DOI:10.11918/202312061

# DoS 攻击下多智能体 ICPS 的最优一致控制

孙子文1,2, 翟润华1

(1. 江南大学物联网工程学院, 江苏无锡 214122; 2. 江南大学物联网技术应用教育部工程研究中心, 江苏无锡 214122)

摘 要:为解决由多个被控对象组成的工业信息物理系统(ICPS)在拒绝服务(DoS)攻击和不确定外界扰动下的一致性控制问题,将多智能体和 ICPS 相结合,并基于状态观测器和零和博弈方法,设计最优 H<sub>x</sub> 一致控制器。首先,针对多个被控对象组成的 ICPS,根据智能体的信息交互特性,构建固定拓扑结构的多智能体 ICPS 模型。其次,考虑 DoS 攻击作用在传感器通道和执行器通道时系统通信信道堵塞的影响,采用状态观测器重构被堵塞的状态信息,并构建 DoS 攻击下基于状态观测器的多智能体 ICPS 模型。然后,引入干扰抑制水平,并将控制器和干扰者视为零和博弈中的参与者,根据干扰抑制水平的优化目标和 H<sub>x</sub>性能条件,构建基于零和博弈的最优 H<sub>x</sub>设计框架。最后,通过对干扰抑制水平的约束,并求解满足 H<sub>x</sub> 一致性的线性矩阵 不等式,设计最优一致性控制器。采用 4 个不间断电源的控制问题作为仿真对象,Matlab 仿真结果表明,相比于未对状态重 构和未对参数约束的设计方法,本设计方案可使得多智能体 ICPS 在双通道 DoS 攻击下达到一致的时间更短,且具有良好的相 对稳定性。

关键词:工业信息物理系统;多智能体;DoS 攻击;零和博弈;干扰抑制水平;H<sub>∞</sub>一致性
 中图分类号: TP273 +.1
 文献标志码: A
 文章编号: 0367 - 6234(2024)12 - 0062 - 09

# Optimal consensus control of multi-agent ICPS under DoS attack

SUN Ziwen<sup>1,2</sup>, ZHAI Runhua<sup>1</sup>

(1. School of Internet of Things Engineering, Jiangnan University, Wuxi 214122, Jiangsu, China; 2. Engineering Research Center of Internet of Things Technology Applications Ministry of Education, Jiangnan University, Wuxi 214122, Jiangsu, China)

Abstract: To solve the problem of consensus control of industrial cyber-physical systems (ICPS) composed of multiple controlled objects under denial of service (DoS) attack and uncertain external disturbance, optimal  $H_{\pi}$ consensus controller is designed by combining multi-agent with ICPS and employing state observer and zero-sum game methods. Firstly, for the ICPS composed of multiple controlled objects, a fixed topology multi-agent ICPS model is constructed based on the information interaction characteristics of agents. Secondly, considering the effects of DoS attacks causing communication channel blockages when acting on sensor channels and actuator channels, the state observer is used to reconstruct the blocked state information, and the multi-agent ICPS model under DoS attack based on the state observer is constructed. Then, the interference suppression level is introduced, and the controller and the disturber are considered as participants in a zero-sum game. Based on the optimization objective of interference suppression level and the condition of system  $H_{\infty}$  performance, an optimal design framework based on zero-sum game is constructed. Finally, by imposing constraints on disturbance suppression levels and solving linear matrix inequalities that satisfy  $H_{x}$  consensus, an optimal consensus controller is designed. Using the control problem of four uninterruptible power supplies as a simulation object, Matlab simulation results demonstrate that compared to design methods without state reconstruction and parameter constraints, the proposed approach achieves shorter consensus time for multi-agent ICPS under dual-channel DoS attacks and exhibits good relative stability. Keywords: industrial cyber-physical systems (ICPS); multi-agent; DoS attack; zero-sum game; interference suppression level;  $H_{\infty}$  consensus

信息物理系统(cyber-physical systems, CPS)由 深度集成、紧密耦合的计算和物理组件组成,CPS 中 的执行器和传感器通过无线通信网络进行数据传

输、监控、管理和感知,广泛应用于工业环境中,形成 工业信息物理系统(industrial cyber-physical systems, ICPS)。ICPS 中的数据反映了系统动态特征的演

收稿日期:2023-12-21;录用日期:2024-04-02;网络首发日期:2024-10-28 网络首发地址:https://link.cnki.net/urlid/23.1235.T.20241028.1636.002 基金项目:国家自然科学基金(61373126);中央高校基本科研业务费用专项资金(JUSRP51310A);江苏省自然科学基金(BK20131107) 作者简介:孙子文(1968—),女,教授,博士生导师 通信作者:孙子文,sunziwen@jiangnan.edu.cn.

变<sup>[1]</sup>,但是由于无线通信网络的脆弱性,极易遭受 拒绝服务(denial of service, DoS)攻击、虚假数据注 入(false data injection, FDI)攻击、重放攻击等网络 攻击的入侵<sup>[2]</sup>。

目前的研究主要针对仅包含单个被控对象 ICPS 的攻击以及防御策略的研究。文献[3]采用3 层攻击模型(模型知识、攻击策略和破坏矩阵)构建 DoS 攻击、FDI 攻击和重放攻击的攻击模型。文献[4] 采用弹性预测控制策略,保证系统在 DoS 攻击下的 指数稳定性。文献[5]采用有限时域控制器,确保 遭受包含 DoS 攻击和 FDI 攻击的闭环系统的性能。 文献[6]设计极大极小控制器,保证系统在攻击和 干扰下的鲁棒性。文献[7]设计了事件触发弹性控 制策略,降低攻击对系统的影响。文献[8]基于弹 性观测器设计控制器,提高系统在 DoS 攻击下的弹 性。当前 ICPS 中大多存在多个被控对象, 攻击者不 断发掘系统漏洞并提升攻击手段,可以瘫痪控制系 统,造成级联事故<sup>[9-11]</sup>,而由多个被控对象组成的 ICPS 的研究还比较匮乏,因此对于由多个被控对象 组成的 ICPS 在攻击下的控制问题值得深入研究。

当前对于由多个被控对象组成的系统模型研究 中,文献[12]利用多智能体系统的自组织能力和智 能协调能力,设计了基于多智能体系统的 CPS 端。 文献[13]将 CPS 传感网络中的物理节点与多智能 体系统的智能体结合,设计智能需求侧管理系统,并 将其应用于光伏供电。上述文献[12-13]结合多 智能体系统,为多个被控对象组成的系统模型研究 提供了思路。

对于多智能体和 ICPS 的融合系统,保证多智能 体在遭受攻击和外界干扰时的一致性具有重大意 义。文献[14]设计 DoS 攻击下基于边缘事件触发 机制的多智能体系统一致性控制协议。文献[15] 对具有外部干扰和 DoS 攻击下的多智能体系统设 计分布式无模型自适应控制算法。文献[16]研究 在 DoS 攻击和干扰下的多智能体系统的弹性分布 式一致性控制问题。文献[17-19]采用鲁棒控制 方法,分别实现了在攻击和干扰下的鲁棒输出一致。 上述文献[14-19]在攻击和干扰下设计一致性控 制协议时,采用系统原始状态信息,未考虑攻击或干 扰存在时,系统通信信道被堵塞、信息缺失的情况, 因此考虑攻击干扰下系统状态信息变化的情况具有 现实意义。另外,对于线性矩阵不等式(linear matrix inequality, LMI) 中参数约束、最优设计问题 也值得深入研究。

