

线性时不变系统的周期采样控制及稳定性分析

目录

1. 系统方程	1
2. 问题提出	1
3. 稳定性分析	1
3.1 Lyapunov-Krasovskii 泛函的构建	1
3.2 指数稳定性	4
3.2.1 引理	4
3.2.2 V 的下界保证	4
3.2.3 V 的上界保证	5
3.3 结论	6
4. 求解 LMI	6
4.1 端点 LMI	6
4.2 解耦	8
4.3 求解结果	8
5. 仿真	8

1. 系统方程

线性时不变系统方程如下:

$$\dot{x}(t) = Ax(t) + Bu(t) \quad (1)$$

其中,

$$u(t) = Kx(t_k) \quad t \in [t_k, t_{k+1}) \quad (2)$$

其中, $t_k = k \cdot h$ 。

2. 问题提出

对于一个给定的线性时不变系统(1), 如何设计一个基于周期采样 h 的状态反馈控制器(2), 使得最终的闭环控制系统是渐进稳定的?

令 $\tau(t) = t - t_k$, 且满足 $\tau(t) \in [0, h)$, $\dot{\tau}(t) = 1$ 。所以, 系统(1)转化为:

$$\dot{x}(t) = Ax(t) + BKx(t - \tau(t)) \quad (3)$$

3. 稳定性分析

3.1 Lyapunov-Krasovskii 泛函的构建

构建如下形式的 LKF:

$$V(t, x_t, \dot{x}_t) = V_S(t, x_t, \dot{x}_t) + V_X(t, x_t) \quad (4)$$

其中,

$$V_S(t, x_t, \dot{x}_t) = x^T(t)Px(t) + (h - \tau(t)) \int_{t-\tau(t)}^t e^{2\alpha(s-t)} \dot{x}^T(s)U\dot{x}(s)ds \quad (5)$$

$$V_X = (h - \tau(t)) \xi^T(t) \begin{pmatrix} \frac{X + X^T}{2} & -X + X_1 \\ * & -X_1 - X_1^T + \frac{X + X^T}{2} \end{pmatrix} \xi(t) \quad (6)$$

其中,

$$\xi^T(t) = [x^T(t) \quad x^T(t - \tau(t))] \quad (7)$$

对(4)求导得:

$$\begin{aligned} \dot{V}(t, x_t, \dot{x}_t) &= \dot{V}_S(t, x_t, \dot{x}_t) + \dot{V}_X(t, x_t) \\ &= 2\dot{x}^T(t) Px(t) - \int_{t-\tau(t)}^t e^{2\alpha(s-t)} \dot{x}^T(s) U \dot{x}(s) ds \\ &\quad - 2\alpha(h - \tau(t)) \int_{t-\tau(t)}^t e^{2\alpha(s-t)} \dot{x}^T(s) U \dot{x}(s) ds \\ &\quad + (h - \tau(t)) \dot{x}^T(t) U \dot{x}(t) - \xi^T(t) \begin{pmatrix} \frac{X + X^T}{2} & -X + X_1 \\ * & -X_1 - X_1^T + \frac{X + X^T}{2} \end{pmatrix} \xi(t) \\ &\quad + (h - \tau(t)) (\dot{x}^T(t) (X + X^T) x(t) + 2\dot{x}^T(t) (-X + X_1) x(t - \tau(t))) \end{aligned} \quad (8)$$

莱布尼茨积分法则:

$$\frac{d}{dt} \int_{a(t)}^{b(t)} f(t, s) ds = f(t, b(t)) \cdot b'(t) - f(t, a(t)) \cdot a'(t) + \int_{a(t)}^{b(t)} \frac{\partial}{\partial t} f(t, s) ds$$

