

ПРОБЛЕМА УСТОЙЧИВОСТИ САМОНАСТРАИВАЮЩИХСЯ СТОХАСТИЧЕСКИХ ДИНАМИЧЕСКИХ СИСТЕМ С КОНЕЧНЫМ ПОСЛЕДЕЙСТВИЕМ И С ЭТАЛОННОЙ МОДЕЛЬЮ

Аннотация. Исследована устойчивость самонастраивающихся стохастических систем автоматического регулирования с последствием. Проведен синтез контура самонастройки с помощью второго метода Ляпунова и доказана экспоненциальная p -устойчивость в целом стохастических дифференциальных уравнений с последствием.

Ключевые слова: стохастические самонастраивающиеся системы, автоматическое регулирование, последствие, устойчивость.

ВВЕДЕНИЕ

Множество исследований в области технической кибернетики связано с проблемой построения систем автоматического регулирования (САР) для объектов с запаздыванием, которые разделяют на одноконтурные и двухконтурные. Динамика замкнутой САР для объектов с запаздыванием описывается как уравнениями запаздывающего, так и нейтрального типа. Зная передаточную функцию и используя обратное преобразование Лапласа, можно построить точные аналитические выражения для процессов в замкнутых САР. Вопросу устойчивости САР для объектов с запаздыванием посвящено много работ (например, [1] и ссылки к ней).

Изучение областей устойчивости САР позволяет решить проблему выбора типа регулятора, исходя из требований к замкнутой САР. Лучших результатов при построении САР можно добиться при использовании двухконтурных систем [2, 3].

Исследователи столкнулись с проблемой больших разбросов параметров объекта построения удовлетворительных САР. Оказывается, что при значительных колебаниях параметров объекта построение «хороших» САР возможно с использованием самонастраивающихся систем (СНС) [2, 4, 5]. Последняя для объектов с запаздыванием является нелинейной и нестационарной, поэтому ее анализ в рамках теории линейных стационарных систем качественно провести невозможно. В [1] СНС проанализированы с применением второго метода Ляпунова.

Развитие теории стохастических дифференциальных, дифференциально-разностных, функционально-дифференциальных уравнений [6–14] позволяет рассматривать стохастические СНС (ССНС), которые являются более точными математическими моделями известных детерминированных СНС.

В работе [15] исследована устойчивость самонастраивающихся стохастических САР с последствием для асимптотической устойчивости в среднем квадратичном систем линейных стохастических дифференциально-разностных уравнений.

В данной статье исследуется устойчивость самонастраивающихся стохастических динамических систем с конечным последствием.

ПРОБЛЕМА УСТОЙЧИВОСТИ САМОНАСТРАИВАЮЩИХСЯ СТОХАСТИЧЕСКИХ ДИНАМИЧЕСКИХ СИСТЕМ С КОНЕЧНЫМ ПОСЛЕДЕЙСТВИЕМ И С ЭТАЛОННОЙ МОДЕЛЬЮ

На вероятностном базисе $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbf{F}, \mathbf{P})$ определено сильное решение $x(t) \equiv x(t, \omega) \in \mathbf{R}^1$ диффузионного стохастического дифференциально-разностного уравнения (СДРУ) n -го порядка

$$\frac{d^n x(t)}{dt^n} + \sum_{k=0}^N \sum_{j=0}^{n-1} [a_{kj} + \Delta a_{kj} + \delta a_{kj}(t)] \frac{d^j x(t - \Delta_k)}{dt^j} = f(t, \omega) \quad (1)$$

с неслучайными начальными условиями

$$\left. \frac{d^j x(t)}{dt^j} \right|_{t \in [-\Delta, 0]} = \varphi_0^{(j)}(t), \quad j = \overline{0, n-1}. \quad (2)$$

Здесь

$$f(t, \omega) \equiv \sum_{l=0}^L \sum_{k=0}^N \sum_{j=0}^{n-1} b_{kjl} \frac{d^j x(t - \Delta_k)}{dt^j} \cdot \frac{dw_l(t)}{dt}, \quad (3)$$

$a_{kj} \in \mathbf{R}^1$, b_{kjl} — коэффициенты диффузии попарно независимых винеровских процессов $\{w_l(t)\} \subseteq \mathbf{R}^1$; $\Delta a_{kj} \in \mathbf{R}^1$ — постоянные, пока не определенные, действительные числа вариации $\{a_{kj}(t), k = \overline{0, N}; j = \overline{0, n-1}\} \subseteq \mathbf{R}^1$ вырабатываются контуром самонастройки.

Эталонная модель описывается системами диффузионных СДРУ n -го порядка

$$\frac{d^n y(t)}{dt^n} + \sum_{k=0}^N \sum_{j=0}^{n-1} a_{kj} \frac{d^j y(t - \Delta_k)}{dt^j} = f(t, \omega). \quad (4)$$

Здесь $\{y(t) \equiv y(t, \omega)\} \subseteq \mathbf{R}^1$ — модель, которую следует рассматривать как сильное решение линейной системы СДРУ (4) с начальными условиями

$$\left. \frac{d^j y(t - \Delta)}{dt^j} \right|_{t \in [-\Delta, 0]} = y_0^{(j)}(t), \quad j = \overline{0, n-1}, \quad (5)$$

$f(t, \omega) \in \mathbf{R}^1$ — управляющее случайное воздействие (3), которое определяется входным случайным процессом.

