



深蓝学院
shenlanxueyuan.com

第四章作业思路分享

主讲人 夏韵凯



纲要

- 第一部分：公式推导
- 第二部分：ROS代码

1.公式推导

梳理求解最小值的步骤

1. 构建汉密尔顿方程
2. 根据庞特里亚金极小值原理求解最优控制 u ，即课程中的加加速度 $j(t)$ ，与三个变量 α ， β ， γ 相关的表达式，同时得到 $cost$ 与 α ， β ， γ 相关的表达式
3. 积分得到最优状态 $p(t)$ ， $v(t)$ ， $a(t)$
4. 将起点与终点状态带入3，得到 α ， β ， γ 与约束， T 相关的表示
5. 带入 $cost$ 得出， $cost$ 只与 T 相关的表达式
6. 求出最优的 T ，得到最终的轨迹状态 $p(t)$ ， $v(t)$ ， $a(t)$

1.公式推导

- 构建汉密尔顿方程与课程PPT中相同，即

$$H(s,u,\lambda) = \frac{1}{T} j^2 + \lambda^T f_s(s,u) = \frac{1}{T} j^2 + \lambda_1 v + \lambda_2 a + \lambda_3 j$$

- 根据庞特里亚金极小值原理求解最优解 u^* ，即最优的加加速度方程 $j^*(t)$

For fixed final state problem:

$$h(s(T)) = \begin{cases} 0, & \text{if } s = s(T) \\ \infty, & \text{otherwise} \end{cases} \quad \text{Not differentiable}$$

For (partially)-free final state problem:

$$\text{given } s_i(T), i \in I$$

We have boundary condition for other costate:

$$\lambda_j(T) = \frac{\partial h(s^*(T))}{\partial s_j}, \text{ for } j \neq i$$

- 因此课程中终点的位置，速度，加速度都固定，因此costate λ 约束无法求偏导
- 作业中位置固定，速度，加速度不固定，因此位置无法求偏导，速度，加速度可以求偏导，又因为终点位置与速度 v ，加速度 a 无关，得到 $\lambda_2 = 0, \lambda_3 = 0$

结合课程中

$$\lambda(T) = \frac{1}{T} \begin{bmatrix} -2\alpha \\ 2\alpha t + 2\beta \\ -\alpha t^2 - 2\beta t - 2\gamma \end{bmatrix} \quad \text{得到} \quad \begin{cases} \beta = -\alpha T \\ \gamma = \frac{\alpha}{2} T^2 \end{cases} \quad \lambda(t) = \frac{1}{T} \begin{bmatrix} -2\alpha \\ 2\alpha(t-T) \\ -\alpha t^2 + 2\alpha T t - \alpha T^2 \end{bmatrix}$$

1.公式推导

得出最优输入为

$$u^*(t) = j^*(t) = \arg \min_{j(t)} H(s^*(t), u^*(t), \lambda(t)) = \frac{1}{2} \alpha (t - T)^2$$

向前积分可知最优状态

$$s^*(t) = \begin{bmatrix} p(t) \\ v(t) \\ a(t) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{\alpha}{120}(t-T)^5 + \frac{2a_0 + \alpha}{12}t^2 + (v_0 - \frac{\alpha}{24}T^4)t + (p_0 + \frac{\alpha}{120}T^5) \\ \frac{\alpha}{24}(t-T)^4 + (a_0 + \frac{\alpha}{6}T^3)t + (v_0 - \frac{\alpha}{24}T^4) \\ \frac{\alpha}{6}(t-T)^3 + (a_0 + \frac{\alpha}{6}T^3) \end{bmatrix}$$

1.公式推导

将T带入P(t)可知终点的约束为

$$p_f = \frac{2a_0 + \alpha}{12}T^2 + (v_0 - \frac{\alpha}{24}T^4)T + (p_0 + \frac{\alpha}{120}T^5)$$