基于上述讨论,本文旨在研究 ICPS 在遭受 DoS 攻击和不确定外界扰动时的最优一致性控制问题。 首先,考虑由多个被控对象构成的 ICPS,根据多智 能体中单个智能体能够感知环境、执行动作影响环 境的特点,将 ICPS 中执行器、传感器、被控对象描述 为智能体,构建固定拓扑的多智能体 ICPS 模型。其 次,考虑更具一般性的双通道 DoS 攻击,采用状态 观测器重构攻击时被堵塞的状态信息,将多智能体 中拓扑结构、受攻击后的系统变化,利用 Kronecker 乘积进行整体建模,给出了包括系统误差、状态变 量、受控输出在内的更为完整的系统模型,解决一类 DoS 攻击建模问题,并解决攻击下未考虑系统通信 信道堵塞、信息缺失的问题。最后,针对干扰抑制水 平的约束问题,引入零和博弈理论,将系统输入和外 部干扰视为博弈中参与者,通过博弈中的优化问题, 结合系统的 H<sub>a</sub>一致性条件,构建基于零和博弈的 最优 H<sub>a</sub>一致性设计框架,达到最优 H<sub>a</sub>一致性设 计,解决 LMI 中的参数约束问题。

1 模型构建

### 1.1 多智能体 ICPS 模型

考虑由 N 个智能体组成的多智能体 ICPS,其中 第 i 个智能体  $\varepsilon_i$  由第 i 组执行器、被控对象和传感 器组成,见图 1。



图 1 多智能体 ICPS 框图

Fig. 1 Multi-agent ICPS block diagram 智能体 *i* 可建模为

$$\begin{cases} x_{i,k+1} = Ax_{i,k} + B_1 u_{i,k} + B_2 \boldsymbol{\varpi}_{i,k} \\ z_{i,k} = C_1 x_{i,k} + D_1 \boldsymbol{\varpi}_{i,k} \\ y_{i,k} = C_2 x_{i,k} + D_2 \boldsymbol{\varpi}_{i,k} \end{cases}$$
(1)

式中: $k = 1, 2, \dots, T$ 为有限时域时刻,  $\mathbf{x}_{i,k} \in \mathbb{R}^n$ 为系 统状态变量,  $\mathbf{u}_{i,k} \in \mathbb{R}^m$ 为控制变量,  $\mathbf{z}_{i,k} \in \mathbb{R}^r$ 为受 控输出,  $\mathbf{y}_{i,k} \in \mathbb{R}^p$ 为传感器测量输出,  $\boldsymbol{\varpi}_{i,k} \in \mathbb{R}^q$ 为 不确定外界干扰。 $\mathbf{A}_{\lambda}\mathbf{B}_{1}_{\lambda}\mathbf{B}_{2}_{\lambda}\mathbf{C}_{1}_{\lambda}\mathbf{C}_{2}_{\lambda}\mathbf{D}_{1}_{\lambda}\mathbf{D}_{2}$ 为已知 的实系统参数矩阵。

考虑 N 个多智能体的通信拓扑结构为无向图  $G\{\varepsilon, \nabla, W\}$ ,其中: $\varepsilon = \{\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_N\}$  为N 个智能 体集合, $\nabla \subset \varepsilon \times \varepsilon$  为节点间的边,表示智能体之间的 通信交互;  $W = [a_{ij}] \in \mathbf{R}^{N \times N}$  为邻接矩阵,表示智能 体之间的连通关系,若节点 $i_j$ 之间相邻,即 $(\varepsilon_i,\varepsilon_j) \in \nabla$ ,则 $a_{ij} = 1$ ;否则 $a_{ij} = 0$ 。

无向图 *G* 的 Laplacian 矩阵为  $M = [l_{ij}] \in \mathbb{R}^{N \times N}$ , 矩阵中的元素  $l_{ij}$  取值为

$$l_{ij} = \begin{cases} -a_{ij}, & i \neq j \\ \sum_{j=1, j \neq i}^{N} a_{ij}, & i = j \end{cases}$$
(2)

**注1** 对于固定通信拓扑结构为  $G\{\varepsilon, \nabla, W\}$  的多 智能体,定义状态偏差为:  $\Delta_{i,k} = \mathbf{x}_{i,k} - \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} \mathbf{x}_{i,k}$ ,表示 系统的状态和平均状态的差值。系统一致性是指通 过设计控制协议,使得多智能体中的各智能体的状 态在局部协作和相互通信中最终收敛至同一状态, 即  $\Delta_{i,k}$  趋于 0。

# 1.2 DoS 攻击下控制协议

在 DoS 攻击下,无线通信网络中传输的数据包 丢失,会破坏整个系统的一致性能。

DoS 攻击对 ICPS 无线通信网络发起进攻:1)测 量输出在通过无线通信网络传输到控制器时会遭受 攻击;2)控制输出通过无线通信网络与执行器传输 数据时会遭受攻击。假设系统遭受 DoS 攻击后的 测量输出和控制输出变为  $\tilde{y}_{i,k}$  和  $\tilde{u}_{i,k}$ 。

系统的测量输出为

$$\tilde{\boldsymbol{y}}_{i,k} = \alpha_k \boldsymbol{C}_2 \boldsymbol{x}_{i,k} + \boldsymbol{D}_2 \boldsymbol{\varpi}_{i,k}$$
(3)

式中 $\alpha_k \in \{0,1\}$ 为服从 Bernoulli 分布的白色序列。 当 DoS 攻击发生时, $\alpha_k = 0$ ,传感器测量数据丢失,可 定义传感器通道丢包率表示为

$$\begin{cases} \Pr\{\alpha_{k} = 1\} = E\{\alpha_{k}\} = \bar{\alpha} \\ \Pr\{\alpha_{k} = 0\} = 1 - E\{\alpha_{k}\} = 1 - \bar{\alpha} \end{cases}$$
(4)

DoS 攻击下基于状态观测器的系统状态方程为  $\hat{x}_{i,k+1} = A\hat{x}_{i,k} + B_1\tilde{u}_{i,k} + L(\tilde{y}_{i,k} - \bar{\alpha}C_2\hat{x}_{i,k})$ (5) 控制协议为

$$\begin{cases} \boldsymbol{u}_{i,k} = \boldsymbol{\beta}_{k} \boldsymbol{u}_{i,k} \\ \hat{\boldsymbol{u}}_{i,k} = \boldsymbol{K} \sum_{i}^{N} a_{ij} (\hat{\boldsymbol{x}}_{j,k} - \hat{\boldsymbol{x}}_{i,k}) \end{cases}$$
(6)

式中: $\hat{x}_{i,k}$ 为状态估计值, $\beta_k$ 为服从 Bernoulli 分布的白 色序列, $K \in \mathbb{R}^{m \times n}$ 为需要设计的控制器增益, $L \in \mathbb{R}^{n \times p}$ 为观测器增益。当 DoS 攻击发生时, $\beta_k = 0$ , 控制输出数据丢失,类似于式(4),则执行器通道丢 包率可表示为

$$\begin{cases} \Pr\{\boldsymbol{\beta}_{k} = 1\} = \mathbb{E}\{\boldsymbol{\beta}_{k}\} = \bar{\boldsymbol{\beta}} \\ \Pr\{\boldsymbol{\beta}_{k} = 0\} = 1 - \mathbb{E}\{\boldsymbol{\beta}_{k}\} = 1 - \bar{\boldsymbol{\beta}} \end{cases}$$
(7)

由状态估计方程可得系统估计误差为

$$\boldsymbol{e}_{i,k} = \boldsymbol{x}_{i,k} - \boldsymbol{x}_{i,k} \tag{8}$$

対于 N 个智能体,引入以下描述:  

$$\begin{cases}
\boldsymbol{x}_{k} = (\boldsymbol{x}_{1,k}, \boldsymbol{x}_{2,k}, \cdots, \boldsymbol{x}_{N,k})^{\mathrm{T}} \\
\boldsymbol{e}_{k} = (\boldsymbol{e}_{1,k}, \boldsymbol{e}_{2,k}, \cdots, \boldsymbol{e}_{N,k})^{\mathrm{T}} \\
\boldsymbol{\varpi}_{k} = (\boldsymbol{\varpi}_{1,k}, \boldsymbol{\varpi}_{2,k}, \cdots, \boldsymbol{\varpi}_{N,k})^{\mathrm{T}} \\
\boldsymbol{z}_{k} = (\boldsymbol{z}_{1,k}, \boldsymbol{z}_{2,k}, \cdots, \boldsymbol{z}_{N,k})^{\mathrm{T}}
\end{cases}$$
(9)

