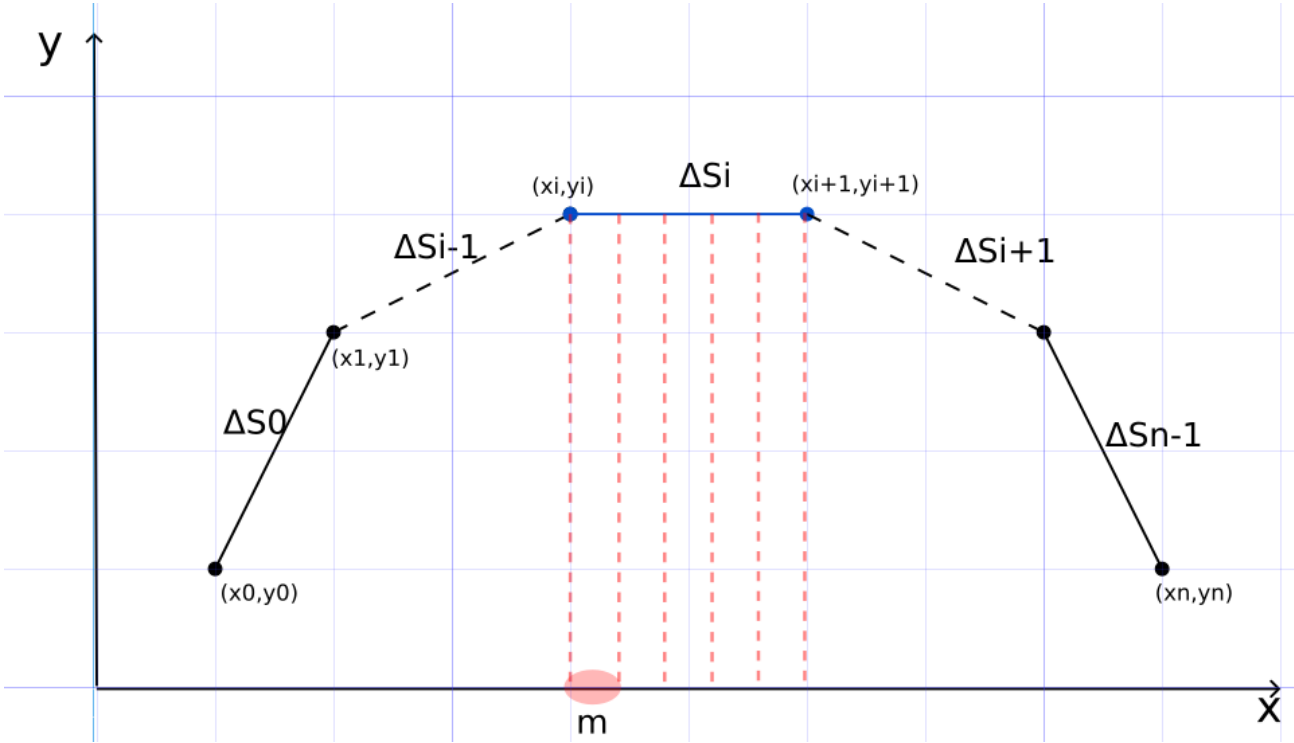
3. 曲率变化率

$$cost \ function = w_{length} \cdot \sum_{i=0}^{n-1} \Delta s_i + w_{dkappa} \cdot \sum_{i=0}^{n-1} \sum_{j=0}^{m-1} (\dot{\theta}(s_j))^2 + w_{ddkappa} \cdot \sum_{i=0}^{n-1} \sum_{j=0}^{m-1} (\ddot{\theta}(s_j))^2$$

(13)

式中的 m 是什么？

m 表示将第 i 段螺旋曲线等分成 m 个子段，这个过程是为了提高数值积分的计算精度



约束条件

约束问题分为变量的 **bound** 和 约束条件**constraints**

- 起点等式约束(bound)

$$\begin{aligned} \theta_0 &= \theta_{start} \\ \kappa_0 &= \kappa_{start} \\ \dot{\kappa}_0 &= \dot{\kappa}_{start} \\ x_0 &= x_{ref_0} \\ y_0 &= y_{ref_0} \end{aligned}$$

(14)

- 中间点

- 动力学约束(bound)