因此,

$$\begin{aligned} \dot{V}(t, x_t, \dot{x}_t) + 2\alpha V(t, x_t, \dot{x}_t) &= 2\dot{x}^T(t) Px(t) + 2\alpha x^T(t) Px(t) - \int_{t-\tau(t)}^t e^{2\alpha(s-t)} \dot{x}^T(s) U \dot{x}(s) ds \\ &\quad + (h - \tau(t)) \dot{x}^T(t) U \dot{x}(t) - \xi^T(t) \begin{pmatrix} \frac{X + X^T}{2} & -X + X_1 \\ * & -X_1 - X_1^T + \frac{X + X^T}{2} \end{pmatrix} \xi(t) \\ &\quad + (h - \tau(t)) (\dot{x}^T(t) (X + X^T) x(t) + 2\dot{x}^T(t) (-X + X_1) x(t - \tau(t))) \\ &\quad + 2\alpha(h - \tau(t)) \xi^T(t) \begin{pmatrix} \frac{X + X^T}{2} & -X + X_1 \\ * & -X_1 - X_1^T + \frac{X + X^T}{2} \end{pmatrix} \xi(t) \end{aligned} \quad (9)$$

令 $v_1 = \frac{1}{\tau(t)} \int_{t-\tau(t)}^t \dot{x}(s) ds$, 利用琴生不等式得:

$$\int_{t-\tau(t)}^t \dot{x}^T(s) U \dot{x}(s) ds \geq \frac{1}{\tau(t)} \left[\int_{t-\tau(t)}^t \dot{x}(s) ds \right]^T U \left[\int_{t-\tau(t)}^t \dot{x}(s) ds \right] = \tau(t) v_1^T U v_1 \quad (10)$$

琴生不等式:

$$\left[\int_a^b \varepsilon(\sigma) d\sigma \right]^T N \left[\int_a^b \varepsilon(\sigma) d\sigma \right] \leq (b-a) \int_a^b \varepsilon^T(\sigma) N \varepsilon(\sigma) d\sigma$$

应用自由权矩阵法,

由(3)得:

$$0 = 2(x^T(t)P_2^T + \dot{x}^T(t)P_3^T) \times (Ax(t) + BKx(t-\tau(t)) - \dot{x}(t)) \quad (11)$$

由微积分基本定理:

$$\int_{t-\tau(t)}^t \dot{x}(s) ds = x(t) - x(t-\tau(t)) \quad (12)$$

所以:

$$0 = 2(x^T(t)Y_1^T + \dot{x}^T(t)Y_2^T + x^T(t-\tau(t))T^T) \times (\tau(t)v_1 + x(t-\tau(t)) - x(t)) \quad (13)$$

令 $\eta^T(t) = [x^T(t) \ \dot{x}^T(t) \ x^T(t-\tau(t)) \ v_1^T]$, 得到:

$$\begin{aligned} & \dot{V}(t, x_t, \dot{x}_t) + 2\alpha V(t, x_t, \dot{x}_t) \\ & \leq 2\dot{x}^T(t)Px(t) + 2\alpha x^T(t)Px(t) - e^{-2\alpha h}\tau(t)v_1^T U v_1 \\ & \quad + (h-\tau(t))\dot{x}^T(t)U\dot{x}(t) - \xi^T(t) \begin{pmatrix} \frac{X+X^T}{2} & -X+X_1 \\ * & -X_1-X_1^T + \frac{X+X^T}{2} \end{pmatrix} \xi(t) \\ & \quad + (h-\tau(t))(\dot{x}^T(t)(X+X^T)x(t) + 2\dot{x}^T(t)(-X+X_1)x(t-\tau(t))) \\ & \quad + 2\alpha(h-\tau(t))\xi^T(t) \begin{pmatrix} \frac{X+X^T}{2} & -X+X_1 \\ * & -X_1-X_1^T + \frac{X+X^T}{2} \end{pmatrix} \xi(t) \\ & \quad + 2(x^T(t)P_2^T + \dot{x}^T(t)P_3^T)(Ax(t) + BKx(t-\tau(t)) - \dot{x}(t)) \\ & \quad + (2(x^T(t)Y_1^T + \dot{x}^T(t)Y_2^T + x^T(t-\tau(t))T^T)(\tau(t)v_1 + x(t-\tau(t)) - x(t))) \\ & = \eta^T(t) \begin{pmatrix} \Phi_{11} - X_\alpha & \Phi_{12} + X_\tau & \Phi_{13} + X_{1\alpha} & \tau Y_1^\top \\ * & \Phi_{22} + (h-\tau)U & \Phi_{23} - X_{1\tau} & \tau Y_2^\top \\ * & * & \Phi_{33} - X_{2\alpha} & \tau T^\top \\ * & * & * & -\tau e^{-2\alpha h}U \end{pmatrix} \eta(t) \\ & = \eta^T(t)\Psi_s\eta(t) \end{aligned} \quad (14)$$