结合式(1)、(3)、(5)、(6)、(8)、(9),并通过 应用 Kronecker 乘积得到 DoS 攻击下基于状态观测 器的多智能体 ICPS 方程为

$$\begin{cases} \boldsymbol{x}_{k+1} = (\boldsymbol{A}_1 - \boldsymbol{S}_1)\boldsymbol{x}_k + \boldsymbol{S}_1\boldsymbol{e}_k - (\boldsymbol{\beta}_k - \bar{\boldsymbol{\beta}})\boldsymbol{S}_2\boldsymbol{x}_k + \\ (\boldsymbol{\beta}_k - \bar{\boldsymbol{\beta}})\boldsymbol{S}_2\boldsymbol{e}_k + \boldsymbol{S}_3\boldsymbol{\varpi}_k \\ \boldsymbol{z}_k = (\boldsymbol{I}_N \otimes \boldsymbol{C}_1)\boldsymbol{x}_k + (\boldsymbol{I}_N \otimes \boldsymbol{D}_1)\boldsymbol{\varpi}_k \\ \boldsymbol{e}_{k+1} = \boldsymbol{S}_4\boldsymbol{e}_k - (\boldsymbol{\alpha}_k - \bar{\boldsymbol{\alpha}})\boldsymbol{S}_5\boldsymbol{x}_k + \boldsymbol{S}_6\boldsymbol{\varpi}_k \end{cases}$$

 $\mathfrak{K} \oplus : \mathbf{A}_{1} = \mathbf{I}_{N} \otimes \mathbf{A}, \mathbf{S}_{1} = \mathbf{M} \otimes (\beta \mathbf{B}_{1} \mathbf{K}), \mathbf{S}_{2} = \mathbf{M} \otimes (\mathbf{B}_{1} \mathbf{K}), \mathbf{S}_{3} = \mathbf{I}_{N} \otimes \mathbf{B}_{2}, \mathbf{S}_{4} = \mathbf{I}_{N} \otimes (\mathbf{A} - \alpha \mathbf{L} \mathbf{C}_{2}), \mathbf{S}_{5} = \mathbf{I}_{N} \otimes (\mathbf{L} \mathbf{C}_{2}), \mathbf{S}_{6} = \mathbf{I}_{N} \otimes (\mathbf{B}_{2} - \mathbf{L} \mathbf{D}_{2})_{\circ}$ 

# 2 优化指标及博弈框架

**定义1** 系统(10)是均方指数稳定的,如果存  $\Phi > 0, \tau \in (0,1)$ 满足:

$$\mathbf{E} \{ \| \boldsymbol{\varphi}_{k} \|^{2} \} \leq \boldsymbol{\varphi} \tau^{k} \mathbf{E} \{ \| \boldsymbol{\varphi}_{0} \|^{2} \}$$
(11)  
$$\vec{\mathbf{x}} \mathbf{P}, \, \boldsymbol{\varphi}_{k} = \begin{bmatrix} \boldsymbol{x}_{k} \\ \boldsymbol{\varrho}_{k} \end{bmatrix}_{\circ}$$

为抑制干扰对系统的影响,对干扰的增长率加 以约束,即引入干扰抑制水平γ,则对于干扰抑制水 平γ>0,系统满足 H<sub>x</sub>一致性有如下定义。

**定义2** 如果多智能体下 ICPS 的被控输出和 干扰满足式(12),则系统在满足 H<sub>∞</sub>性能约束条件 下达到一致性,即满足 H<sub>∞</sub>一致性约束:

$$\sum_{k=0}^{T} \mathbf{E} \left\{ \sum_{i=1}^{N} \| \mathbf{z}_{i,k} \|^{2} \right\} < \gamma^{2} \sum_{k=0}^{T} \mathbf{E} \left\{ \sum_{i=1}^{N} \| \boldsymbol{\varpi}_{i,k} \|^{2} \right\}$$
(12)

式中:T 为有限域长度,对于干扰抑制水平 $\gamma$ ,定义 系统稳定的裕度为 $\gamma_{\Delta 1} = \gamma^{max} - \gamma$ ,表示距离系统不 稳定时干扰抑制水平允许变化的宽裕程度; $\gamma^{max}$  为 系统稳定时允许的最大干扰抑制水平。从相对稳定 性的角度分析,稳定裕度越大,则说明系统在面对环 境变化时容错率越高,系统相对稳定性越强。

对于存在干扰的多智能体下 ICPS,系统输入和 外部干扰可看作是冲突双方,而博弈论主要研究冲 突模式下的最优策略。因此为设计更具鲁棒性能的 H<sub>x</sub>一致性最优控制器,可将外部干扰和系统输入建 立为两人零和博弈模型,则对于优化性能函数为

(10)

$$\boldsymbol{J}_{\gamma}(\boldsymbol{\mu},\boldsymbol{\omega}) = \sum_{k=0}^{T-1} (\boldsymbol{x}_{i,k}^{\mathrm{T}} \boldsymbol{Q}_{k} \boldsymbol{x}_{i,k} + \boldsymbol{u}_{i,k}^{\mathrm{T}} \boldsymbol{R}_{k} \boldsymbol{u}_{i,k} - \gamma^{2} \boldsymbol{\varpi}_{i,k}^{\mathrm{T}} \boldsymbol{\varpi}_{i,k}) + \boldsymbol{x}_{i,T}^{\mathrm{T}} \boldsymbol{Q}_{\mathrm{f}} \boldsymbol{x}_{i,T}$$
(13)

*m* 1

式中: $\gamma > 0$  为干扰抑制水平,  $Q_k \ \langle R_k \rangle$  为适当维度的 正定权重矩阵,控制器(最小化玩家)期望性能函数 最小,而干扰(最大化玩家)则希望这个函数最大。 对于智能体 *i*,控制策略  $\mu \in \Omega, \mu = (\mu_0, \mu_1, \cdots, \mu_{T-1})$ ,干扰策略  $\omega \in W, \omega = (\omega_0, \omega_1, \cdots, \omega_{T-1})$ ,则  $\{J_{x}: \Omega, W\}$ 表示零和博弈空间。

考虑式(13)下的零和博弈问题有解,则需满足 式(14)有解。

 $\inf_{\boldsymbol{\mu} \in \boldsymbol{\Omega}} \sup_{\boldsymbol{\omega} \in \boldsymbol{W}} \boldsymbol{J}_{\gamma}(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\omega}) = \sup_{\boldsymbol{\omega} \in \boldsymbol{W} \boldsymbol{\mu} \in \boldsymbol{\Omega}} \inf_{\boldsymbol{\omega} \in \boldsymbol{W} \boldsymbol{\mu} \in \boldsymbol{\Omega}} \boldsymbol{J}_{\gamma}(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\omega}) \quad (14)$ 

则博弈问题等同于求解干扰抑制水平 $\gamma$ 的最小 值,使得零和博弈问题有相等的上确界和下确界,这 意味着零和博弈的鞍点解适用于最坏情况的控制器 设计。对于策略对( $\mu$ , $\omega$ ),有 $J_{\gamma}(\mu^{*},\omega) \leq J_{\gamma}(\mu^{*}, \omega^{*}) \leq J_{\gamma}(\mu, \omega^{*})$ ,则策略对( $\mu^{*}, \omega^{*}$ )构成鞍点解。 零和博弈值为 $J_{\gamma}(\mu^{*}, \omega^{*})$ 。

为使得  $\gamma$  在满足  $H_x$  一致性的条件下取得最 小,利用上述零和博弈模型研究干扰抑制水平  $\gamma$  的 凸优化问题:min  $\gamma$ 。使  $\gamma$  最小化意味着系统不仅在 满足式(12)的条件下达到  $H_x$  一致性,且为最坏情 况下的最优  $H_x$  控制。结合系统  $H_x$  一致性约束条 件和零和博弈理论对干扰抑制水平的约束目标,可 概括为基于零和博弈的最优  $H_x$  一致性设计框架为

$$\left\{\sum_{k=0}^{T} \mathbf{E}\left\{\sum_{i=1}^{N} \|z_{i,k}\|^{2}\right\} < \gamma^{2} \sum_{k=0}^{T} \mathbf{E}\left\{\sum_{i=1}^{N} \|\boldsymbol{\varpi}_{i,k}\|^{2}\right\}$$
(15)  
$$\min \gamma$$