最大转角： $\theta_{i-1} - \frac{\pi}{2} \leq \theta_i \leq \theta_{i-1} + \frac{\pi}{2}$

曲率： $-0.25 \leq \kappa \leq +0.25$

曲率变化率： $-0.02 \leq \dot{\kappa} \leq +0.02$

(15)

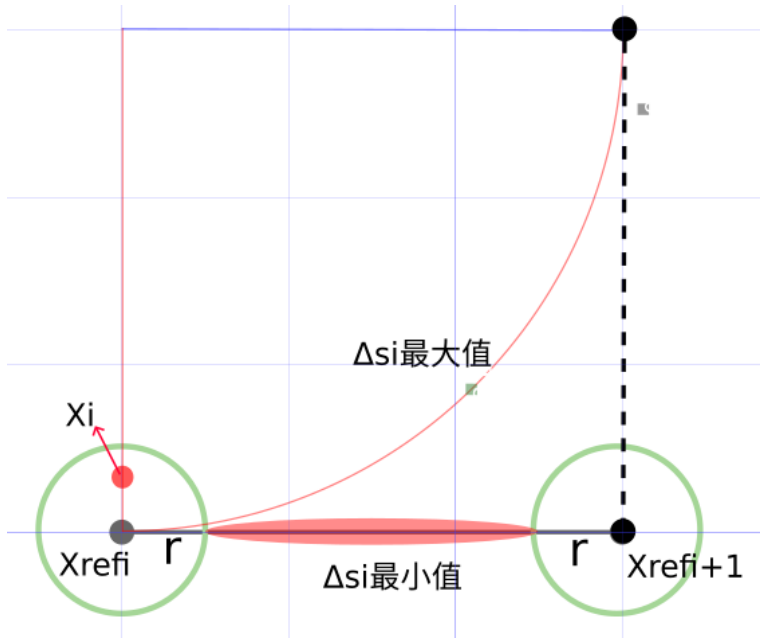
- 中间点边界约束

- 规定连续两点之间最大转向为四分之一圆弧(防止转弯太急)(bound)

$$\begin{aligned} x_{ref_i} - r_i &\leq x_i \leq x_{ref_i} + r_i \\ y_{ref_i} - r_i &\leq y_i \leq y_{ref_i} + r_i \\ D_i - 2r_i &\leq \Delta s_i \leq D_i \frac{\pi}{2} \end{aligned}$$

(16)

其中, $D_i = \sqrt{(x_{ref_i} - x_{ref_{i+1}})^2 + (y_{ref_i} - y_{ref_{i+1}})^2}$



- 分段之间的连接点等式约束(bound + constraints)

$$\begin{aligned} x_{i+1} &= x_i + \int_0^{\Delta s_i} \cos(\theta(s)) ds & (constraints) \\ y_{i+1} &= y_i + \int_0^{\Delta s_i} \sin(\theta(s)) ds & (constraints) \\ \theta_{i+1} &= \theta_i(\Delta s_i) \\ \dot{\theta}_{i+1} &= \dot{\theta}_i(\Delta s_i) \\ \ddot{\theta}_{i+1} &= \ddot{\theta}_i(\Delta s_i) \end{aligned} \quad (17)$$

- 终点等式约束(bound)

$$\begin{aligned} \theta_{n-1} &= \theta_{end} \\ \kappa_{n-1} &= \kappa_{end} \\ \dot{\kappa}_{n-1} &= \dot{\kappa}_{end} \\ x_{n-1} &= x_{ref_{n-1}} \\ y_{n-1} &= y_{ref_{n-1}} \end{aligned} \quad (18)$$

- 位置平移非等式约束

$$(x_i - x_{ref_i})^2 + (y_i - y_{ref_i})^2 \leq r_i^2 \quad (constraints) \quad (19)$$

数学求解库

问题规模

- 约束变量个数

每个点的约束变量为5个优化变量和1个分段弧长变量，设路径点的数量为 n ，则总的约束变量个数为：

$$NumsVariable = 5n + n = 6n \quad (20)$$

矩阵方程为：

$$[\theta_0, \dot{\theta}_0, \ddot{\theta}_0, x_0, y_0, \theta_1, \dot{\theta}_1, \ddot{\theta}_1, x_1, y_1, \dots, \theta_n, \dot{\theta}_n, \ddot{\theta}_n, x_n, y_n, \Delta s_0, \Delta s_1, \dots, \Delta s_n]_{6n \times 1}^T \quad (21)$$