可以解出

$$\alpha = \frac{20}{T^5}(p_f - p_0 - \frac{1}{2}a_0T^2 - v_0T)$$

最终目标函数为

$$J = \frac{1}{T} \int_0^T j^*(t)dt = \frac{20}{T^6}(\Delta p)^2$$

$$\Delta p = p_f - p_0 - \frac{1}{2}a_0T^2 - v_0T$$

1.公式推导

可以看出J是只关于T的函数

为了令J最小，对T进行求导，使表达式为

$$(p_f - p_0 - \frac{1}{2}a_0T^2 - v_0T)(a_0T^2 + 4v_0T - 6p_f - 6p_0) = 0$$

可以得到T的值为

$$T^* = \frac{-v_0 \pm \sqrt{v_0^2 + 2a_0(p_f - p_0)}}{a_0} \text{ 或 } T^* = \frac{-2v_0 \pm \sqrt{4v_0^2 + 6a_0(p_f - p_0)}}{a_0}$$

实际使用时，T不能为虚数和复数，比较正数T其cost大小，得到最优的T*

2.ROS代码

前向积分公式是恒加速度的运动公式

$$v_1 = v_0 + a_0 t$$

$$p_1 = p_0 + v_0 t + 0.5 a_0 t^2$$

```
pos(0) = pos(0) + vel(0)*delta_time + 0.5*acc_input(0)*delta_time*delta_time;  
pos(1) = pos(1) + vel(1)*delta_time + 0.5*acc_input(1)*delta_time*delta_time;  
pos(2) = pos(2) + vel(2)*delta_time + 0.5*acc_input(2)*delta_time*delta_time;  
  
vel(0) = vel(0) + acc_input(0)*delta_time;  
vel(1) = vel(1) + acc_input(1)*delta_time;  
vel(2) = vel(2) + acc_input(2)*delta_time;
```


2.ROS代码

目标方程为：

$$J = \int_0^T (1 + a_x^2 + a_y^2 + a_z^2) dt = T +$$
$$\left(\frac{1}{3}\alpha_1^2 T^3 + \alpha_1\beta_1 + \beta_1^2 T\right) +$$
$$\left(\frac{1}{3}\alpha_2^2 T^3 + \alpha_2\beta_2 + \beta_2^2 T\right) +$$
$$\left(\frac{1}{3}\alpha_3^2 T^3 + \alpha_3\beta_3 + \beta_3^2 T\right)$$

三个坐标轴的求解时一样的，因此以一轴为例

$$\alpha_1 = -\frac{12}{T^3} \Delta p_x + \frac{6}{T^2} \Delta v_x$$
$$\beta_1 = -\frac{1}{T^2} \Delta p_x + \frac{2}{T} \Delta v_x$$

2.ROS代码

带入J可知

$$J = T + \frac{12}{T^3}(\Delta p_x^2 + \Delta p_y^2 + \Delta p_z^2) - \frac{12}{T^2}(\Delta p_x \Delta v_x + \Delta p_y \Delta v_y + \Delta p_z \Delta v_z) + \frac{4}{T}(\Delta v_x^2 + \Delta v_y^2 + \Delta v_z^2)$$

求极值即求

$$\begin{aligned} \frac{\partial J(T)}{\partial T} &= 1 - \frac{36}{T^4}(\Delta p_x^2 + \Delta p_y^2 + \Delta p_z^2) + \frac{24}{T^3}(\Delta p_x \Delta v_x + \Delta p_y \Delta v_y + \Delta p_z \Delta v_z) - \frac{4}{T^2}(\Delta v_x^2 + \Delta v_y^2 + \Delta v_z^2) = 0 \end{aligned}$$

2.ROS代码

多项式求跟的方法

Eigen PolynomialSolver

使用Eigen内置的多项式求解器

十分简单，调用EigenAPI即可

```
Eigen::PolynomialSolver<double, Eigen::Dynamic>::RootsType & r = solver.roots();
```

<http://www.ce.unipr.it/people/medici/eigen-poly.html>



感谢各位聆听 !
Thanks for Listening

