

### 3. 一个详细的建模例子

前两节1. 2.提到的系统状态方程：

$$x(k+1) = Ax(k) + Bu(k) \quad (1)$$

定义如下系统：

$$\begin{cases} x_1(k+1) = x_1(k) + 0.1x_2(k) \\ x_2(k+1) = 2x_2(k) + 0.5u(k) \end{cases} \quad (2)$$

写成矩阵形式：

$$\begin{bmatrix} x_1(k+1) \\ x_2(k+1) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0.1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1(k) \\ x_2(k) \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ 0.5 \end{bmatrix} u(k) \quad (3)$$

我们可以知道，这个系统的状态矩阵  $A_{2 \times 2} = \begin{bmatrix} 1 & 0.1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}$ ，控制矩阵  $B_{2 \times 1} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0.5 \end{bmatrix}$ ；

在上一节中，我们推导了最优化MPC中  $\mathbf{X}_k$  的表达式：

$$\mathbf{X}(k) = \mathbf{M}\mathbf{x}(k) + \mathbf{C}U(k) \quad (4)$$

假设预测步长为3，即  $N = 3$ ，则：

$$\begin{aligned}
 X(k) = \begin{bmatrix} x(k|k) \\ x(k+1|k) \\ x(k+2|k) \\ x(k+3|k) \end{bmatrix} &= \begin{bmatrix} x_1(k|k) \\ x_2(k|k) \\ x_1(k+1|k) \\ x_2(k+1|k) \\ x_1(k+2|k) \\ x_2(k+2|k) \\ x_1(k+3|k) \\ x_2(k+3|k) \end{bmatrix} \\
 U(k) = \begin{bmatrix} u(k|k) \\ u(k+1|k) \\ u(k+2|k) \end{bmatrix} &= \begin{bmatrix} u(k|k) \\ u(k+1|k) \\ u(k+2|k) \end{bmatrix}
 \end{aligned}
 \tag{5}$$

其中,

$$\begin{aligned}
 M &= [I_{n \times n}, A, A^2, \dots, A^N]^T \\
 &= [I_{n \times n}, A, A^2 A^3]^T \\
 &= \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ 1 & 0.1 \\ 0 & 2 \\ 1 & 0.3 \\ 0 & 4 \\ 1 & 0.7 \\ 0 & 8 \end{bmatrix}_{8 \times 2}
 \end{aligned}
 \tag{6}$$

$$\begin{aligned}
C &= \begin{bmatrix} 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \mathbf{B} & 0 & \cdots & 0 \\ \mathbf{AB} & \mathbf{B} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \mathbf{A}^{N-1}\mathbf{B} & \mathbf{A}^{N-2}\mathbf{B} & \cdots & \mathbf{B} \end{bmatrix}_{8 \times 3} \\
&= \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ \mathbf{B} & 0 & 0 \\ \mathbf{AB} & \mathbf{B} & 0 \\ \mathbf{A}^2\mathbf{B} & \mathbf{AB} & \mathbf{B} \end{bmatrix}_{8 \times 3} \\
&= \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0.5 & 0 & 0 \\ 0.05 & 0.5 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0.15 & 0.05 & 0 \\ 2 & 1 & 0.5 \end{bmatrix}_{8 \times 3}
\end{aligned} \tag{7}$$

在上一节我们还推导出了代价函数的一般形式：

$$J = \mathbf{x}_k^T \mathbf{G} \mathbf{x}_k + 2\mathbf{x}_k^T \mathbf{E} \mathbf{U}_k + \mathbf{U}_k^T \mathbf{H} \mathbf{U}_k \tag{8}$$

其中,  $\mathbf{G} = \mathbf{M}^T \bar{\mathbf{Q}} \mathbf{M}$ ,  $\mathbf{E} = \mathbf{M}^T \bar{\mathbf{Q}} \mathbf{C}$ ,  $\mathbf{H} = \mathbf{C}^T \bar{\mathbf{Q}} \mathbf{C} + \bar{\mathbf{R}}$ ,

$\bar{\mathbf{Q}}, \bar{\mathbf{R}}$  分别是状态矩阵和输入（控制）矩阵权重系数的增广矩阵：

$$\bar{\mathbf{Q}} = \begin{bmatrix} \mathbf{Q} & \cdots & 0 \\ \vdots & \mathbf{Q} & \vdots \\ 0 & \cdots & \mathbf{F} \end{bmatrix}, \quad \bar{\mathbf{R}} = \begin{bmatrix} \mathbf{R} & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & \mathbf{R} \end{bmatrix} \tag{9}$$

将  $\mathbf{G}, \mathbf{E}, \mathbf{H}$  代入Eq.(8), 我们就得到了这个系统的代价函数  $J$ 。