- 约束的数量

除起点外，每个点包含有 x, y 两个维度的约束和每个点的平移约束，则总的约束数量为：

$$NumConstraints = 2n + n = 3n \quad (22)$$

```

1  bool SpiralProblemInterface::get_nlp_info(int& n, int& m, int& nnz_jac_g,
2                                          int& nnz_h_lag,
3                                          IndexStyleEnum& index_style) {
4      // number of variables
5      n = num_of_points_ * 5 + num_of_points_ - 1;
6      num_of_variables_ = n;
7
8      // number of constraints
9      // b. positional equality constraints;
10     // totally 2 * (num_of_points - 1) considering x and y separately
11     m = (num_of_points_ - 1) * 2;
12     // a. positional movements; totally num_of_points
13     m += num_of_points_;
14     num_of_constraints_ = m;
15     ...
16 }

```

问题约束边界

设路径点个数为 n ，对每个优化变量设置其上下边界，，则自变量的边界**bound**约束个数为：

起终点边界:10 个
动力学约束边界:3 <i>n</i> 个
中间点范围边界: 3 <i>n</i> 个

$$NumVarBound = 2 * (10 + 3n + 3n) = 12n + 20 \quad (23)$$

```

1  bool SpiralProblemInterface::get_bounds_info(int n, double* x_l, double* x_u,
2                                             int m, double* g_l, double* g_u) {
3      has_fixed_start_point_
4      has_fixed_end_point_
5      // theta
6      x_l[index] = theta_lower;
7      x_u[index] = theta_upper;
8
9      // kappa
10     x_l[index + 1] = kappa_lower;
11     x_u[index + 1] = kappa_upper;
12
13     // dkappa
14     x_l[index + 2] = dkappa_lower;
15     x_u[index + 2] = dkappa_upper;
16
17     // x
18     x_l[index + 3] = x_lower;
19     x_u[index + 3] = x_upper;
20
21     // y
22     x_l[index + 4] = y_lower;
23     x_u[index + 4] = y_upper;
24
25     // delta_s
26     x_l[variable_offset + i] =
27         point_distances_[i] - 2.0 * default_max_point_deviation_;
28     x_u[variable_offset + i] = point_distances_[i] * M_PI * 0.5;
29     ...

```

约束条件**constraints** 的上下边界约束个数为:

连接点等式约束: $3n$ 个

$$NumConstraints = 2 * 3n = 6n \quad (24)$$

```

1  ...
2  // constraints
3  // a. positional equality constraints
4  for (int i = 0; i + 1 < num_of_points_; ++i) {
5      // for x
6      //将约束方程转化为 g(x) = 0 的形式
7      g_l[i * 2] = 0.0;
8      g_u[i * 2] = 0.0;
9
10     // for y
11     g_l[i * 2 + 1] = 0.0;
12     g_u[i * 2 + 1] = 0.0;
13 }
14 // b. positional deviation constraints
15 int constraint_offset = 2 * (num_of_points_ - 1);
16 for (int i = 0; i < num_of_points_; ++i) {
17     g_l[constraint_offset + i] = 0.0;
18     g_u[constraint_offset + i] =
19         default_max_point_deviation_ * default_max_point_deviation_;
20 }
21 }

```

则总的约束个数为:

$$Num = 12n + 20 + 6n = 18n + 20 \quad (25)$$

设置初始值

优化变量的初始值为原始参考线的状态

- 非第一个点的曲率变化率定义为0, 第一个点的曲率、曲率变化率根据实际给出
- 计算弧长

$$\begin{aligned}
 \text{由正弦定理: } \frac{\sin\theta}{dis} &= \frac{\sin(\frac{\pi-\theta}{2})}{r} \\
 \Rightarrow dis &= \frac{\sin\theta \cdot r}{\cos\frac{\theta}{2}}, & \text{又 } s &= \theta \cdot r \\
 \Rightarrow s &= \frac{dis \cdot \theta}{2 \cdot \sin\frac{\theta}{2}}
 \end{aligned} \quad (26)$$