Замечание 1. Используя результаты теоремы 1.3 работы [15], определяем коэффициенты $\{a_{kj}\}$, $\{b_{kjl}\}$ для системы (4), (5), при которых решение ее эталонной системы для основной (1), (2) будет асимптотически устойчиво в l.i.m.

Алгоритм I состоит в следующем.

Шаг 1. Определяем методом D -разбиения [1] области экспоненциальной устойчивости в пространстве параметров $\{a_{kj}\}$, $k = \overline{0, N}$, $j = \overline{0, n-1}$, эталонной системы (4), т.е. находим такие $\{a_{kj}\}$, при которых решение $y(t) \in \mathbf{R}^1$ обыкновенного ДРУ имеет экспоненциальный рост с отрицательными показателями e^{-ct} , $c > 0$.

Шаг 2. Находим $|V^{-1}(\lambda)|^2$, где $|\lambda|^2 = x^2 + y^2$; $\lambda = x + iy$, $x, y \in \mathbf{R}^1$.

Шаг 3. Находим $\left| \sum_{k=0}^{n-1} \sum_{j=0}^{N-1} b_{kjl}(is) e^{-\Delta_k s} \right|^2$ — квадрат модуля комплексного числа ($|\lambda|^2 = x^2 + y^2$, $\lambda = x + iy$).

Шаг 4. Проверяем выполнение условия [15]

$$\frac{1}{\pi} \sum_{l=0}^L \left[\int_0^{\infty} \left| \sum_{k=0}^{n-1} \sum_{j=0}^{N-1} b_{kjl}(is) e^{-\Delta_k s} \right|^2 |V^{-1}(is)|^2 ds \right] < 1,$$

из которого находим такие $\{b_{kjl}\}$, при которых левая часть данного неравенства меньше 1.

Для упрощения расчетов принимается $\sigma_l = 1$, $l = \overline{0, L}$, т.е. в эталонной системе линейных ДРУ используются винеровские процессы.

Замечание 2. Обычно шаги 1–4 упрощаются в реальных модельных задачах, поскольку в этом случае система (4) описывается с помощью первой и второй производной (скорость и ускорение) при нескольких запаздываниях

Самонастраивающиеся стохастические динамические системы с эталонной моделью (ССДСЭМ) предназначены для построения искомого контура самонастройки, т.е. определения такого алгоритма изменения $\{\delta_{a_{kj}}\}$, при котором $\lim_{t \rightarrow +\infty} M \{x^2(t) - y^2(t)\} = 0$.

Для дальнейшего исследования запишем диффузионное линейное СДРУ (1), которое является математической моделью реального объекта, и эталонную систему СДРУ (4) в матричном виде

$$\begin{aligned} \frac{d\bar{x}(t)}{dt} = & - \sum_{k=0}^N A_k \bar{x}(t - \Delta_k) + \left[\sum_{k=0}^N (\Delta A_k + \delta A_k(t, \bar{x}(t - \Delta_k), \bar{y}(t))) \right] \bar{x}(t - \Delta_k) + \\ & + \sum_{l=0}^L \sum_{k=0}^N x^T(t - \Delta_k) B_{kl} \frac{d\bar{w}_l(t)}{dt} \end{aligned} \quad (6)$$

с начальными неслучайными условиями

$$\bar{x}(t_0, \omega) \equiv (\varphi_0^{(0)}, \varphi_0^{(1)}, \dots, \varphi_0^{(n-1)})^T; \quad (7)$$

$$\frac{d\bar{y}(t)}{dt} = - \sum_{k=0}^N A_k \bar{y}(t - \Delta_k) + \sum_{l=0}^L \sum_{k=0}^N y^T(t - \Delta_k) B_{kl} \frac{d\bar{w}_l(t)}{dt} \quad (8)$$

с начальными условиями

$$\bar{y}(t_0, \omega) = (y_0, y_{10}, \dots, y_{n-1,0})^T. \quad (9)$$

Здесь $\bar{x}(t) \equiv \bar{x}(t, \omega) \in R^n$, $\bar{y}(t) \equiv \bar{y}(t, \omega) \in R^n$ — векторы фазовых координат системы (6) и эталонной модели (8); $A_k = \{a_{ij}^{(k)}\}$, $i, j = \overline{1, n}$, — вещественные гурвицевы постоянные матрицы; $B_{kl} \equiv \{b_{ij}^{(kl)}\}$ — вещественные матрицы с коэффициентами диффузии независимых винеровских процессов;

$$A_k \equiv \begin{bmatrix} 0 & -1 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & -1 \\ -a_{k1} & -a_{k2} & -a_{k3} & \dots & -a_{k,n-1} & -a_{k,n} \end{bmatrix}; \quad (10)$$

$$B_{kl} \equiv \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ b_{kl1} & b_{kl2} & b_{kl3} & \dots & b_{kl,n-1} & b_{kl,n} \end{bmatrix}; \quad (11)$$

$$\frac{d\bar{w}_l(t)}{dt} \equiv \frac{d\bar{w}_l(t, \omega)}{dt} = \left(\frac{d\bar{w}_{l,1}(t, \omega)}{dt}, \frac{d\bar{w}_{l,2}(t, \omega)}{dt}, \dots, \frac{d\bar{w}_{l,n-1}(t, \omega)}{dt}, \frac{d\bar{w}_{l,n}(t, \omega)}{dt} \right)^T.$$

