Motion_Planning_Hw6

深蓝学院《移动机器人运动规划》第九期,第6章课程作业。该代码实现了基于nonlinear MPC的轨迹跟踪控制,并解决了系统控制时延的问题。

HOW TO RUN

./install_tools.sh catkin_make -j1 source devel/setup.bash roslaunch mpc_car simulation.launch

HOW TO TURN PARAMETERS

./src/mpc_car/config/mpc_car.yaml -> mpc parameters
./src/car_simulator/config/car_simulator.yaml -> initial states (in simulation)

Theory

Linearize Nonlinear Model

将非线性模型泰勒展开后,整理成状态传递方程的形式如下:

$$egin{aligned} \dot{\mathbf{x}} &= \mathbf{A_c}\mathbf{x} + \mathbf{B_c}\mathbf{u} + \mathbf{g_c} \ & rac{\mathbf{x_{k+1}} - \mathbf{x_k}}{T_s} &= \mathbf{A_c}\mathbf{x_k} + \mathbf{B_c}\mathbf{u_k} + \mathbf{g_c} \ & \mathbf{x_{k+1}} &= (\mathbf{I} + T_s\mathbf{A}_c)\mathbf{x_k} + T_s\mathbf{B_c}\mathbf{u_k} + T_s\mathbf{g_c} \ & \mathbf{x_{k+1}} &= \mathbf{A_k}\mathbf{x_k} + \mathbf{B_k}\mathbf{u_k} + \mathbf{g_k} \end{aligned}$$

选取经典的自行车非线性控制模型,因此矩阵内部各项具体表达如下:

$$\begin{bmatrix} \dot{p_x} \\ \dot{p_y} \\ \dot{\phi} \\ \dot{v} \end{bmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & -\bar{v}\sin\bar{\phi} & \cos\bar{\phi} \\ 0 & 0 & \bar{v}\cos\bar{\phi} & \sin\bar{\phi} \\ 0 & 0 & 0 & \frac{\tan\bar{\delta}}{L} \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{bmatrix} p_x \\ p_y \\ \phi \\ v \end{bmatrix} + \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \\ 0 & \frac{\bar{v}}{L}\frac{1}{\cos^2\bar{\delta}} \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{bmatrix} a \\ \delta \end{bmatrix} + \begin{pmatrix} \bar{v}\bar{\phi}\sin\bar{\phi} \\ -\bar{v}\bar{\phi}\cos\bar{\phi} \\ -\frac{\bar{v}}{L}\frac{\bar{\delta}}{\cos^2\bar{\delta}} \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

Constrained Quadratic Problem

由于主要任务为跟踪预设轨迹,构建代价函数时主要考虑偏离轨迹和航向角而产生的代价,而控制量仅作约束处理,因此约束二次型优化问题描述如下:

$$egin{aligned} minJ &= \sum_{i=0}^{N} (x-x_r)^2 + (y-y_r)^2 + rho * (phi-phi_r)^2 \ s.t. - 0.1 <= v_k <= v_{max} \ |a_k| <= a_{max} \ |\delta_k| <= \delta_{max} \ |\delta_{k+1} - \delta_k| <= \dot{\delta}_{max} T_S \end{aligned}$$

为对照代码中输入的矩阵,给出矩阵形式的表达:

$$J(\mathbf{z}, \mathbf{x_0}) = (\mathbf{X} - \mathbf{X_{ref}})^{\mathrm{T}} \mathbf{\bar{Q}} (\mathbf{X} - \mathbf{X_{ref}})$$

代入状态空间传递方程:

$$J(\mathbf{z}, \mathbf{x_0}) = (\bar{\mathbf{A}}_{\mathbf{d}}\mathbf{x_0} + \bar{\mathbf{B}}_{\mathbf{d}}\mathbf{z} + \bar{\mathbf{g}}_{\mathbf{c}} - \mathbf{X}_{\mathbf{ref}})^{\mathbf{T}} \bar{\mathbf{Q}} (\bar{\mathbf{A}}_{\mathbf{d}}\mathbf{x_0} + \bar{\mathbf{B}}_{\mathbf{d}}\mathbf{z} + \bar{\mathbf{g}}_{\mathbf{c}} - \mathbf{X}_{\mathbf{ref}})$$

其中X为($\mathbf{x}_1^T, \mathbf{x}_2^T, \mathbf{x}_3^T, ..., \mathbf{x}_N^T$) $^T, \mathbf{x}_i$ 为某一离散时刻的状态向量。

控制序列z为待优化变量,对其求J的梯度,由此可得到OSQP求解器需要的P和q系数矩阵:

$$egin{aligned}
abla_{\mathbf{z}}J &= \mathbf{P}\mathbf{z} + \mathbf{q} \ &= \mathbf{2}ar{\mathbf{B}}_{\mathbf{d}}^{\mathbf{T}}ar{\mathbf{Q}}ar{\mathbf{B}}_{\mathbf{d}}\mathbf{z} + \mathbf{2}ar{\mathbf{B}}_{\mathbf{d}}^{\mathbf{T}}ar{\mathbf{Q}}(ar{\mathbf{A}}_{\mathbf{d}}\mathbf{x}_{\mathbf{0}} + ar{\mathbf{g}}_{\mathbf{c}} - \mathbf{X}_{\mathbf{ref}}) \end{aligned}$$

其中 X_{ref} 为跟踪的参考轨迹序列

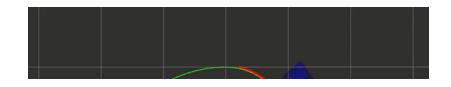
Delay Compensation

对于带有控制时延的系统,需联合上一次优化得到的控制序列,将观测状态(t时刻观察到的)补偿至未来的 $t+\tau$ 时刻的状态量,才能作为MPC求解过程的初始状态 $\mathbf{x_0}$ 。

$$\mathbf{\bar{x}_0} = \mathbf{x}(t+ au)$$

主要基于非线性方程 $\dot{\mathbf{x}} = \mathbf{A}(t)\mathbf{x}(t) + \mathbf{B}(t)\mathbf{u}(t-\tau)$,采用四阶龙格库塔法求得 $\mathbf{x}(t+\tau)$

AN EXAMPLE



第2页 共3页