其中,

$$\begin{aligned}
\Phi_{11} &= 2\alpha P + P_2^T A + A^T P_2 - (Y_1^T + Y_1) \\
\Phi_{12} &= P - P_2^T + P_3^T A - Y_2 \\
\Phi_{13} &= P_2^T B K + Y_1^T - T \\
\Phi_{22} &= -P_3^T - P_3 \\
\Phi_{23} &= P_3^T B K + Y_2^T \\
\Phi_{33} &= T + T^T \\
X_\alpha &= (1 - 2\alpha(h - \tau)) \frac{X + X^T}{2}
\end{aligned} \tag{15}$$

$$\begin{aligned}
X_\tau &= (h - \tau) \frac{X + X^T}{2} \\
X_{1\alpha} &= (1 - 2\alpha(h - \tau)) (X - X_1) \\
X_{1\tau} &= (h - \tau) (X - X_1) \\
X_{2\alpha} &= (1 - 2\alpha(h - \tau)) \frac{X + X^T - 2X_1 - 2X_1^T}{2}
\end{aligned}$$

若 $\Psi_s = \begin{pmatrix} \Phi_{11} - X_\alpha & \Phi_{12} + X_\tau & \Phi_{13} + X_{1\alpha} & \tau Y_1^T \\ * & \Phi_{22} + (h - \tau)U & \Phi_{23} - X_{1\tau} & \tau Y_2^T \\ * & * & \Phi_{33} - X_{2\alpha} & \tau T^T \\ * & * & * & -\tau e^{-2\alpha h} U \end{pmatrix} < 0$ ，则：

$$\dot{V}(t, x_t, \dot{x}_t) + 2\alpha V(t, x_t, \dot{x}_t) < 0 \tag{16}$$

3.2 指数稳定性

3.2.1 引理

存在正数 β, δ 和函数 $V: \mathbb{R} \times W \times L_2[-h, 0] \rightarrow \mathbb{R}$ 以下不等式成立

$$\beta |\phi(0)|^2 \leq V(t, \phi, \dot{\phi}) \leq \delta |\phi|_W^2 \tag{17}$$

函数 $\bar{V}(t) = V(t, x(t), \dot{x}_t)$ 是右连续且满足(1)，对于 $t \neq t_k$ 是绝对连续且满足

$$\lim_{t \rightarrow t_k^-} \bar{V}(t) \geq \bar{V}(t_k) \tag{18}$$

给定 α ，如果沿着系统(1)，对所有 t 满足 $\dot{\bar{V}}(t) + 2\alpha \bar{V}(t) \leq 0$ ，则(1)随衰减率 α 呈指数稳定。

3.1 节我们已经得到了 $\dot{V}(t, x_t, \dot{x}_t) + 2\alpha V(t, x_t, \dot{x}_t) < 0$ ，所以只需保证(17)式即可。

3.2.2 V 的下界保证

已知

$$\begin{aligned}
V(t, x_t, \dot{x}_t) &= x^T(t) P x(t) + (h - \tau(t)) \int_{t-\tau(t)}^t e^{2\alpha(s-t)} \dot{x}^T(s) U \dot{x}(s) ds \\
&+ (h - \tau(t)) \xi^T(t) \begin{pmatrix} \frac{X + X^T}{2} & -X + X_1 \\ * & -X_1 - X_1^T + \frac{X + X^T}{2} \end{pmatrix} \xi(t)
\end{aligned} \tag{19}$$