Случайный вектор управляющих воздействий имеет вид

$$\vec{f}(t, \omega) \equiv \sum_{l=0}^L \sum_{k=0}^N B_{kl} \frac{d\vec{w}_l(t)}{dt};$$

$$\vec{x}(t) \equiv \left(x(t), x_1(t) \equiv \frac{dx(t)}{dt}, \dots, x_{n-1}(t) \equiv \frac{d^{(n-1)}x(t)}{dt^{n-1}} \right)^T.$$

Обозначим ΔA_k вещественные постоянные матрицы с пока не известными коэффициентами, зависящими от объекта управления; $\delta A_k(t, \vec{x}, \vec{y})$ — матрицы параметров, которые изменяют контуры самонастройки [1]:

$$\Delta A_k \equiv \begin{bmatrix} 0 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots \\ 0 & \dots & 0 \\ -\Delta a_{k1} & \dots & -\Delta a_{kn} \end{bmatrix};$$

$$\delta A_k(t, \vec{x}, \vec{y}) \equiv \begin{bmatrix} 0 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots \\ 0 & \dots & 0 \\ -\delta a_{k1}(t, \vec{x}, \vec{y}) & \dots & -\delta a_{kn}(t, \vec{x}, \vec{y}) \end{bmatrix}. \quad (12)$$

Вычитая из СДРУ (6), (7) стохастическое эталонное дифференциальное уравнение (8), (9), для вектора поординатного рассогласования $\vec{\varepsilon}(t) \equiv \vec{x}(t) - \vec{y}(t)$ получаем СДРУ

$$\frac{d\vec{\varepsilon}(t)}{dt} = \sum_{k=0}^N A_k \vec{\varepsilon}(t) + \sum_{k=0}^N [\Delta A_k + \delta A_k(t, \vec{x}, \vec{y})] \vec{x}(t - \Delta_k) \quad (13)$$

с начальным условием $\vec{\varepsilon}(t_0) = \vec{\varepsilon}_0$.

Далее запишем СДРУ (13) в удобной стандартной форме

$$\frac{d\vec{\varepsilon}}{dt} = \sum_{k=0}^N A_k \vec{\varepsilon}(t) + \sum_{k=0}^N D(t) \vec{\alpha}_k(t, \vec{x}, \vec{y}) \quad (14)$$

с начальным условием $\vec{\varepsilon}(t_0) = \vec{\varepsilon}_0$. В (14) матрица $D(t)$ имеет вид (см. (12))

$$D(t) \equiv \begin{bmatrix} 0 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots \\ 0 & \dots & 0 \\ x_1 - y_1 & \dots & x_n - y_n \end{bmatrix},$$

$$\vec{\alpha}_k(t, \vec{x}, \vec{y}) \equiv (\Delta_{k1} + \delta a_{k1}(t, \vec{x}, \vec{y}), \dots, \Delta_{kn} + \delta a_{kn}(t, \vec{x}, \vec{y}))^T.$$

Замечание 3. Согласно замечанию 1 линейная система СДРУ (8) как эталонная модель должна быть экспоненциально устойчивой в l.i.m.

Можно получить достаточные условия экспоненциальной устойчивости в l.i.m. эталонной модели (8) с помощью функционалов Ляпунова–Красовского [6–11, 15].

Определение 1. Тривиальное решение $\vec{y}(t) \equiv \vec{0}$ задачи (8), (9) назовем асимптотически устойчивым в l.i.m., если $\forall \varepsilon > 0$ существует $\delta(\varepsilon) > 0$ такое, что для $|\vec{y}_0| < \delta$ следует $|\vec{y}| < \varepsilon$ и $\lim_{t \rightarrow \infty} E\{|\vec{y}(t)|^2\} = 0$.

Теорема 1. Решение $\bar{y}(t, t_0, \bar{y}_0) \equiv 0$ задачи (8), (9) асимптотически устойчиво в л.и.м. при любых постоянных запаздываниях $0 < \Delta_1 < \dots < \Delta_N$ тогда и только тогда, когда выполнены следующие условия:

— матрица A_0 экспоненциально устойчива с каким-либо показателем экспоненты $\beta > 0$;

— матрица $\sum_{k=0}^N A_k$ является гурвицевой;

— существует положительно определенное решение H матричного уравнения Сильвестра

$$A_0^T H + HA_0 + \sum_{k=0}^N \gamma_k H = -I, \quad (15)$$

где I — единичная матрица, $\gamma_k > 0$, $k = \overline{1, N}$, — положительные числа такие, что

$$0 < \sum_{k=1}^N \gamma_k < 2\beta \quad (16)$$

(причем $\sum_{k=1}^N \gamma_k = 2\beta$);

— имеет место матричное неравенство (см. (10), (11))

$$\begin{bmatrix} -I & HA_0 & \dots & HA_N \\ A_1^T H & -\gamma_0 H + \sum_{l=0}^L B_{0l}^T HB_{0l} & \dots & \sum_{l=0}^L B_{0l}^T HB_{0l} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ A_N^T H & \sum_{l=0}^L B_{Nl}^T HB_{0l} & \dots & -\gamma_N H + \sum_{l=0}^L B_{Nl}^T HB_{Nl} \end{bmatrix} \leq 0_{(N+1)(L+1)}. \quad (17)$$

Доказательство следует провести по схеме доказательства теоремы 4.17 из [5].