# 3 主要结果

当 DoS 攻击发生时,系统需综合考虑攻击造成 的数据包丢失、一致性遭到破坏等问题,本文利用 LMI 给出系统在 DoS 攻击下达到指数均方稳定和 H<sub>\*</sub>一致性需满足的条件。

# 3.1 稳定性分析

引理  $1^{[20]}$  定义 Lyapunov 函数为  $V(\varphi_k)$ ,如果 存在实标量  $\lambda \ge 0$ ,  $\eta > 0$ ,  $\xi > 0$  和  $0 < \chi < 1$  满足:

$$\eta \|\boldsymbol{\varphi}_k\|^2 \leq V(\boldsymbol{\varphi}_k) \leq \xi \|\boldsymbol{\varphi}_k\|^2 \qquad (16)$$

 $E\{V(\boldsymbol{\varphi}_{k+1}) \mid \boldsymbol{\varphi}_{k}\} - V(\boldsymbol{\varphi}_{k}) \leq \lambda - \chi V(\boldsymbol{\varphi}_{k}) \quad (17)$ 则  $\boldsymbol{\varphi}_{k}$  满足:

$$\mathbf{E}\{\|\boldsymbol{\varphi}_{k}\|^{2}\} \leq \frac{\boldsymbol{\xi}}{\boldsymbol{\eta}}\|\boldsymbol{\varphi}_{0}\|^{2} (1-\boldsymbol{\chi})^{k} + \frac{\boldsymbol{\lambda}}{\boldsymbol{\eta}\boldsymbol{\chi}} \quad (18)$$

由引理1,本文给出系统满足均方指数稳定的 充分条件。

定理1 对于控制增益 K 和观测器增益 L,在

干扰为0时,系统(10)是均方指数稳定的,如果存 在正定矩阵 $P_1$ 、 $P_2$ 需满足:

$$\begin{split} \boldsymbol{\Theta}_{1}^{\mathrm{T}}\boldsymbol{\Psi}_{1}\boldsymbol{\Theta}_{1} + \boldsymbol{\Theta}_{2}^{\mathrm{T}}\boldsymbol{\Psi}_{2}\boldsymbol{\Theta}_{2} - \boldsymbol{\Psi}_{1} < 0 \quad (19) \\ \text{x} \ \mathbf{\Pi} : \ \boldsymbol{\Theta}_{1} &= \begin{bmatrix} \boldsymbol{A}_{1} - \boldsymbol{S}_{1} & \boldsymbol{S}_{1} \\ \boldsymbol{\theta} & \boldsymbol{S}_{4} \end{bmatrix}, \ \boldsymbol{\Theta}_{2} &= \begin{bmatrix} \boldsymbol{S}_{2} & \boldsymbol{S}_{2} \\ \boldsymbol{S}_{5} & \boldsymbol{\theta} \end{bmatrix}, \\ \boldsymbol{\Psi}_{1} &= \begin{bmatrix} \boldsymbol{P}_{1} & \boldsymbol{\theta} \\ \boldsymbol{\theta} & \boldsymbol{P}_{2} \end{bmatrix}, \ \boldsymbol{\Psi}_{2} = \begin{bmatrix} \boldsymbol{\zeta}^{2}\boldsymbol{P}_{1} & \boldsymbol{\theta} \\ \boldsymbol{\theta} & \boldsymbol{\vartheta}^{2}\boldsymbol{P}_{2} \end{bmatrix}, \ \boldsymbol{\vartheta} = \begin{bmatrix} (1 - \overline{\alpha})\overline{\alpha} \end{bmatrix}^{1/2}, \\ \boldsymbol{\zeta} &= \begin{bmatrix} (1 - \overline{\beta})\overline{\beta} \end{bmatrix}^{1/2} \circ \\ \text{iff} \quad \boldsymbol{\Xi}\boldsymbol{\chi} \text{ Lyapunov} \ \boldsymbol{\Xi}\mathbf{B}\boldsymbol{\mathcal{B}} \\ V_{k} &= \boldsymbol{x}_{k}^{\mathrm{T}}\boldsymbol{P}_{1}\boldsymbol{x}_{k} + \boldsymbol{e}_{k}^{\mathrm{T}}\boldsymbol{P}_{2}\boldsymbol{e}_{k} \quad (20) \\ \text{III} \quad \boldsymbol{\Xi}\boldsymbol{\Re}(10) \ \boldsymbol{\Pi}\boldsymbol{\Pi} : \\ \text{E}\{V_{k+1} \mid \boldsymbol{\varphi}_{k}\} - V_{k} &= \text{E}\{[(A_{1} - \boldsymbol{S}_{1})\boldsymbol{x}_{k} + \boldsymbol{S}_{1}\boldsymbol{e}_{k} - (\boldsymbol{\beta}_{k} - \overline{\beta})\boldsymbol{S}_{2}\boldsymbol{x}_{k} + (\boldsymbol{\beta}_{k} - \overline{\beta})\boldsymbol{S}_{2}\boldsymbol{e}_{k}] + [\boldsymbol{S}_{4}\boldsymbol{e}_{k} - (\boldsymbol{\alpha}_{k} - \overline{\alpha})\boldsymbol{S}_{5}\boldsymbol{x}_{k}]\} - \\ \boldsymbol{\chi}_{k}^{\mathrm{T}}\boldsymbol{P}_{1}\boldsymbol{x}_{k} - \boldsymbol{e}_{k}^{\mathrm{T}}\boldsymbol{P}_{2}[\boldsymbol{S}_{4}\boldsymbol{e}_{k} - (\boldsymbol{\alpha}_{k} - \overline{\alpha})\boldsymbol{S}_{5}\boldsymbol{x}_{k}]] - \\ \boldsymbol{\chi}_{k}^{\mathrm{T}}\boldsymbol{P}_{1}\boldsymbol{x}_{k} - \boldsymbol{e}_{k}^{\mathrm{T}}\boldsymbol{P}_{2}\boldsymbol{e}_{k} \quad (21) \\ \boldsymbol{\Xi}\boldsymbol{\Xi}\boldsymbol{\Im} \text{IE}\{(\boldsymbol{\alpha}_{k} - \overline{\alpha})^{2}\} = (1 - \overline{\alpha})\overline{\alpha}, \text{E}\{(\boldsymbol{\beta}_{k} - \overline{\beta})^{2}\} = \\ (1 - \overline{\beta})\overline{\beta}, \{\Pi}\boldsymbol{\Re}\boldsymbol{\Re}(21) \ \boldsymbol{\Im}\boldsymbol{\Xi}\boldsymbol{\mathscr{H}} \\ \text{E}\{\boldsymbol{V}_{k+1} \mid \boldsymbol{\varphi}_{k}\} - \boldsymbol{V}_{k} = \\ [(\boldsymbol{A}_{1} - \boldsymbol{S}_{1})\boldsymbol{x}_{k} + \boldsymbol{S}_{1}\boldsymbol{e}_{k}]^{\mathrm{T}}\boldsymbol{P}_{1}[(\boldsymbol{A}_{1} - \boldsymbol{S}_{1})\boldsymbol{x}_{k} + \boldsymbol{S}_{1}\boldsymbol{e}_{k}] + \\ [\boldsymbol{S}_{4}\boldsymbol{e}_{k}]^{\mathrm{T}}\boldsymbol{P}_{2}[\boldsymbol{S}_{4}\boldsymbol{e}_{k}] + (1 - \overline{\alpha})\overline{\alpha}[(\boldsymbol{S}_{5}\boldsymbol{x}_{k})^{\mathrm{T}}\boldsymbol{P}_{2}(\boldsymbol{S}_{5}\boldsymbol{x}_{k})] + \\ (1 - \overline{\beta})\overline{\beta}[\boldsymbol{S}_{2}\boldsymbol{x}_{k} + \boldsymbol{S}_{2}\boldsymbol{e}_{k}]^{\mathrm{T}}\boldsymbol{P}_{1}[\boldsymbol{S}_{2}\boldsymbol{x}_{k} + \boldsymbol{S}_{2}\boldsymbol{e}_{k}] - \\ \boldsymbol{x}^{\mathrm{T}}\boldsymbol{P}\boldsymbol{x}_{k} - \boldsymbol{e}^{\mathrm{T}}\boldsymbol{P}\boldsymbol{e}_{k} - \boldsymbol{\alpha}^{\mathrm{T}}\boldsymbol{H}\boldsymbol{\Omega} \end{aligned}$$