因为 $+(h - \tau(t)) \int_{t-\tau(t)}^t e^{2\alpha(s-t)} \dot{x}^T(s) U \dot{x}(s) ds \geq 0$, 所以:

$$V(t, x_t, \dot{x}_t) \geq x^T(t) P x(t) + (h - \tau(t)) \xi^T(t) \begin{pmatrix} \frac{X + X^T}{2} & -X + X_1 \\ * & -X_1 - X_1^T + \frac{X + X^T}{2} \end{pmatrix} \xi(t) \quad (20)$$

令

$$\Xi(h) = \begin{bmatrix} P + h \frac{X + X^T}{2} & hX_1 - hX \\ * & -hX_1 - hX_1^T + h \frac{X + X^T}{2} \end{bmatrix} \quad (21)$$

所以:

$$V(t, x_t, \dot{x}_t) \geq \frac{h - \tau(t)}{h} \Xi(h) + \frac{\tau(t)}{h} \Xi(0) \quad (22)$$

若 $\Xi(h) > 0$ 时, $\Xi(0) = \begin{bmatrix} P & 0 \\ * & 0 \end{bmatrix} > 0$, 取 $\beta < \min\{\lambda_{\min}(\Xi(h)), \lambda_{\min}(P)\}$, 使得:

$$\begin{aligned} \Xi(h) &\succ \beta I_{2n} \\ \Xi(0) &= \begin{bmatrix} P & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \succcurlyeq \begin{bmatrix} \beta I_n & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \end{aligned} \quad (23)$$

所以

$$\begin{aligned} \frac{h - \tau(t)}{h} \Xi(h) + \frac{\tau(t)}{h} \Xi(0) &\geq \frac{h - \tau(t)}{h} \beta I_{2n} + \frac{\tau(t)}{h} \begin{bmatrix} \beta I_n & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} \beta I_n & 0 \\ 0 & \frac{h - \tau(t)}{h} \beta I_n \end{bmatrix} \geq \begin{bmatrix} \beta I_n \\ 0 \end{bmatrix} \end{aligned} \quad (24)$$

所以:

$$\beta |\phi(0)|^2 \leq \bar{V}(t) \quad (25)$$

下界得以保证。

3.2.3 V 的上界保证

令 $W(t) = e^{2\alpha t} \bar{V}(t)$, 所以

$$\dot{W}(t) = e^{2\alpha t} \left(\dot{\bar{V}}(t) + 2\alpha \bar{V}(t) \right) \leq 0 \quad (26)$$

所以 $W(t)$ 在每个采样区间 (t_k, t_{k+1}) 上单调不减, 得到

$$\bar{V}(t) \leq e^{-2\alpha(t-t_k)} \bar{V}(t_k), \quad t \in [t_k, t_{k+1}) \quad (27)$$

又因为 $\lim_{t \rightarrow t_k^-} \bar{V}(t) \geq \bar{V}(t_k)$, 所以:

$$\bar{V}(t) \leq e^{-2\alpha(t-t_k)} \bar{V}(t_k) \leq e^{-2\alpha(t-t_k)} \bar{V}(t_k^-) \quad (28)$$

把同样的区间内衰减再向前套用到 $[t_{k-1}, t_k)$ 、 $[t_{k-2}, t_{k-1}) \dots$, 得到

$$\bar{V}(t) \leq e^{-2\alpha(t-t_k)} \bar{V}(t_k^-) \leq e^{-2\alpha(t-t_{k-1})} \bar{V}(t_{k-1}) \leq \dots \leq e^{-2\alpha t} \bar{V}(0) \quad (29)$$