Определяем стохастический функционал Ляпунова–Красовского в виде

$$v(y(t+\theta)) = (y(t))^T Hy(t) + \sum_{k=0}^N \gamma_k \int_{t-\Delta_k}^t (y(\theta))^T Hy(\theta) d\theta, \quad (18)$$

где неизвестную матрицу $H \geq 0_{n \times n}$ и коэффициенты γ_k , $i = \overline{0, N}$, из (15)–(17) определим далее.

Используя формулу Ито [6], вычисляем стохастический дифференциал dv функционала (18):

$$\begin{aligned} dv(y(t+\theta)) &= d(y(t))^T Hy(t) + (y(t))^T H dy(t) + \\ &+ \sum_{k=0}^N \sum_{l=0}^L [B_{kl} y(t-\Delta_k)]^T H \left[\sum_{k=0}^N \sum_{l=0}^L B_{kl} y(t-\Delta_k) \right] dt + \\ &+ \left[\sum_{k=0}^N \gamma_k (y(t))^T H x(t) - \sum_{k=0}^m \gamma_k (y(t-\Delta_k))^T Hy(t-\Delta_k) \right] dt = \\ &= \left\{ \sum_{k=0}^N (A_k y(t-\Delta_k))^T dt + \left[\sum_{l=0}^L \sum_{k=0}^N B_{kl} y(t-\Delta_k) \right]^T dw_l(t) \right\} Hy(t) + \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
& + (y(t))^T H \left\{ \left[\sum_{k=0}^N A_k y(t - \Delta_k) dt + \sum_{l=0}^L \sum_{k=0}^N B_{kl} y(t - \Delta_k) \right] dw_l \right\} + \\
& + \left[\sum_{l=0}^L \sum_{k=0}^N B_{kl} y^T(t - \Delta_k) \right]^T H \left[\sum_{l=0}^L \sum_{k=0}^N B_{kl} y^T(t - \Delta_k) \right] dt + \\
& + \left[\sum_{k=0}^N \gamma_k (y(t))^T Hy(t) - \sum_{k=0}^N \gamma_k (y(t - \Delta_k))^T Hy(t - \Delta_k) \right] dt. \quad (19)
\end{aligned}$$

Используя полученное выражение для стохастического дифференциала dv (19), вычисляем математическое ожидание от полной производной:

$$\begin{aligned}
E \left\{ \frac{dv}{dt} \Big|_{(8)} \right\} & = \left[\sum_{k=0}^N A_k y(t - \Delta_k) \right]^T Hy(t) + Hy(t) + (y(t))^T H \sum_{k=0}^N A_k y(t - \Delta_k) + \\
& + \sum_{k=0}^N \gamma_k (y(t))^T Hy(t) - \sum_{k=0}^N \gamma_k (y(t - \Delta_k))^T Hy(t - \Delta_k) + \\
& + \left[\sum_{l=0}^L \sum_{k=0}^N B_{kl} y(t - \Delta_k) \right]^T H \sum_{l=0}^L \sum_{k=0}^N B_{kl} y(t - \Delta_k). \quad (20)
\end{aligned}$$

Правую часть соотношения (20) рассматриваем как некоторую квадратичную форму от $y(t)$ и $y(t - \Delta_k)$, $k = 0, N$. Тогда (20) переписывается в следующей матричной форме:

$$\begin{aligned}
E \left\{ \frac{dv}{dt} \Big|_{(8)} \right\} & = \begin{bmatrix} y(t) \\ y(t - \Delta_0) \\ y(t - \Delta_1) \\ \dots \\ y(t - \Delta_N) \end{bmatrix}^T \times \\
& \times \begin{bmatrix} A_0^T H + HA_0 + \sum_{k=1}^N \gamma_k H & HA_1 & \dots & HA_N \\ A_0^T H & -\gamma_0 H \sum_{j=0}^L B_{1j}^T HB_{0j} & \dots & \sum_{j=0}^L B_{0j}^T HB_{Nj} \\ A_1^T H & -\sum_{j=0}^L B_{1j}^T HB_{0j} & \dots & \sum_{j=0}^L B_{1j}^T HB_{Nj} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ A_N^T H & -\sum_{j=0}^L B_{Nj}^T HB_{0j} & \dots & -\gamma_N H \sum_{j=0}^L B_{Nj}^T HB_{Nj} \end{bmatrix} \times \\
& \times \begin{bmatrix} y(t) \\ y(t - \Delta_0) \\ y(t - \Delta_1) \\ \dots \\ y(t - \Delta_N) \end{bmatrix}. \quad (21)
\end{aligned}$$

Математическое ожидание $E \left\{ \frac{dv}{dt} \Big|_{(8)} \right\} < 0$ лишь в том случае, когда квадра-

тичная форма, стоящая справа в (21), на решениях $y(t)$ отрицательно определенная, а по совокупности $y(t)$ и $y(t - \Delta_l)$ остается неположительно определенной.

Теорема доказана. ■

СИНТЕЗ КОНТУРА САМОНАСТРОЙКИ ВТОРЫМ МЕТОДОМ ЛЯПУНОВА

В синтезе контура самонастройки особое значение имеет второй метод Ляпунова для детерминированного случая [1–4].

Изложим суть синтеза ССНС с эталонной моделью (ССНСЭМ) с использованием стохастических функционалов Ляпунова–Красовского [5–15].