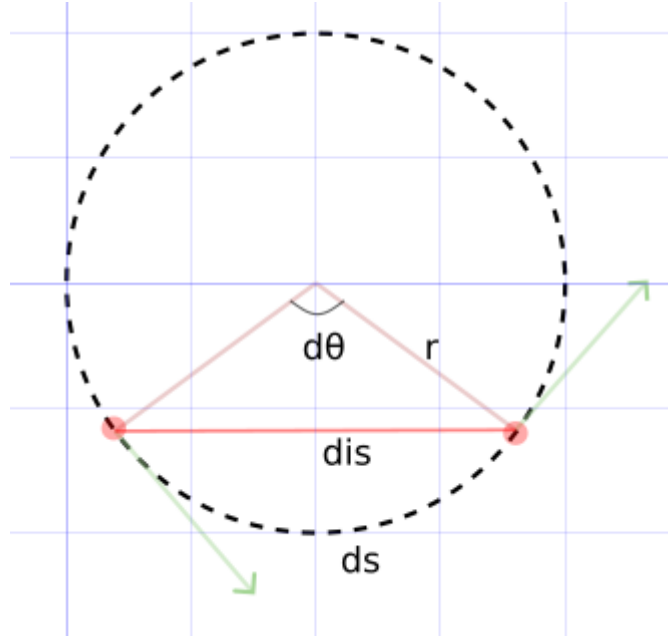
注:

```
x[variable_offset + i] = point_distances_[i] / std::cos(0.5 * delta_theta);
```

上面计算s的推导跟代码中的表达有些出入

- 计算曲率

$$\Delta s = \theta \cdot r \Rightarrow \kappa = \frac{1}{r} = \frac{\theta}{s} \quad (27)$$



```

1  bool SpiralProblemInterface::get_starting_point(int n, bool init_x, double* x,
2                                              bool init_z, double* z_L,
3                                              double* z_U, int m,
4                                              bool init_lambda,
5                                              double* lambda) {
6      ...
7      for (int i = 0; i < num_of_points_; ++i) {
8          int index = i * 5;
9          x[index] = relative_theta_[i];
10         x[index + 1] = 0.0;
11         x[index + 2] = 0.0;
12         x[index + 3] = init_points_[i].x();
13         x[index + 4] = init_points_[i].y();
14     }
15
16     int variable_offset = num_of_points_ * 5;
17     for (int i = 0; i + 1 < num_of_points_; ++i) {
18         double delta_theta = relative_theta_[i + 1] - relative_theta_[i];
19         x[variable_offset + i] = point_distances_[i] / std::cos(0.5 * delta_theta);
20     }
21
22     for (int i = 0; i + 1 < num_of_points_; ++i) {
23         double delta_theta = relative_theta_[i + 1] - relative_theta_[i];
24         x[(i + 1) * 5 + 1] = delta_theta / x[variable_offset + i];
25     }
26     x[1] = x[6];
27     //设置起点
28     if (has_fixed_start_point_) {
29         x[0] = start_theta_;
30         x[1] = start_kappa_;
31         x[2] = start_dkappa_;
32     }
33     return true;
34 }

```

设置目标函数

$$cost \ function = w_{length} \cdot \sum_{i=0}^{n-1} \Delta s_i + w_{\kappa} \cdot \sum_{i=0}^{n-1} \sum_{j=0}^{m-1} (\dot{\theta}(s_j))^2 + w_{dd\kappa} \cdot \sum_{i=0}^{n-1} \sum_{j=0}^{m-1} (\ddot{\theta}(s_j))^2 \quad (28)$$

```

1  bool SpiralProblemInterface::eval_f(int n, const double* x, bool new_x,
2                                  double& obj_value) {
3      CHECK_EQ(n, num_of_variables_);
4      if (new_x) {
5          update_pieewise_spiral_paths(x, n);
6      }
7
8      obj_value = 0.0;
9      for (int i = 0; i + 1 < num_of_points_; ++i) {
10         const auto& spiral_curve = piecewise_paths_[i];
11         double delta_s = spiral_curve.ParamLength();
12
13         obj_value += delta_s * weight_curve_length_;
14         // num_of_internal_points_为目标函数中的m,定义为5
15         // 对每两个节点之间均分出了5个内部节点, 分别将内部节点的曲率和曲率变化率加权求和,提高计算精度
16         for (int j = 0; j < num_of_internal_points_; ++j) {
17             double ratio =
18                 static_cast<double>(j) / static_cast<double>(num_of_internal_points_);
19             double s = ratio * delta_s;
20

