

移动机器人运动规划课程

第五章作业: 最优轨迹生成

Author: JT

Instructor: 深蓝学院

Date Last Edited: 2022 年 11 月 27 日

本次作业的主要是 Minimum-jerk 问题的求解

### 数学公式推导

针对每一段轨迹,可以写为 5 次多项式  $f(t) = c_0 + c_1 t + c_2 t^2 + c_3 t^3 + c_4 t^4 + c_5 t^5$ ,最核心的是关于参数  $C = [c_0, c_1, c_2, c_3, c_4, c_5]$  的求解。

$$f(t) = \left[1, t, t^2, t^3, t^4, t^5\right] C$$

$$v(t) = f^{(1)}(t) = \left[0, 1, 2t, 3t^2, 4t^3, 5t^4\right] C$$

$$a(t) = f^{(2)}(t) = \left[0, 0, 2, 6t, 12t^2, 20t^3\right] C$$

$$jerk(t) = f^{(3)}(t) = \left[0, 0, 0, 6, 24t, 60t^2\right] C$$

设共有 M 段轨迹, f(t) 可以写为:

$$f(t) = \begin{cases} \left[ 1, t, t^2, t^3, t^4, t^5 \right] C_0 & T_0 < t < T_1 \\ \left[ 1, t, t^2, t^3, t^4, t^5 \right] C_1 & T_1 < t < T_2 \\ \dots & \\ \left[ 1, t, t^2, t^3, t^4, t^5 \right] C_M & T_{M-1} < t < T_M \end{cases}$$

根据推导, jerk(t) 可以写为:

$$jerk(t) = \begin{cases} \begin{bmatrix} 0, 0, 0, 6, 24t, 60t^2 \end{bmatrix} C_0 & T_0 < t < T_1 \\ \begin{bmatrix} 0, 0, 0, 6, 24t, 60t^2 \end{bmatrix} C_1 & T_1 < t < T_2 \\ & & \\ \begin{bmatrix} 0, 0, 0, 6, 24t, 60t^2 \end{bmatrix} C_M & T_{M-1} < t < T_M \end{cases}$$

设计目标函数为:

$$J(C) = \sum_{i=1}^{M} \int_{T_{i-1}}^{T_i} (jerk(t))^2 dt$$

 $\ \ \diamondsuit \ \ a = [0,0,0,6,24t,60t^2]^T, \ \ \ \ \, \emptyset \ \ (jerk(t))^2 = (a^TC)^T(a^TC) = C^Taa^TC \, . \ \ \ \ \, \diamondsuit \ \ A(t) = aa^T\,,$ 

$$\int_{T_{i-1}}^{T_i} (jerk(t))^2 dt = \int_{T_{i-1}}^{T_i} C_i^T A(t) C_i dt = C_i^T Q_i C_i$$

$$J(C) = \sum_{i=1}^{M} \int_{T_{i-1}}^{T_{i}} (jerk(t))^{2} dt = \sum_{i=1}^{M} C_{i}^{T} Q_{i} C_{i} = \bar{C}^{T} \bar{Q} \bar{C}$$

其中:

$$\bar{C} = [C_1^T, C_2^T, \dots, C_M^T]^T$$

$$\bar{Q} = \begin{bmatrix} Q_1 & & & \\ & Q_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & Q_3 \end{bmatrix}$$

显然 J(C) 是一个二次型,所以 Minimum-jerk 的轨迹优化问题可以转换为一个二次规划问题。定义目标函数后,考虑无障碍情况下的约束,主要是导数约束和连续性约束两类。导数约束限制了轨迹的初始状态和终止状态(位置、速度、加速度等)以及每一段轨迹开始/结束的位置,即前端路径规划得到的路径点对轨迹进行约束;连续性约束可以使相邻的轨迹段平滑过渡。

#### 导数约束

初始状态和终止状态约束,位置、速度、加速度等,即:

$$f(T_0) = x_0, f'(T_0) = v_0, f''(T_0) = a_0$$

$$f(T_M) = x_M, f'(T_M) = v_M, f''(T_M) = a_M$$

每段轨迹的初始状态约束,即:

$$f_i(T_{i-1}) = x_{i-1}$$

#### 连续性约束

两段轨迹的连接处,期望在该点处的状态是平滑的(位置、速度、加速度、jerk、snap等),即:

$$f_i(T_i) = f_{i+1}(T_i)$$

$$f_i^{(1)}(T_i) = f_{i+1}^{(1)}(T_i)$$

$$f_i^{(2)}(T_i) = f_{i+1}^{(2)}(T_i)$$

$$f_i^{(3)}(T_i) = f_{i+1}^{(3)}(T_i)$$

$$f_i^{(4)}(T_i) = f_{i+1}^{(4)}(T_i)$$

以上导数约束和连续性约束都是等式约束,可以写为矩阵的形式 MC = b:

$$M = \begin{bmatrix} F_0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ E_1 & F_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & E_2 & F_2 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & F_{M-1} \\ 0 & 0 & 0 & \dots & E_M \end{bmatrix}$$

$$b = \left[ D_0^T, D_1^T, 0_{m \times d_1}, \dots, D_{M-1}^T, 0_{m \times d_{M-1}}, D_M^T \right]^T$$

其中:

$$F_0 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$E_{i} = \begin{bmatrix} 1 & t & t^{2} & t^{3} & t^{4} & t^{5} \\ 1 & t & t^{2} & t^{3} & t^{4} & t^{5} \\ 0 & 1 & 2t & 3t^{2} & 4t^{3} & 5t^{4} \\ 0 & 0 & 2 & 6t & 12t^{2} & 20t^{3} \\ 0 & 0 & 0 & 6 & 24t & 60t^{2} \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 24 & 120t \end{bmatrix}$$

$$F_i = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ -1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -2 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -6 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & -24 & 0 \end{bmatrix}$$

$$E_M = \begin{bmatrix} 1 & t & t^2 & t^3 & t^4 & t^5 \\ 0 & 1 & 2t & 3t^2 & 4t^3 & 5t^4 \\ 0 & 0 & 2 & 6t & 12t^2 & 20t^3 \end{bmatrix}$$

 $F_0$  的三行分别表示起点位置、速度和加速度约束; $E_M$  的三行分别表示终点位置、速度和加速度约束。  $[E_i, F_i]$  第一行表示中间点的位置约束,第二行到第六行分别表示中间点的位置、速度、加速度、 $f_i$   $f_i$ 

根据线性方程组求解的原理,只使用等式约束 MC=b 已经可以解出系数的解析解  $C=M^{-1}b$ ,无需使用优化的方法对二次规划问题 J(C) 进行求解,若有不等式约束,还是需要求解器进行优化。

## 程序设计

```
Const Eigen: Vectoral distributions

| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distributions
| Const Eigen: Vectoral distribut
```

图 1: 程序截图 1

```
| Content of the con
```

图 2: 程序截图 2

# 运行效果

JT

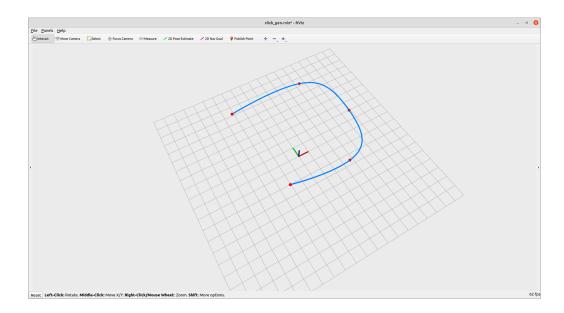


图 3: 运行结果