Вначале выберем некоторый квадратичный функционал

$$v(t, \bar{\varepsilon}, \bar{\alpha}) = \bar{\varepsilon}^T H \bar{\varepsilon} + \bar{\alpha}^T \bar{\alpha} + \sum_{k=0}^N \gamma_k \int_{-\Delta_k}^0 \varepsilon^T(t+\theta) H \varepsilon(t+\theta) d\theta \quad (22)$$

для линейной ССНСЭМ (1) и эталонной модели (4), а также H — как решение матричного уравнения (15). (Согласно [16] такое H всегда можно найти.) Затем уравнение контура самонастройки [1]

$$\frac{d\bar{\varepsilon}(t)}{dt} = \bar{\theta}(t, \bar{\alpha}(t), \bar{x}, \bar{y}), \quad (23)$$

где

$$\bar{\theta}(t, \bar{\alpha}, \bar{x}, \bar{y}) \equiv A \bar{\varepsilon}(t) + [\Delta A + \delta A(t, \bar{x}, \bar{y})] \bar{x}(t), \quad (24)$$

$$\bar{\varepsilon}(t_0) = \varepsilon_0, \quad (25)$$

выбираем таким, чтобы математическое ожидание от полной производной в силу системы (23) становилось отрицательно определенным согласно теореме 1, т.е.

$$E \left\{ \frac{dv}{dt} \Big|_{(23)} \right\} < 0.$$

Этого можно достичь при выполнении условия (17) теоремы 1.

Как правило, при реализации синтеза контура самонастройки вместо уравнения (23) используют для контура адаптации [1] уравнение

$$\frac{d\bar{\alpha}}{dt} = -D^T(t) H \bar{\varepsilon}(t) \quad (26)$$

или более общий алгоритм адаптации

$$\frac{d\bar{\alpha}(t)}{dt} = -D^T(t) H(t, \bar{x}, \bar{y}) \bar{\varepsilon}(t) \quad (27)$$

при начальных условиях

$$\bar{\alpha}^T(t_0) = \bar{\alpha}_0^T \equiv (\Delta a_1, \dots, \Delta a_n)^T. \quad (28)$$

При этом метод синтеза контура самонастройки имеет преимущество в автоматическом обеспечении устойчивости синтезированной ССНСЭМ.

Заметим, что алгоритм (27), (28) включает большинство известных алгоритмов адаптации [1]. Более того, этот алгоритм работает и для случая стохастической (случайной) правой части (22), (23)–(25). Если методами статистического

моделирования можно «измерить» векторы $\bar{x}(t)$, $\bar{y}(t)$ и $\bar{\varepsilon}(t)$ [11], то в принципе алгоритм (26)–(28) можно реализовать. При этом из методики синтеза следует, что ССДСЭМ (14), (27) будет асимптотически устойчива в l.i.m. по $\bar{\varepsilon}(t)$ и $\bar{\alpha}(t)$.

Далее приведен, что при некоторых ограничениях на матрицу H имеет место также асимптотическая устойчивость в l.i.m. в целом по фазовой ошибке $\bar{\varepsilon}(t)$. Этого не следует из метода синтеза и должно быть установлено отдельно.

Замечание 4. Отметим, что структура контура зависит от вида выбранного стохастического функционала Ляпунова–Красовского. При неудачном выборе функционала v полученный контур имеет свойство устойчивости по параметрической и фазовой ошибкам $\bar{\alpha}$ и $\bar{\varepsilon}$, но не имеет других важных свойств [1].

Изложим алгоритм синтеза контура самонастройки системы (1) и эталонной модели (4) (или эквивалентной модели в матричной форме (8)).

Алгоритм II

Шаг 1. С помощью алгоритма I находим необходимые и достаточные условия в терминах коэффициентов (4), т.е. $\{a_{kj}\}$ и $\{b_{kl}\}$, при которых решение СДРУ (4) экспоненциально устойчиво в l.i.m. При этом следует осуществить шаги 1–4 алгоритма I. Заметим, что время вычисления несобственного интеграла шага 4 зависит от конструкции исходного уравнения (1) и от скорости сходимости этого интеграла.

Шаг 2. Находим положительно определенную матрицу $H > 0_{n \times n}$ как решение матричного уравнения Сильвестра $A_0^T H + H A_0 + \sum_{k=0}^N \gamma_k H = -I$. (Известно [16], что такая матрица $H > 0_{n \times n}$ существует.)

Шаг 3. Выполняем матричное неравенство (17) для системы (23), если оно не выполнено, то необходимо перейти к шагу 1, минуя шаг 2, и выполнить шаг 3 данного алгоритма.

Заметим, что шаг 3 согласно теореме 1 следует из того, что $E \left\{ \frac{dv}{dt} \Big|_{(14)} \right\} < 0$.

В теореме 1 использован функционал вида (18).

Замечание 4. Если методами статистического моделирования удастся измерить векторы $\bar{x}(t)$, $\bar{y}(t)$, $\bar{\varepsilon}(t)$, то алгоритм II можно реализовать на компьютере. При этом из способа синтеза следует согласно теореме 1, что ССНСЭМ будет устойчива в l.i.m. по $\bar{\varepsilon}(t)$ и $\bar{\alpha}(t)$, но не асимптотически устойчива в l.i.m. в целом по фазовой ошибке $\bar{\varepsilon}(t)$. Этого не следует из метода синтеза и доказано в следующем разделе.