其中

$$\boldsymbol{\Pi} = \boldsymbol{\Gamma}_{1}^{\mathrm{T}} \boldsymbol{P}_{1} \boldsymbol{\Gamma}_{1} + \boldsymbol{\Gamma}_{2}^{\mathrm{T}} \boldsymbol{P}_{2} \boldsymbol{\Gamma}_{2} + \begin{bmatrix} \boldsymbol{S}_{2} & \boldsymbol{S}_{2} \\ \boldsymbol{S}_{5} & \boldsymbol{\theta} \end{bmatrix}^{\mathrm{T}} \begin{bmatrix} \boldsymbol{\zeta}^{2} \boldsymbol{P}_{1} & \boldsymbol{\theta} \\ \boldsymbol{\theta} & \boldsymbol{\vartheta}^{2} \boldsymbol{P}_{2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \boldsymbol{S}_{2} & \boldsymbol{S}_{2} \\ \boldsymbol{S}_{5} & \boldsymbol{\theta} \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} \boldsymbol{P}_{1} & \boldsymbol{\theta} \\ \boldsymbol{\theta} & \boldsymbol{P}_{2} \end{bmatrix}$$

式中:  $\Gamma_1 = \begin{bmatrix} A_1 - S_1 & S_1 \end{bmatrix}$ ,  $\Gamma_2 = \begin{bmatrix} 0 & S_4 \end{bmatrix}$ 。 则对比式(19)可知  $\Pi < 0$ ,从而得到:

 $\boldsymbol{\varphi}_{k}^{\mathrm{T}}\boldsymbol{\varPi}\boldsymbol{\varphi}_{k} \leq \boldsymbol{\lambda}_{\min}(-\boldsymbol{\varPi})\boldsymbol{\varphi}_{k}^{\mathrm{T}}\boldsymbol{\varphi}_{k} < -h\boldsymbol{\varphi}_{k}^{\mathrm{T}}\boldsymbol{\varphi}_{k} \quad (23)$  $\boldsymbol{\mathfrak{K}} \boldsymbol{\pitchfork}: \mathbf{0} < h < \min\{ [\boldsymbol{\lambda}_{\min}(-\boldsymbol{\varPi}), \boldsymbol{\delta}] \}, \boldsymbol{\delta} = \max\{ \boldsymbol{\lambda}_{\max}(\boldsymbol{P}_{1}), \\ \boldsymbol{\lambda}_{\max}(\boldsymbol{P}_{2}) \}_{\circ}$ 

则由式(23)可知:

$$\mathbf{E}\{V_{k+1} \mid \boldsymbol{\varphi}_k\} - V_k < -h\boldsymbol{\varphi}_k^{\mathrm{T}}\boldsymbol{\varphi}_k < -\frac{h}{\delta}V_k \quad (24)$$

令
$$\chi = \frac{h}{\delta}$$
,式(24)可写为 E { $V_{k+1} | \varphi_k$ } -  $V_k < -\chi V_k$ ,

则结合引理1和定义1得到系统满足均方指数稳定 条件。证明完毕。

下面由定理1的结论给出系统达到 H<sub>∞</sub>一致性 时控制增益和观测器增益满足的条件。

(22)

# 3.2 DoS 攻击下 $H_{\infty}$ 一致性分析

**定理2** 对于多智能体 ICPS 的  $H_{\infty}$  一致性性能 约束问题,在干扰抑制水平  $\gamma > 0$  的前提下,如果存 在正定矩阵  $P_1$ 、 $P_2$  和任意非零的  $\boldsymbol{\varpi}_k$ ,并且控制器 增益 K 和观测器增益 L 满足下式,则问题有解。

$$\begin{bmatrix} \boldsymbol{\Phi}_{11} & * \\ \boldsymbol{\Phi}_{21} & \boldsymbol{\Phi}_{22} \end{bmatrix} < 0 \tag{25}$$

式中:

$$\boldsymbol{\Phi}_{11} = \begin{bmatrix} -P_1 & * & * \\ 0 & -P_2 & * \\ 0 & 0 & -\gamma^2 I \end{bmatrix}$$
$$\boldsymbol{\Phi}_{21} = \begin{bmatrix} A_1 - S_1 & S_1 & S_3 \\ 0 & S_4 & S_6 \\ I_N \otimes C_1 & 0 & I_N \otimes D_1 \\ \zeta S_2 & \zeta S_2 & 0 \\ \partial S_5 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$
$$\boldsymbol{\Phi}_{22} = \begin{bmatrix} -P_1^{-1} & * & * & * \\ 0 & -P_2^{-1} & * & * & * \\ 0 & 0 & -I & * & * \\ 0 & 0 & 0 & -P_1^{-1} & * \\ 0 & 0 & 0 & 0 & -P_2^{-1} \end{bmatrix}$$

**证明** 由定理 1 中 Lyapunov 泛函和式(10) 可知:

$$E\{V_{k+1}\} - E\{V_k\} + E\{z_k^{\mathsf{T}} z_k\} - \gamma^2 E\{\boldsymbol{\varpi}_k^{\mathsf{T}} \boldsymbol{\varpi}_k\} = \\ E\{\mathbf{x}_{k+1}^{\mathsf{T}} P_1 \mathbf{x}_{k+1} + \boldsymbol{e}_{k+1}^{\mathsf{T}} P_2 \boldsymbol{e}_{k+1}\} - E\{\mathbf{x}_k^{\mathsf{T}} P_1 \mathbf{x}_k + \boldsymbol{e}_k^{\mathsf{T}} P_2 \boldsymbol{e}_k\} + \\ E\{z_k^{\mathsf{T}} z_k\} - \gamma^2 E\{\boldsymbol{\varpi}_k^{\mathsf{T}} \boldsymbol{\varpi}_k\} = \\ E\{[(A_1 - S_1) \mathbf{x}_k + S_1 \boldsymbol{e}_k - (\beta_k - \beta) S_2 \mathbf{x}_k + S_1 \mathbf{e}_k - (\alpha_k - \alpha) S_5 \mathbf{x}_k + S_6 \boldsymbol{\varpi}_k]^{\mathsf{T}} P_2[S_4 \boldsymbol{e}_k - (\alpha_k - \alpha) S_5 \mathbf{x}_k + S_6 \boldsymbol{\varpi}_k] - \mathbf{x}_k^{\mathsf{T}} P_1 \mathbf{x}_k - \mathbf{e}_k^{\mathsf{T}} P_2 \mathbf{e}_k + \\ [(I_N \otimes C_1) \mathbf{x}_k + (I_N \otimes D_1) \boldsymbol{\varpi}_k]^{\mathsf{T}} [(I_N \otimes C_1) \mathbf{x}_k + (I_N \otimes D_1) \boldsymbol{\varpi}_k]^{\mathsf{T}} \\ E\{\begin{bmatrix}\boldsymbol{\varphi}_k\\ \boldsymbol{\varpi}_k\end{bmatrix}^{\mathsf{T}} \begin{bmatrix}\boldsymbol{H} + \boldsymbol{H}_1 & \boldsymbol{H}_2\\ \boldsymbol{H}_2^{\mathsf{T}} & \boldsymbol{H}_3\end{bmatrix} \begin{bmatrix}\boldsymbol{\varphi}_k\\ \boldsymbol{\varpi}_k\end{bmatrix}\}$$

$$(26)$$

式中:

$$\boldsymbol{\varphi}_{k} = \begin{bmatrix} \boldsymbol{x}_{k} \\ \boldsymbol{e}_{k} \end{bmatrix}$$
$$\boldsymbol{\Pi}_{1} = \begin{bmatrix} \boldsymbol{I}_{N} \otimes \boldsymbol{C}_{1} & \boldsymbol{\theta} \end{bmatrix}^{\mathrm{T}} \begin{bmatrix} \boldsymbol{I}_{N} \otimes \boldsymbol{C}_{1} & \boldsymbol{\theta} \end{bmatrix}$$
$$\boldsymbol{\Pi}_{2} = \boldsymbol{\Gamma}_{1}^{\mathrm{T}} \boldsymbol{P}_{1} \boldsymbol{S}_{3} + \boldsymbol{\Gamma}_{2}^{\mathrm{T}} \boldsymbol{P}_{2} \boldsymbol{S}_{6} + \begin{bmatrix} \boldsymbol{I}_{N} \otimes \boldsymbol{C}_{1} & \boldsymbol{\theta} \end{bmatrix}^{\mathrm{T}} (\boldsymbol{I}_{N} \otimes \boldsymbol{D}_{1})$$
$$\boldsymbol{\Pi}_{3} = \boldsymbol{S}_{3}^{\mathrm{T}} \boldsymbol{P}_{1} \boldsymbol{S}_{3} + \boldsymbol{S}_{6}^{\mathrm{T}} \boldsymbol{P}_{2} \boldsymbol{S}_{6} + (\boldsymbol{I}_{N} \otimes \boldsymbol{D}_{1})^{\mathrm{T}} (\boldsymbol{I}_{N} \otimes \boldsymbol{D}_{1}) - \gamma^{2} \boldsymbol{I}$$

根据 Schur 引理及式(25)可得  $\begin{bmatrix} \boldsymbol{\Pi} + \boldsymbol{\Pi}_1 & \boldsymbol{\Pi}_2 \\ \boldsymbol{\Pi}_2^T & \boldsymbol{\Pi}_3 \end{bmatrix} < 0$ 

进而可从式(26)得到:

 $\mathbf{E}\{V_{k+1}\} - \mathbf{E}\{V_k\} + \mathbf{E}\{\mathbf{z}_k^{\mathrm{T}}\mathbf{z}_k\} - \gamma^2 \mathbf{E}\{\boldsymbol{\varpi}_k^{\mathrm{T}}\boldsymbol{\varpi}_k\} < 0$ (28)

上述式子对 k 从 0 到 T 作求和运算并进行移 项,可得

$$\sum_{k=0}^{T} \mathbf{E} \{ \| \boldsymbol{z}_{k} \|^{2} \} < \gamma^{2} \sum_{k=0}^{T} \mathbf{E} \{ \| \boldsymbol{\varpi}_{k} \|^{2} \} + \mathbf{E} \{ V_{0} \} - \mathbf{E} \{ V_{T+1} \}$$
(29)

由于初始状态  $\boldsymbol{\varphi}_0 = \boldsymbol{0}$ , 且  $V_{T+1} = \boldsymbol{x}_{T+1}^T \boldsymbol{P}_1 \boldsymbol{x}_{T+1} + \boldsymbol{e}_{T+1}^T \boldsymbol{P}_2 \boldsymbol{e}_{T+1} > 0$ ,则综合上述式子可以得到:

$$\sum_{k=0}^{T} \mathbf{E} \{ \| z_k \|^2 \} < \gamma^2 \sum_{k=0}^{T} \mathbf{E} \{ \| \boldsymbol{\varpi}_k \|^2 \}$$
(30)

对比式(12)即系统满足 $H_{\infty}$ 一致性约束,定理得证。

# 3.3 最优一致性设计

对于干扰抑制水平的约束,有如下引理:

**引理 2**<sup>[6]</sup> 对于性能函数  $J_{\gamma}(\mu, \omega)$  和系统方程(10),则控制策略  $u_{i,k}$  是严格凸的,当且仅当

$$\gamma^{2} \boldsymbol{I} - \boldsymbol{B}_{2}^{\mathrm{T}} \boldsymbol{Y}_{k+1} \boldsymbol{B}_{2} > 0 \qquad (31)$$
  

$$\vec{x} \mathbf{P}_{k+1}, k \in [1, \mathrm{T}] \ \text{bigger} \mathbf{B}_{k} \in \mathbb{F}$$

$$\boldsymbol{Y}_{k} = \boldsymbol{A}^{\mathrm{T}} \boldsymbol{Y}_{k+1} \boldsymbol{B}_{2} [\boldsymbol{\gamma}^{2} \boldsymbol{I} - \boldsymbol{B}_{2}^{\mathrm{T}} \boldsymbol{Y}_{k+1} \boldsymbol{B}_{2}]^{-1} \boldsymbol{B}_{2}^{\mathrm{T}} \boldsymbol{Y}_{k+1} \boldsymbol{A} + \boldsymbol{A}^{\mathrm{T}} \boldsymbol{Y}_{k+1} \boldsymbol{A} + \boldsymbol{Q}_{k}$$
(32)

$$\boldsymbol{Y}_{T+1} = \boldsymbol{Q}_{\mathrm{f}} \tag{33}$$

注意到定理2中LMI式(25)中参数是非耦合的,则可通过反向递推黎卡提方程式(32)求解最小干扰抑制水平,联合求解LMI式(25),从而求得控制策略,达到最优 H<sub>x</sub>一致性控制的设计目的,见算法1。

**算法1** 最优 H<sub>s</sub>一致性控制器设计

给定:
$$\overline{\alpha}, \overline{\beta}, T, Q_k, Q_f, M$$

输出:
$$Y_k$$
、 $\gamma$ 、 $K$ 、 $L$ 

算法步骤:

①设置迭代次数为 T,初始化 k = T,  $Y_{T+1} = Q_f$ ;

②如果式(19)成立,则进入步骤③,若不满足,则跳转至 步骤⑦;

③如果条件(25)满足,则说明通过 LMI 式(25)求解控制 增益和观测器增益是合理的,进行下一步对γ的约束计算,否则 跳转至步骤⑦;

④求解反向递归黎卡提方程(33),得到 Y<sub>k</sub>、γ;

⑤如果γ满足式(31),则进行下一步,否则,令 k = k - 1, 返回步骤④,继续循环迭代;

⑥由  $\gamma$ ,通过求解 LMI 式(25)获得最优  $H_x$  一致性控制器,该算法可行。

⑦该算法不可行。

(27)

# 4 结果与分析

对于不同的 ICPS 控制对象,若系统参数可有效 辨识,即可采用本文控制算法求解最优一致性策略。 4.1 仿真对象

本文采用不间断电源(uninterruptible power supply, UPS)作为被控对象, UPS 的主要作用是为 负载提供持续稳定的电力,目前 UPS 已广泛应用 于医疗/生命支持、计算机、通讯设备和工厂生产的 供电中。因此,保证 UPS 的鲁棒性和稳定性至关 重要。

而在大型工厂中,往往存在多条工业生产线需 要控制,如何保持多个 UPS 在供电时的一致性和稳 定性成为关键问题。故在本文中,将研究由 4 个 UPS 控制工厂生产线的一致性控制问题,验证所设 计的基于状态观测器下的 H<sub>a</sub>一致性最优控制策略 能够使得系统在存在干扰和 DoS 攻击导致信号丢 失的情况下,具有较强的 H<sub>a</sub>一致性。

对于由 4 个 UPS 组成的多智能体 ICPS, N = 4, 考虑两种不同的通信拓扑结构分别见图 2、3。





Fig. 2 Undirected communication graph with Laplacian matrix  $M_1$ 



### 图 3 Laplacian 矩阵为 $M_2$ 的无向通信图

Fig. 3 Undirected communication graph with Laplacian matrix  $M_2$ 

### 无向图对应的 Laplacian 矩阵分别为:

$$M_{1} = \begin{bmatrix} 3 & -1 & -1 & -1 \\ -1 & 2 & -1 & 0 \\ -1 & -1 & 3 & -1 \\ -1 & 0 & -1 & 2 \end{bmatrix}$$
(34)  
$$M_{2} = \begin{bmatrix} 2 & 0 & -1 & -1 \\ 0 & 2 & -1 & -1 \\ -1 & -1 & 3 & -1 \\ -1 & -1 & -1 & 3 \end{bmatrix}$$
(35)