```

```

21     double kappa = spiral_curve.Evaluate(1, s);
22     obj_value += kappa * kappa * weight_kappa_;
23
24     double dkappa = spiral_curve.Evaluate(2, s);
25     obj_value += dkappa * dkappa * weight_dkappa_;
26 }
27 }
28 return true;
29 }

```

设置目标梯度

略复杂

```

1  bool SpiralProblemInterface::eval_grad_f(int n, const double* x, bool new_x,
2                                          double* grad_f) {
3      ...
4      grad_f[variable_offset + i] += weight_curve_length_ * 1.0;
5      ...
6      grad_f[variable_offset + i] += weight_kappa_ * 2.0 * kappa *
7      spiral_curve.DeriveKappaDerivative(
8      DELTA_S, j, num_of_internal_points_);
9      ...
10     grad_f[variable_offset + i] += weight_dkappa_ * 2.0 * dkappa *
11     spiral_curve.DeriveDKappaDerivative(
12     DELTA_S, j, num_of_internal_points_);
13 }

```

设置约束函数

1. 分段曲线连接点的等式约束

$$\begin{aligned}
 g_{1i} &= \left(x_{i+1} - x_i - \int_0^{\Delta s_i} \cos(\theta(s)) ds \right)^2 \\
 g_{2i} &= \left(y_{i+1} - y_i - \int_0^{\Delta s_i} \sin(\theta(s)) ds \right)^2
 \end{aligned} \tag{29}$$

```

1  bool SpiralProblemInterface::eval_g(int n, const double* x, bool new_x, int m,
2                                          double* g) {
3      ...
4      // first, fill in the positional equality constraints
5      for (int i = 0; i + 1 < num_of_points_; ++i) {
6          int index0 = i * 5;
7          int index1 = (i + 1) * 5;
8
9          const auto& spiral_curve = piecewise_paths_[i];
10         double delta_s = spiral_curve.ParamLength();
11
12         double x_diff = x[index1 + 3] - x[index0 + 3] -
13             spiral_curve.ComputeCartesianDeviationX(delta_s);
14         g[i * 2] = x_diff * x_diff;
15
16         double y_diff = x[index1 + 4] - x[index0 + 4] -
17             spiral_curve.ComputeCartesianDeviationY(delta_s);
18         g[i * 2 + 1] = y_diff * y_diff;
19     }
20     ...

```

2. 位置平移非等式约束(将非等式转化为等式约束)

$$g_{i3} = (x_i - x_{ref_i})^2 + (y_i - y_{ref_i})^2 \tag{30}$$

```

1  ...
2  // second, fill in the positional deviation constraints
3  int constraint_offset = 2 * (num_of_points_ - 1);
4  for (int i = 0; i < num_of_points_; ++i) {
5      int variable_index = i * 5;
6      double x_cor = x[variable_index + 3];
7      double y_cor = x[variable_index + 4];
8
9      double x_diff = x_cor - init_points_[i].x();
10     double y_diff = y_cor - init_points_[i].y();
11
12     g[constraint_offset + i] = x_diff * x_diff + y_diff * y_diff;
13 }
14 return true;
15 }

```

- 3.

设置Jacobian矩阵

略

```
1  bool SpiralProblemInterface::eval_jac_g(int n, const double* x, bool new_x,
2                                          int m, int nele_jac, int* iRow,
3                                          int* jCol, double* values) {
4      ...
5  }
```

设置Hessian矩阵

调用拟牛顿法，无需求解Hessian矩阵

```
1  app->Options()->SetStringValue("hessian_approximation","limited-memory");
2  ...
3  bool SpiralProblemInterface::eval_h(int n, const double* x, bool new_x,
4                                       double obj_factor, int m,
5                                       const double* lambda, bool new_lambda,
6                                       int nele_hess, int* iRow, int* jCol,
7                                       double* values) {
8      ACHECK(false);
9      return true;
10 }
```

如何求解等式约束中的位置积分？

螺旋曲线笛卡尔坐标变换

对于任意 $s \in [0, s_i]$,任意坐标 $x(s),y(s)$ 表示为：

$$\begin{aligned} x(s) &= x_i + \int_0^s \cos(\theta(s))ds \\ y(s) &= y_i + \int_0^s \sin(\theta(s))ds \end{aligned}$$

(31)