ЭКСПОНЕНЦИАЛЬНАЯ p -УСТОЙЧИВОСТЬ В ЦЕЛОМ СТОХАСТИЧЕСКИХ ДИФФЕРЕНЦИАЛЬНЫХ УРАВНЕНИЙ С ПОСЛЕДЕЙСТВИЕМ (С УЧЕТОМ СОСРЕДОТОЧЕННЫХ ЗАПАЗДЫВАНИЙ)

Пусть на вероятностном базисе $(\Omega, F, \mathbf{F}, \mathbf{P})$ $F \equiv \{F_t, t \geq 0\}$ задано сильное решение $y(t) \equiv y(t, \omega): [0, \infty) \times \Omega \rightarrow \mathbf{R}^m$ стохастических дифференциальных уравнений с последствием (СДУсП)

$$dy(t) = A(t, y_t)dt + B(t, y_t)dw(t) \quad (29)$$

с начальными условиями

$$y(t) = \varphi(t), \quad t \in [-\tau, 0], \quad \tau > 0, \quad (30)$$

где $y_t \equiv \{y(t+\theta), -\tau \leq \theta \leq 0\}; C([-\tau, 0]) \rightarrow \mathbf{R}^m$; $A: [0, \infty) \times C([-\tau, 0], \mathbf{R}^m) \rightarrow \mathbf{R}^m$; $B: [0, \infty) \times C([-\tau, 0], \mathbf{R}^m) \rightarrow M_m(\mathbf{R}^m)$ — квадратная матрица размера $m \times m$;

$w(t) \equiv (w_1(t, \omega), \dots, w_m(t, \omega))^T$ — вектор-столбец нормальных процессов броуновского движения. Здесь A, B — непрерывные поэлементно матрицы и для них выполнены глобальные условия Липшица.

Пусть выполняются условия

$$A(t, 0) \equiv 0, \quad B(t, 0) \equiv 0, \quad (31)$$

т.е. существует тривиальное решение $y(t) \equiv 0$ задачи (29), (30).

Определение 2. Решение $y(t) \equiv 0$ назовем экспоненциально p -устойчивым ($p > 0$), если существуют такие константы $B_p > 0$ и $\lambda_p > 0$, что $\forall t \geq s \geq 0, \varphi \in S_{\delta_p}$ и некоторого $\delta_p > 0$ выполняется неравенство $E \{ \|y(t, s, \varphi)\|^p \} \leq B_p e^{-\lambda_p(t-s)} \|\varphi\|^p$, где $S_{\delta_p} \equiv \{ \varphi \in C([- \tau, 0]) \mid \|\varphi\| < \delta_p \}$, $\|\varphi\| \equiv \sup_{-\tau \leq t \leq 0} |\varphi(t)|$.

Лемма 1. Пусть A, B непрерывны по совокупности аргументов, выполнены (31) и условия Липшица

$$\begin{aligned} & |A(t, \varphi) - a(t, \psi)|^2 + \|B(t, \varphi) - B(t, \psi)\| \leq \\ & \leq L \int_{-\tau}^0 |\varphi(\theta) - \psi(\theta)|^2 d\theta \quad \forall \varphi, \psi \in C([- \tau, 0]). \end{aligned} \quad (32)$$

Тогда $\forall p > 0$ и $T > 0$ существует константа $M(L, T, p) > 0$ такая, что $\forall s \in \mathbf{R}_+, \forall t \in [0, T]$ и $\varphi \in C([- \tau, 0])$ выполняется неравенство

$$E \{ \|x_{s+t}(s, \varphi)\|^p \} \leq M(L, T, p) \|\varphi\|^p, \quad (33)$$

где $x(t, s, \varphi)$ — решение задачи (29), (30) с начальными условиями $x(s, s, \varphi) = \varphi$.

Доказательство. Достаточно получить (32) $\forall p = 8m, m \in \mathbf{N}$, поскольку при $m \in (0, 8m]$ по неравенству Гельдера выполняется неравенство $E \{ \|x_{s+t}(s, \varphi)\|^p \} \leq (E \{ \|x_{s+t}(s, \varphi)\|^{8m} \})^{p/8m}$.

Сделаем замену Ито в СДУСП $z(t) = |y(t)|^{4m}, m \in \mathbf{N}$.

Поскольку $\nabla z = 4m |y|^{4m-4}; \nabla^2 z = 16m(m-1) |y|^{4m-k} (y \times y) + 4m |y|^{4m-4} I$, где I — единичная матрица, а $y \times y$ — матрица с элементами $y_{jk} = y_j y_k$, имеем

$$\begin{aligned} |y(t)|^{4m} &= |\varphi|^{4m} + \int_0^t [4m |y(\tau)|^{4m-4} (y(\tau), A(\tau, y_\tau)) + \\ &+ 8(m-1)m |y(\tau)|^{4m-8} \|B^\top(\tau, y_\tau) y(\tau)\|^2 + \\ &+ m |y(\tau)|^{4m-4} 8p(b(\tau, y_\tau) b^\top(\tau, y_\tau))] d\tau + \\ &+ \int_0^t 4m |y(\tau)|^{4m-4} (b(\tau, y_\tau) y(\tau), dw(\tau)). \end{aligned}$$

С учетом данного равенства, свойств стохастического интеграла Ито [6] и (32) получим $\forall t \in [0, T], \forall m \in \mathbf{N}$ неравенство

$$E \left\{ \sup_{s-\tau \leq \theta \leq t+s} |y(\theta)|^{8m} \right\} \leq L_1 \|\varphi\|^{8m} + L_2 \int_0^t E \left\{ \sup_{s-\tau \leq \theta \leq \theta_1+s} |x(\theta_1)|^{8m} \right\} d\theta_1.$$