单一 UPS 内部的信息物理融合过程如图 4 所示,其他 UPS 将发生的状态信息传输给受控对象,

受控对象将接收到的状态信息连同自身状态信息进行采集、传输、处理后产生决策信息,并将此决策信息传输给控制端,执行器接受决策指令并改变受控对象状态,并将信息返回其他 UPS,如此循环交互。



### 图4 内部信息物理融合过程

Fig. 4 Internal cyber-physical fusion process

离散时间模型参数矩阵如下[21]:

$$A = \begin{bmatrix} 0.9226 & -0.6330 & 0\\ 1.0 & 0 & 0\\ 0 & 1.0 & 0 \end{bmatrix}$$
(36)

$$\boldsymbol{B}_{1} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \tag{37}$$

$$\boldsymbol{B}_2 = \begin{bmatrix} 0.5\\0\\0.2 \end{bmatrix} \tag{38}$$

$$\boldsymbol{C}_1 = \begin{bmatrix} 0.1 & 0 & 0 \end{bmatrix} \tag{39}$$

# $C_2 = [23.738 \ 20.287 \ 0]$ (40)

- $D_1 = 0.1$  (41)
- $D_2 = 0.2$  (42)

# 4.2 最优 H<sub>a</sub>一致性控制仿真结果

对于最优  $H_x$  一致性控制的设计,首先选择矩阵  $Q = Q_k = Q_f = 0.1I$ ,采用粒子群搜索算法,求得  $\gamma^* = 2.317$ ,之后分别对不同拓扑结构的情况下进行仿真,考虑不同 DoS 攻击强度对系统的影响,并采用文献[18]中基于事件触发的一致性控制方法作为对比试验。

假设采用本文算法求得的控制器增益和观测器 增益分别记为 K 和 L,采用文献[18]中算法,取干 扰抑制水平  $\gamma_d = 2.508$ ,求得控制器增益记为 K',分 别计算当 Laplacian 矩阵为  $M_1$ 、 $M_2$ ,系统遭受不同 的 DoS 攻击强度时的控制器增益和观测器增益。 表 1 给出了攻击强度较小,即  $\bar{\alpha} = \bar{\beta} = 0.9$ 时和攻击 强度增大,即  $\bar{\alpha} = \bar{\beta} = 0.7$  时,在不同 Laplacian 矩阵 下的控制器增益和观测器增益。

表1 控制增益和观测器增益

Tab. 1 Controller gain and observer gain

观测器	Laplacian 矩阵为 M <sub>1</sub>				Laplacian 矩阵为 M <sub>2</sub>			
增益	$\overline{\alpha} = \overline{\beta} = 0.9$		$\overline{\alpha} = \overline{\beta} = 0.7$		$\overline{\alpha} = \overline{\beta} = 0.9$		$\overline{\alpha} = \overline{\beta} = 0.7$	
K	[1.1049	-0.699 3 $0.001$ 9] <sup>T</sup>	[0.9864	$-0.731\ 1\ 0.105\ 1\]^{\mathrm{T}}$	[1.1029	$-0.999 3 0.003 2]^{T}$	[0.8869	$-0.799 \ 3 \ \ 0.091 \ 0]^{\mathrm{T}}$
<b>K</b> ′	[0.104 9	$-0.970\ 2 \ \ 0.042\ 1\]^{\mathrm{T}}$	[1.007 9	$-0.823 \ 3 \ \ 0.033 \ 7 ]^{\mathrm{T}}$	[0.069 1	-0.598 3 0.010 2] <sup>T</sup>	[1.033 0	$-0.467 \ 3 \ \ 0.010 \ 9 \]^{\mathrm{T}}$
L	[0.020 1	$0.028 \ 8 \ 0.016 \ 3 \ ]^{\mathrm{T}}$	[0.007 2	$0.0245 0.0156]^{T}$	[0.031 1	$0.020\ 2 \ \ 0.009\ 9]^{\mathrm{T}}$	[0.010 2	$0.016 \ 0 \ \ 0.015 \ 5]^{\mathrm{T}}$

验证所设计的一致性协议在不同拓扑结构和不同攻击强度下的有效性,仿真结果见图5、6。由图5、6可知,在 Laplacian 矩阵为 $M_1$ 和 $M_2$ 时,系统状态在波动后达到一致,满足一致性。随着攻击强度增大,

系统状态波动变大,且达到一致的时间更长,但仍能 达到一致性。由此可见,本文设计的算法,使得系统 在不同拓扑结构下遭受 DoS 攻击时,均满足一致 性,且随着攻击强度增大,系统仍能保持一致性。



图 5 Laplacian 矩阵为  $M_1$  时在不同丢包率下采用本文算法的一致性仿真图

Fig. 5 Consensus simulation diagram of proposed algorithm under different packet loss rates when Laplacian matrix is  $M_1$ 



图 6 Laplacian 矩阵为  $M_2$  时在不同丢包率下采用本文算法的一致性仿真图

Fig. 6 Consensus simulation diagram of proposed algorithm under different packet loss rates when Laplacian matrix is  $M_2$ 

为验证状态与估计状态的误差有界性,在 Laplacian 矩阵为 $M_1, \overline{\alpha} = \overline{\beta} = 0.7$ 时,取平均估计误 差为 $\overline{e} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} e_{i,k}$ ,平均估计误差仿真图见图 7。 由图 7 可知,系统状态与估计状态的误差满足有界 性。假设在 Laplacian 矩阵为 $M_1, \overline{\alpha} = \overline{\beta} = 0.7$ 时, 受控输出情况如图 8 所示,可见在遭受 DoS 攻击时 受控输出交流电压能够保持稳定且不失真。

从一致性角度。在 DoS 攻击下,采用文献[18] 算法的一致性仿真曲线如图 9、10 所示,当攻击强度 较小时,系统仍能满足一致性,随着攻击强度增大, 系统不再满足一致性,表2给出了采用两种算法下 的定量比较,假设在同一 Laplacian 矩阵  $M_1$ 和相同 攻击强度  $\alpha = \beta = 0.9$ 下,本文控制算法下和文 献[18]算法下系统状态达到一致的时间分别为 4.6、7.1 s,在攻击下不同状态波动的最大误差值分 别为0.1326、0.7059,相较于文献[18]设计的控制 方法,本文设计的控制算法使得系统各个状态变化 幅度更小,达到一致的时间也更短。



Fig. 9 Consensus simulation diagram of Ref. [18] algorithm under different packet loss rates when Laplacian matrix is  $M_1$ 



Fig. 10 Consensus simulation diagram of Ref. [18] algorithm under different packet loss rates when Laplacian matrix is  $M_2$ 

#### 表 2 采用不同算法时的性能指标对比

Tab. 2 Comparison of performance metrics when different algorithms are used

算法	达到一致时间/s	状态波动最大误差值						
本文	4.6	0.132 6						
文献[18]	7.1	0.705 9						
从相对稳定性角度。 $\gamma_{\Delta 1} = \gamma^{max} - \gamma^*$ ,文献[18]								
0.5	- 未受攻击时受控输出 攻击下y=2.317时受控输出 攻击下y=2.417时受控输出 攻击下y=2.517时受控输出	$\sim$						

算法下稳定裕度为 $\gamma_{\Delta 2} = \gamma_{d}^{max} - \gamma_{d}$ ,通过逐渐增大干 扰抑制水平,不同算法下系统受控输出仿真曲线见 图 11(a)、(b)。本文算法下和文献[18]算法下的 干扰抑制水平分别增大至 2.517 和 2.608 时,受控 输出不稳定,由此可得:0 <  $\gamma_{\Delta 2} \leq 0.1, 0.1 < \gamma_{\Delta 1} \leq$ 0.2,所以 $\gamma_{\Delta 2} < \gamma_{\Delta 1}$ ,在本文算法下,系统稳定的裕度 更高,具有更好的稳定性。