所以：

$$\bar{V}(t) \leq \delta e^{-2\alpha t} |x|_W^2 \quad (30)$$

上界得以保证。

3.3 结论

我们将最终结论总结为如下定理：

对于给定 α ，如果存在矩阵 $P > 0, U > 0, X, X_1, P_2, P_3, T, Y_1, Y_2$ ，使得对于 $\tau \in \{0, h\}$ 使得以下不等式成立：

$$\begin{pmatrix} \Phi_{11} - X_\alpha & \Phi_{12} + X_\tau & \Phi_{13} + X_{1\alpha} & \tau Y_1^\top \\ * & \Phi_{22} + (h - \tau)U & \Phi_{23} - X_{1\tau} & \tau Y_2^\top \\ * & * & \Phi_{33} - X_{2\alpha} & \tau T^\top \\ * & * & * & -\tau e^{-2\alpha h} U \end{pmatrix} < 0 \quad (31)$$

$$\begin{pmatrix} P + h \frac{X + X^\top}{2} & hX_1 - hX \\ * & -hX_1 - hX_1^\top + h \frac{X + X^\top}{2} \end{pmatrix} > 0 \quad (32)$$

其中，

$$\begin{aligned} \Phi_{11} &= 2\alpha P + P_2^\top A + A^\top P_2 - (Y_1^\top + Y_1) \\ \Phi_{12} &= P - P_2^\top + P_3^\top A - Y_2 \\ \Phi_{13} &= P_2^\top BK + Y_1^\top - T \\ \Phi_{22} &= -P_3^\top - P_3 \\ \Phi_{23} &= P_3^\top BK + Y_2^\top \\ \Phi_{33} &= T + T^\top \\ X_\alpha &= (1 - 2\alpha(h - \tau)) \frac{X + X^\top}{2} \\ X_\tau &= (h - \tau) \frac{X + X^\top}{2} \\ X_{1\alpha} &= (1 - 2\alpha(h - \tau)) (X - X_1) \\ X_{1\tau} &= (h - \tau) (X - X_1) \\ X_{2\alpha} &= (1 - 2\alpha(h - \tau)) \frac{X + X^\top - 2X_1 - 2X_1^\top}{2} \end{aligned} \quad (33)$$

则系统(1)随衰减率 α 指数稳定。

4. 求解 LMI

4.1 端点 LMI

定理 A：

设 $\tau \in [0, h]$ ，若矩阵不等式

$$F(\tau) \prec 0 \quad (34)$$

中 $F(\tau)$ 关于 τ 仿射，即 $F(\tau) = F_0 + \tau F_1$ ，则

$$F(\tau) \prec 0, \forall \tau \in [0, h] \iff F(0) \prec 0 \text{ 且 } F(h) \prec 0. \quad (35)$$

证明：对任意 $\tau \in [0, h]$ ，记 $\lambda := \tau/h \in [0, 1]$ ，有

$$F(\tau) = F_0 + \tau F_1 = (1 - \lambda)F(0) + \lambda F(h). \quad (36)$$

负定矩阵集合在凸运算下保持负定（即若 $X \prec 0, Y \prec 0$ ，则 $(1 - \lambda)X + \lambda Y \prec 0$ 。

因此 $F(0) \prec 0$ 且 $F(h) \prec 0 \Rightarrow F(\tau) \prec 0$ 对所有 τ 成立；反向蕴含显然。证毕。

对于(31)式，每一项均为 τ 的仿射函数，因此

$$(31) \text{ 在 } [0, h] \text{ 上成立} \iff (31) \text{ 在 } \tau=0 \text{ 与 } \tau=h \text{ 两个端点分别成立}. \quad (37)$$

于是：

在 $\tau=0$ 时，

$$\begin{pmatrix} \Phi_{11} - X_\alpha & \Phi_{12} + X_\tau & \Phi_{13} + X_{1\alpha} & 0 \\ * & \Phi_{22} + hU & \Phi_{23} - X_{1\tau} & 0 \\ * & * & \Phi_{33} - X_{2\alpha} & 0 \\ * & * & * & 0 \end{pmatrix} \prec 0 \quad (38)$$

