Адаптивное и робастное управление Курсовая работа В-1

Кирилл Лалаянц

September 26, 2024

Преподаватель: Герасимов Д.Н.

1 Цель работы

Синтез закона адаптивного управления с использованием метода расширенной ошибки и схемы Лайона, обеспечивающего ограниченность всех сигналов и слежение выхода объекта за эталонным сигналом так, чтобы:

$$\lim_{t \to \infty} (y_M(t) - y(t)) = 0$$

Выход эталонного объекта $y_M(t)$:

$$y_M(t) = \frac{1}{K_M(s)}[g(t)] = \frac{1}{s^2 + 5s + 6}[g(t)]$$

Выход объекта y(t):

$$y(t) = W(s) = \frac{b_0}{s^2 + a_1 s + a_0} [u]$$

Вариант 1:

- $a_1 = 2$; $a_0 = -3$;
- $b_0 = 2$;
- $g(t) = 7\cos(3t+2) + 8$

2 Выполнение

2.1 Проверка объекта управления на свойства полной управляемости и наблюдаемости.

$$U = \begin{pmatrix} 1 & -2 \\ 0 & 2 \end{pmatrix} o$$
 полностью управляемая

$$V = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 2 & 0 \end{pmatrix} o$$
 полностью наблюдаемая

2.2 Проверка объекта управления на устойчивость и минимально-фазовость

Для проверки системы на устойчивость найдем полюса знаменателя её передаточной функции W(s):

$$pole(W(s)) = [-3, 1] \to$$
 неустойчивая и не минимально-фазовая

2.3 Определение и реализация требуемых компонентов системы

Выберем фильтры:

$$\dot{\nu}_1 = \Lambda \nu_1 + e_{n-1} u$$
$$\dot{\nu}_2 = \Lambda \nu_2 + e_{n-1} y$$

где $e_{n-1} = [0 \dots 1]^T \in \mathbb{R}^{n-1}; \, \nu_1, \nu_2 \in \mathbb{R}^{n-1}.$

$$\Lambda = \begin{bmatrix} 0 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 1 \\ -k_0 & -k_1 \dots & k_{n-2} \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{(n-1) \times (n-1)}$$

Для данного объекта n=2. Следовательно:

$$\dot{\nu}_1 = -k_0 \nu_1 + u$$

$$\dot{\nu}_2 = -k_0 \nu_2 + y$$

Зададим вектора:

$$\omega = \begin{bmatrix} \nu_1^T & \nu_2^T & y \end{bmatrix}^T$$

$$\omega_p = -\begin{bmatrix} \omega^T & u \end{bmatrix}^T$$

$$\bar{\omega}_p = \frac{1}{K_M(s)} [\omega_p]$$

$$\hat{\psi}_p^T = \begin{bmatrix} \hat{\psi} & \hat{b}_m \end{bmatrix}$$

Закон управления:

$$u = \frac{1}{\hat{b}_m} (-\hat{\psi}_p^T \omega + k_0 g(t))$$

Статическая модель расширенной ошибки:

$$\hat{\varepsilon} = \bar{\omega}_p^T \hat{\psi}_p = \varepsilon - \hat{\psi}_p^T \bar{\omega}_p + \frac{1}{K_M(s)} [\hat{\psi}_p^T \omega_p]$$

Градиентный АА:

$$\dot{\hat{\psi}}_p^T = \gamma \Gamma \frac{\bar{\omega}_p}{1 + \bar{\omega}_p^T \bar{\omega}_p} \hat{\varepsilon}$$

Модифицированный АА:

$$\dot{\hat{\psi}}_p^T = \gamma \Xi^T (\Xi_\varepsilon + \Xi_{\hat{\psi}_p} - \Xi \hat{\psi}_p)$$

$$\Xi = [H_1(s)[\omega] \dots H_q(s)[\omega]]^T$$

$$\Xi_\varepsilon = [H_1(s)[\varepsilon] \dots H_q(s)[\varepsilon]]^T$$

$$\Xi_{\hat{\psi}_p} = [H_1(s)[\omega^T \hat{\psi}_p] \dots H_q(s)[\omega^T \hat{\psi}_p]]^T$$

Гибридный АА:

$$\dot{\hat{\psi}}_p^T = \gamma \Xi^T (\Xi_\varepsilon + \Xi_{\hat{\psi}_p} - \Xi \hat{\psi}_p) + \gamma \Gamma \frac{\bar{\omega}_p}{1 + \bar{\omega}_p^T \bar{\omega}_p} \hat{\varepsilon}$$

3 Заключение