# 5 结 论

1)根据多智能体中单个智能体能够感知环境、 执行动作影响环境的特点,将 ICPS 中执行器、传感器、被控对象描述为智能体,构建固定拓扑的多智能体 ICPS 模型,解决多个被控对象组成的 ICPS 的模型构建问题。

2)考虑双通道 DoS 攻击下系统通信信道堵塞 等因素的影响,基于状态观测器对估计后的状态进 行一致性控制协议的设计,提高设计的准确度,并构 建包括系统误差、状态变量、受控输出在内的更具一 般性的整体系统模型,解决一类 DoS 攻击建模问题。

3)利用零和博弈方法,将控制器和外部扰动视 为博弈中的参与者,解决干扰抑制水平的优化问题, 并通过求解反向递归黎卡提方程和线性矩阵不等 式,设计最优 H<sub>\*</sub>一致性控制方案,提高一致性控制 设计的精度。

4)以4个不间断电源的控制问题作为仿真对象,通过 Matlab 软件进行仿真验证。结果表明,在 不同拓扑结构和不同攻击强度的 DoS 攻击下,本文 设计的最优 H<sub>a</sub>一致性控制能使系统状态满足一致 性,并且系统受控输出有较好的相对稳定性。

参考文献

- LIU Bin, CHEN Jingzhao, HU Yong. Mode division-based anomaly detection against integrity and availability attacks in industrial cyberphysical systems [J]. Computers in Industry, 2022, 137: 103609.
   DOI: 10.1016/j. compind. 2022. 103609
- [2] DING Derui, HAN Qinglong, XIANG Yang, et al. A survey on security control and attack detection for industrial cyber-physical systems [J]. Neurocomputing, 2018, 275: 1674. DOI: 10.1016/ j. neucom. 2017.10.009
- [3]孙子文,张炎棋.工业信息物理系统的攻击建模研究[J].控制与决策,2019,34(11):2323
  SUN Ziwen, ZHANG Yanqi. Research on attack modeling of industrial cyber physical systems[J]. Control and Decision, 2019, 34(11):2323. DOI: 10.13195/j. kzyjc.2018.1796
- [4]SUN Qi, ZHANG Kunwu, SHI Yang. Resilient model predictive control of cyber-Physical systems under DoS attacks [J]. IEEE Transactions on Industrial Informatics, 2020, 16(7): 4920. DOI: 10.1109/TII.2019.2963294
- [5] 刘珊, 黎善斌, 胥布工. 混合攻击下时变信息物理系统的有限 时域 H<sub>\*</sub>控制[J]. 控制理论与应用, 2020, 37(2): 331 LIU Shan, LI Shanbin, XU Bugong. Finite horizon H<sub>\*</sub> control for time-varying cyber-physical system under hybrid attacks[J]. Control Theory & Applications, 2020, 37(2): 331. DOI: 10.7641/CTA. 2019.80703
- [6] 庞岩,王娜,夏浩.基于博弈论的信息物理融合系统安全控制
  [J].自动化学报,2019,45(1):185
  PANG Yan, WANG Na, XIA Hao. A game theory approach for secure control of cyber-physical systems [J]. Acta Automatica Sinica, 2019,45(1):185. DOI:10.16383/j.aas. 2018.c180365
- [7]薛威峰,孙子文.数据注入攻击下 ICPS 的自适应事件触发弹性控制[J].控制理论与应用,2024,41(5):866
   XUE Weifeng, SUN Ziwen. Adaptive event triggered resilient control of ICPS under data injection attack [J]. Control Theory &

Applications, 2024, 41(5): 866. DOI: 10.7641/CTA.2023.20774

- [8] ZHANG Chunlei, YANG Guanghong, LU Anyang. Resilient observer-based control for cyber-physical systems under denial-ofservice attacks [J]. Information Sciences, 2021, 545: 102. DOI: 10.1016/j. ins. 2020.07.070
- [9] ZHANG Dan, WANG Qingguo, FENG Gang, et al. A survey on attack detection, estimation and control of industrial cyber-physical systems [J]. ISA Transactions, 2021, 116: 1. DOI: 10.1016/ j. isatra.2021.01.036
- [10] MAHMOUD M S, HAMDAN M M, BAROUDI U A. Modeling and control of cyber-physical systems subject to cyber attacks: a survey of recent advances and challenges [J]. Neurocomputing, 2019, 338: 101. DOI: 10.1016/j.neucom. 2019.01.099
- [11] TAYLOR J M, SHARIF H R. Security challenges and methods for protecting critical infrastructure cyber-physical systems [C]//2017 International Conference on Selected Topics in Mobile and Wireless Networking (MoWNeT). Avignon: IEEE, 2017: 1. DOI: 10. 1109/MoWNet. 2017. 8045959
- [12] 赵红专,孙棣华,程森林,等. 一种离散连续混成的时空事件 驱动的 CPS 体系架构[J].哈尔滨工业大学学报,2016,48(9):170 ZHAO Hongzhuan, SUN Dihua, CHENG Senlin, et al. A hybrid discrete and continuous CPS architecture driven by spatial-temporal event [J]. Journal of Harbin Institute of Technology, 2016, 48(9):170. DOI: 10.11918/j.issn. 0367-6234.2016.09.029
- [13] AMATO A, QUARTO A, DI LECCE V. An application of cyberphysical system and multi-agent technology to demand-side management systems [J]. Pattern Recognition Letters, 2021,141: 23. DOI: 10.1016/j. patrec. 2020.09.004
- [14] XUE Shuangsi, LI Huan, CAO Hui, et al. Distributed edge-eventtriggered consensus of multi-agent system under DoS attack [J].
   Pattern Recognition Letters, 2023, 174: 118. DOI: 10.1016/ j. patrec. 2023.08.015
- [15] CHEN Runze, LI Yuanxin, HOU Zhongsheng. Distributed modelfree adaptive control for multi-agent systems with external disturbances and DoS attacks [J]. Information Sciences, 2022, 613: 309. DOI:10.1016/j. ins. 2022.09.035
- [16] LI Yongming, TONG Shaocheng. Bumpless transfer distributed adaptive backstepping control of nonlinear multi-agent systems with circular filtering under DoS attacks [J]. Automatica, 2023, 157: 111250. DOI: 10.1016/j. automatica.2023.111250
- [17] ZHANG Dan, LIU Lu, FENG Gang. Consensus of heterogeneous linear multiagent systems subject to aperiodic sampled-data and DoS attack[J]. IEEE Transactions on Cybernetics, 2019, 49 (4): 1501. DOI: 10.1109/TCYB.2018. 2806387
- [18] WANG Shenquan, ZHAO Changbei, ZHANG Bangcheng, et al. Event-triggered based security consensus control for multi-agent systems with DoS attacks [J]. Neurocomputing, 2022, 505: 214. DOI: 10.1016/j.neucom.2022.07.033
- [19] LI Xiaomeng, ZHOU Qi, LI Panshuo, et al. Event-triggered consensus control for multi-agent systems against false data-injection attacks[J]. IEEE Transactions on Cybernetics, 2020, 50 (5): 1856. DOI: 10.1109/TCYB. 2019. 2937951
- [20] WANG Zidong, YANG Fuwen, HO D W C, et al. Robust H<sub>x</sub> control for networked systems with random packet losses[J]. IEEE Transactions on Systems, Man, and Cybernetics, Part B: Cybernetics, 2007, 37(4): 916. DOI: 10.1109/TSMCB.2007. 896412
- [21] YUAN Yuan, ZHU Quanyan, SUN Fuchun, et al. Resilient control of cyber-physical systems against Denial-of-Service attacks [C]// 2013 6th International Symposium on Resilient Control Systems (ISRCS). San Francisco: IEEE, 2013: 54. DOI: 10.1109/ ISRCS.2013.6623750

(编辑 张 红)