也即，

$$\begin{pmatrix} \Phi_{11} - X_\alpha & \Phi_{12} + X_\tau & \Phi_{13} + X_{1\alpha} \\ * & \Phi_{22} + hU & \Phi_{23} - X_{1\tau} \\ * & * & \Phi_{33} - X_{2\alpha} \end{pmatrix} \prec 0 \quad (39)$$

且

$$\begin{aligned} \Phi_{11} &= 2\alpha P + P_2^T A + A^T P_2 - (Y_1^T + Y_1) \\ \Phi_{12} &= P - P_2^T + P_3^T A - Y_2 \\ \Phi_{13} &= P_2^T B K + Y_1^T - T \\ \Phi_{22} &= -P_3^T - P_3 \\ \Phi_{23} &= P_3^T B K + Y_2^T \\ \Phi_{33} &= T + T^T \\ X_\alpha &= (1 - 2\alpha h) \frac{X + X^T}{2} \end{aligned} \quad (40)$$

$$X_\tau = h \frac{X + X^T}{2}$$

$$X_{1\alpha} = (1 - 2\alpha h) (X - X_1)$$

$$X_{1\tau} = h(X - X_1)$$

$$X_{2\alpha} = (1 - 2\alpha h) \frac{X + X^T - 2X_1 - 2X_1^T}{2}$$

在 $\tau=h$ 时，

$$\begin{pmatrix} \Phi_{11} - X_\alpha & \Phi_{12} & \Phi_{13} + X_{1\alpha} & hY_1^T \\ * & \Phi_{22} & \Phi_{23} & hY_2^T \\ * & * & \Phi_{33} - X_{2\alpha} & hT^T \\ * & * & * & -he^{-2\alpha h}U \end{pmatrix} \prec 0 \quad (41)$$

其中,

$$\begin{aligned}
\Phi_{11} &= 2\alpha P + P_2^T A + A^T P_2 - (Y_1^T + Y_1) \\
\Phi_{12} &= P - P_2^T + P_3^T A - Y_2 \\
\Phi_{13} &= P_2^T B K + Y_1^T - T \\
\Phi_{22} &= -P_3^T - P_3 \\
\Phi_{23} &= P_3^T B K + Y_2^T \\
\Phi_{33} &= T + T^T \\
X_\alpha &= \frac{X + X^T}{2} \\
X_{1\alpha} &= X - X_1 \\
X_{2\alpha} &= \frac{X + X^T - 2X_1 - 2X_1^T}{2}
\end{aligned} \tag{42}$$

所以, (31)成立等价于(39)与(41)成立。

最终, 我们需要保证(39)(41)(32)同时成立。

4.2 解耦

由于 $\Phi_{13} = P_2^T B K + Y_1^T - T$ 与 $\Phi_{23} = P_3^T B K + Y_2^T$, 其中的 P_2, P_3, K 均为待求矩阵, 不能作为单个 SDP 直接求解。令

$$P_2 = \gamma_2 I, \quad P_3 = \gamma_3 I \tag{43}$$

于是,

$$\Phi_{13} = \gamma_2 B K + Y_1^T - T, \quad \Phi_{23} = \gamma_3 B K + Y_2^T, \tag{44}$$

其中, γ_2, γ_3 给定。

4.3 求解结果

取衰减率 $\alpha = 0.05$, 采样间隔 $h = 0.125$ (经过测试后的较好采样周期), 利用 MATLAB (YALMIP + MOSEK) 求解得出:

$$K = \begin{bmatrix} -0.3399 & -0.0263 \\ -0.0628 & -1.2527 \end{bmatrix} \tag{45}$$

5. 仿真

取 $x(0) = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix}$, $A = \begin{pmatrix} -0.479908 & -3.81625 \\ 5.1546 & 14.4723 \end{pmatrix}$, $B = \text{diag}(5.8705212, 15.50107)$ 。