上述积分求不出其解析解，实际计算利用数值积分的方法计算积分，Apollo默认使用高斯-勒让德求积公式进行求解（调用接口为ComputeCartesianDeviationX()）：

$$\begin{aligned} x(s) &= x_i + \frac{s}{2} \cdot \sum_{i=0}^n w_i \cdot \cos(\theta(\frac{s}{2} \cdot \zeta_i + \frac{s}{2})) \\ y(s) &= y_i + \frac{s}{2} \cdot \sum_{i=0}^n w_i \cdot \sin(\theta(\frac{s}{2} \cdot \zeta_i + \frac{s}{2})) \end{aligned}$$

(32)

求解步骤：

1.

将自变量区间 $[0, \Delta s_i]$ 转换到 $\xi_i \in [-1, 1]$
2.

Apollo中采用五点高斯积分，故 $n = 4$ ，查表得到在 $n = 4$ 处的 x_i 取值和权重 w_i ，计算出对应的函数值 $f(x_i)$ 与权重的乘积再累加

Gauss-Legendre求积公式

只需计算特定几个点处的多项式函数值的加权和，即可逼近积分值, 并且能保证较满意的精度.

1. 积分法则

考虑实数区间 $[-1, 1]$ 上的积分

$$\int_{-1}^1 f(\xi) \, d\xi.$$

(1)

一个数值积分法则 $(\xi_i, w_i), i = 1, \dots, n$,即积分点和积分权重, 具有如下形式

$$\int_{-1}^1 f(\xi) \, d\xi \approx \sum_{i=1}^n \omega_i f(\xi_i).$$

(2)

希望选取的积分法则具有尽可能高的数值精度, 即数值积分 (2) 对尽可能高阶的多项式准确成立. 一般来说, $2n$ 个参数可以唯一确定一个 $2n-1$ 次多项式. 因此希望可以找到积分法则使得下面的等式成立

$$\int_{-1}^1 p(\xi) \, d\xi = \sum_{i=1}^n \omega_i p(\xi_i), \quad \forall p \in \mathbb{P}_{2n-1}.$$

(3)

式中：

$$\xi_i, i = 1, 2, \dots, n \text{为} P_n(\xi_i) \text{的} n \text{个根, 权重} \omega_i = \int_{-1}^1 L_i(\xi) \, d\xi$$

(33)

$$\text{其中} L_i(\xi) = \sum_{j=1, j \neq i}^n \frac{\xi - \xi_j}{\xi_i - \xi_j} \text{为} Lagrange \text{插值基函数}$$

2. 一般区间上的数值积分

通常的做法是将一般区间 $[a, b]$, $a, b \in R$ 上的积分线性变换到参考单元 $[-1, 1]$ 上.

$$\begin{aligned}\int_a^b f(x)dx &= \frac{b-a}{2} \int_{-1}^1 f\left(\frac{b-a}{2}\xi + \frac{a+b}{2}\right) d\xi \\ &\approx \frac{b-a}{2} \sum_i \omega_i f\left(\frac{b-a}{2}\xi_i + \frac{a+b}{2}\right)\end{aligned}$$

(34)

因此, 区间 $[a, b]$ 上的积分法则 (x_i, w_i) 为

$$x_i = \frac{b-a}{2}\xi_i + \frac{a+b}{2}, \quad w_i = \frac{b-a}{2}\omega_i,$$

(35)

即

$$\int_a^b f(x)dx \approx \sum_i w_i f(x_i).$$

(36)

通过Gauss-Legendre 积分积分点与权重系数表, 求得数值积分值

n	x_i	w_i
1	0.0000000000000000	2.0000000000000000
2	-0.577350269189626	1.0000000000000000
	0.577350269189626	1.0000000000000000
3	-0.774596669241484	0.5555555555555556
	0.0000000000000000	0.8888888888888889
	0.774596669241484	0.5555555555555556
4	-0.861136311594053	0.347854845137454
	-0.339981043584856	0.652145154862546
	0.339981043584856	0.652145154862546
	0.861136311594053	0.347854845137454
5	-0.906179845938664	0.236926885056189
	-0.538469310105683	0.478628670499366
	0.0000000000000000	0.5688888888888889
	0.538469310105683	0.478628670499366
	0.906179845938664	0.236926885056189

Apollo三种平滑器对比

未完待续...