Для завершения доказательства леммы 1 достаточно применить неравенство Гронуолла и получить неравенство (33). ■

Теорема 2. Если выполняются условия леммы 1, то $\forall p > 0$ тривиальное решение СДУсП (29), (30) экспоненциально p -устойчиво в целом тогда и только тогда, когда существует функционал Ляпунова–Красовского $v \in D(L^+)$ такой, что для $k_1 > 0$, $k_2 > 0$ и $k_3 > 0 \forall s \in R_+$ и $\forall \varphi \in C([-\tau, 0])$ выполняются неравенства

$$k_1 \|\varphi\|^p \leq v(s, \varphi) \leq k_2 \|\varphi\|^p, \quad (34)$$

$$(L^+ v)(s, \varphi) \leq -k_3 \|\varphi\|^p, \quad (35)$$

где L^+ — слабый инфинитезимальный оператор (аналог производной для обыкновенного дифференциального уравнения).

Доказательство. Достаточность. В условиях теоремы 2 СДУсП регулярное, поэтому $P\{\omega: \lim_{r \rightarrow \infty} \tau_r(t) = t\} = 1 \forall t \in R_+$ и $r > 0$, где τ_r — первый момент выхода решения $y(t, s, \varphi)$ из S_r .

С учетом изложенного ранее и (35) неравенство Дынкина для каждого $t \geq s$ примет вид

$$E\{v(t, y_t(s, \varphi))\} \leq v(s, \varphi) - k_3 \int_s^t E\{\|y_\theta(s, \varphi)\|^p\} d\theta \quad \forall s \in R_+, \quad \forall \varphi \in C([-\tau, 0]). \quad (36)$$

Формула (36) имеет смысл вследствие существования p -моментов по лемме 1. Поэтому на основании (36) для $t \geq t_1 \geq s \geq 0$ получим неравенство

$$\begin{aligned} E\{v(t, y_t(s, \varphi))\} &\leq E\{E\{v(t, y_t(s, \varphi)) | F_{t_1}\}\} \leq \\ &\leq E\{v(t_1, y_{t_1}(s, \varphi))\} - k_3 \int_{t_1}^t E\{\|y_\theta(s, \varphi)\|^p\} d\theta. \end{aligned}$$

Тогда $\forall t \geq s \geq 0$ и $\varphi \in C([-\tau, 0])$ полную производную оценим следующим образом:

$$\frac{d}{dt} E\{v(t, y_t(s, \varphi))\} \leq -k_3 E\{\|y_t(s, \varphi)\|^p\} \leq -\frac{k_3}{k_2} E\{v(t, y_t(s, \varphi))\}.$$

Из последнего неравенства можно получить оценку

$$\begin{aligned} E\{\|y_t(s, \varphi)\|^p\} &\leq \frac{1}{k_1} E\{v(t, y_t(s, \varphi))\} \leq \frac{1}{k_1} v(s, \varphi) e^{\frac{k_3}{k_2}(t-s)} \leq \\ &\leq \frac{k_2}{k_1} \|\varphi\|^p e^{-\frac{k_3}{k_2}(t-s)} \leq B_p e^{-\lambda_p(t-s)} \|\varphi\|^p, \end{aligned}$$

где $B_p \equiv \frac{k_2}{k_1}$; $\lambda_p \equiv -\frac{k_3}{k_2}$.

Достаточность теоремы 2 доказана. ■

Необходимость. Пусть $y(t, s, \varphi) \equiv 0$ СДУсП экспоненциально p -устойчиво. Тогда докажем существование

$$v_1(s, \varphi) \equiv E\{\sup_{t \geq 0} \|y_{t+s}(s, \varphi)\|^p\}, \quad (37)$$

если $\forall p > 0, \forall \varphi \in C([- \tau, 0])$ и при некотором $k > 0$ выполняется неравенство

$$0 \leq v_1(s, \varphi) \leq k \|\varphi\|^p. \quad (38)$$

Согласно определению 2 экспоненциальной p -устойчивости в целом существуют такие положительные константы $M_p > 0$ и $\gamma_p > 0$, что $\forall t \geq s \geq 0$ и $\varphi \in C([- \tau, 0])$ выполняется неравенство $E\{\|y_{t+s}(s, \varphi)\|^p\} \leq M_p e^{-\gamma_p t} \|\varphi\|^p$.

Обозначим

$$v_1^{(m)}(s, \varphi) \equiv E\left\{ \sup_{0 \leq k \leq m} \|y_{k\tau+s}(s, \varphi)\|^p \right\} \quad (39)$$

для $m \in \mathbb{N}$.

Очевидно, что согласно теореме о монотонной сходимости получим для (37)–(39) $v_1(s, \varphi) = \lim_{m \rightarrow \infty} v_1^{(m)}(s, \varphi)$, если этот предел конечен. Вследствие монотонности последовательности $\{v_1^{(m)}(\varphi), m \in \mathbb{N}\}$ достаточно показать ее равномерную по m ограниченность. Для этого введем $\Delta_k \equiv [(k-1)\tau, k\tau), k \in \mathbb{N} \setminus \{0\}, \tau > 0$.

