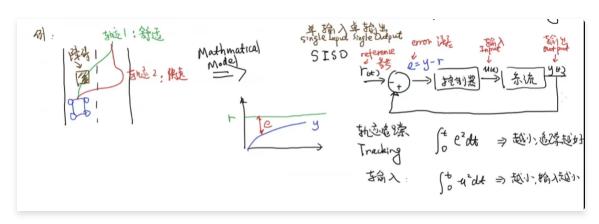
1. 最优化控制和基本概念

Single Input Single Output System

Multiple Input Multiple Output (MIMO)

MPC

Single Input Single Output System



代价 / 目标函数 (Cost / Object Function):

$$J=\int_0^t qe^2\,dt+ru^2\,dt$$

前一项越小,说明误差越小,**效果越好**;后一项越小,说明控制输入量越小,系统的**能耗也越小**; 最终要确定**调节参数** q,r 的值,使得:

 $\min J$

这里的 q, r 更像是一种权重。

Multiple Input Multiple Output (MIMO)

Mino

Mino

$$Y = CX$$
 $J = \begin{cases} x_1 \\ x_2 \end{cases} = A \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} + B\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$
 $K = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$
 $K = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$
 $K = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$
 $K = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$
 $K = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$
 $K = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$
 $K = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$
 $K = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$
 $K = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$
 $K = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$
 $K = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$
 $K = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$
 $K = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$
 $K = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$
 $K = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_$

MPC

概念:通过模型来预测系统在某一未来时间段的表现来进行优化控制。

常用离散型状态空间表达:

$$\boldsymbol{x}_{k+1} = \boldsymbol{A}\boldsymbol{x}_k + \boldsymbol{B}\boldsymbol{u}_k$$

三个步骤:

Step 1: 在 k 时刻,测量/估计当前系统状态;

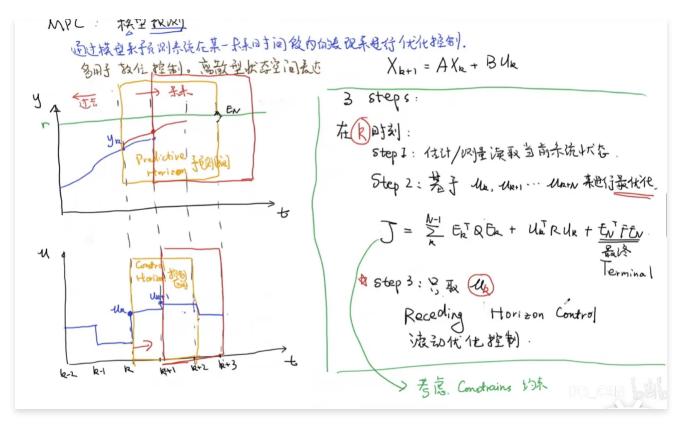
Step 2: 基于 $\boldsymbol{u}_k, \boldsymbol{u}_{k+1}, \dots, \boldsymbol{u}_{k+N-1}$ 来进行最优化控制;

$$J = \sum_k^{N-1} E_k^T Q E_k + U_k^T R U_k + E_N^T F E_N$$

 $E_N^T F E_N$ 表示预测区间最后时刻的代价。

Step 3: 在k时刻,只实施 $oldsymbol{u}_k$ 。滚动优化控制(Receding Horizon Control)

从上可以看出,MPC每一步都需要求解最优化的控制,因此需要消耗大量计算资源。



为什么要引入MPC控制?最优控制中的代价函数需要计算从0时刻到正无穷时刻的积分,这是一种很贪婪的行为,需要**消耗大量算力**;同时,系统如果是一个时变系统,或者面临扰动的话,**前一时刻得到的最优并不一定是下一时刻的最优值。**