Определим ω -множество Ω_{km} с помощью соотношений

$$\Omega_{mm} \equiv \{\omega \in \Omega : \max_{-\tau \leq t \leq m\tau} |y(t+s, s, \varphi)|^p = \|y_{m\tau+1}(s, \varphi)\|^p\};$$

$$\Omega_{km} \equiv \{\omega \in \Omega : \max_{-\tau \leq t \leq m\tau} |x(t+s, \varphi)|^p = \max_{t \in \Delta_k} |y(t+s, s, \varphi)|^p\} \cap \bigcap_{j=k+1}^m \overline{\Omega_{jm}},$$

если $k = \overline{0}, m, m \in \mathbb{N}$. Понятно, что $\forall m \in \mathbb{N}, \Omega = \bigcup_{k=1}^m \Omega_{km}$ и $\Omega_{km} \cap \Omega_{jm} = \emptyset$ для $k \neq j$.

Из равенства $\max_{t \in \Delta_k} |x(t+s, s, \varphi)|^p = \|x_{k\tau+s}(s, \varphi)\|^p$ следует

$$\begin{aligned} v_1^{(m)}(s, \varphi) &= \sum_{k=0}^m \int_{\Omega_{km}} \max_{-\tau \leq t \leq m\tau} |y(t+s, s, \varphi)|^p dP = \\ &= \sum_{k=0}^m \int_{\Omega_{km}} \|y_{k\tau+s}\|^p dP \leq M_p \|\varphi\|^p \sum_{k=0}^m e^{-\gamma_p k\tau} \leq k_p \|\varphi\|^p \quad \forall m \in \mathbb{N}, \forall \varphi \in C([- \tau, 0]), \end{aligned}$$

где $k_p \equiv \frac{M_p}{1 - e^{-\gamma_p \tau}}$. Отсюда следует (34).

Далее докажем, что $v_1 \in D(L^+)$. Вследствие единственности решения задачи (29), (30) с точностью до стохастической эквивалентности $\forall \theta \geq 0$ можно записать $v_1(s, \varphi) = E\{\sup_{t \geq 0} \|X_s^{t+s} \varphi\|^p\} \geq E\{\sup_{t \geq \theta} \|X_s^{t+s}\|^p\} = E\{\sup_{t \geq 0} \|X_{\theta+s}^{\theta+t+s} X_s^{\theta+s} \varphi\|^p\}$,

где $X_s^t \equiv x(t, s, \varphi)$.

Легко видеть, что

$$\begin{aligned} E\{\sup_{t \geq 0} \|X_{\theta+s}^{\theta+t+s} \varphi\|^p\} &= E\{E\{\sup_{t \geq 0} \|X_{\theta+s}^{\theta+t+s} X_s^{\theta+s} \varphi\|^p | F_{\theta+s}\}\} = \\ &= E\{E\{\sup_{t \geq 0} \|X_{\theta+s}^{\theta+t+s} z\|^p | z = X_s^{\theta+s} \varphi\}\} = E\{v_1(\theta+s, y_{\theta+s}(s, \varphi))\}. \end{aligned}$$

Поскольку $\sup_{t \geq 0} \|X_{\theta+s}^{\theta+t+s} \varphi\|^p$ является $F_{\theta+s}^\infty(dw)$ -измеримой случайной величиной и для $\varphi \in C([-\tau, 0])$ не зависит от $F_{\theta+s}$, то $\forall \theta > 0, s \in R_+, \forall \varphi \in C([-\tau, 0])$ выполняется неравенство

$$\frac{1}{\theta} [E\{v_1(\theta+s, y_{\theta+s}(s, \varphi))\} - v_1(s, \varphi)] \leq 0,$$

т.е. $v_1 \in D(L^+)$, при этом $(L^+ v_1)(s, \varphi) \leq 0$. По определению $v_1(s, \varphi) \geq v_1^{(0)}(s, \varphi) = \|\varphi\|^p$.

Далее, из экспоненциальной p -устойчивости в целом следует неравенство

$$0 \leq v_2(s, \varphi) \equiv \int_0^\infty E\{\|y_{t+s}(s, \varphi)\|^p\} dt \leq \frac{M_p}{\gamma_p} \|\varphi\|^p.$$

Тогда $\forall \theta \geq 0$ можно записать

$$\begin{aligned} E\{v_2(\theta+s, y_{\theta+s}(s, \varphi))\} &= \int_0^\infty E\{\|x_{t+\theta+s}(\theta+s, y_{\theta+s}(s, \varphi))\|^p\} dt = \\ &= \int_0^\infty E\{\|y_{t+s}(s, \varphi)\|^p\} dt \leq v_2(s, \varphi). \end{aligned}$$

Поэтому $v_2 \in D(L) \subseteq D(L^+)$, при этом $(L^+ v_2)(s, \varphi) = (L v_2)(s, \varphi) = -\|\varphi\|^2$. Отметим, что функционал $v = v_1 + v_2$ находится в области определения $D(L^+)$ и $\forall s \in R_+$ выполняются неравенства

$$\|\varphi\|^p \leq v(s, \varphi) \leq (k_p + \frac{M_p}{\gamma_p}) \|\varphi\|^p;$$

$$(L^+ v)(s, \varphi) \geq -\|\varphi\|^p.$$

Теорема 2 доказана. ■

СЛУЧАЙ СТОХАСТИЧЕСКОГО ДИФФЕРЕНЦИАЛЬНОГО УРАВНЕНИЯ ДЛЯ КОНТУРА АДАПТАЦИИ, ЗАВИСЯЩЕГО ОТ ПАРАМЕТРОВ

На практике имеются объекты, в которых матрицы коэффициентов $\{A_k, k = \overline{1, N}\}$ в СДУ для вектора координатного рассогласования (14) зависят от конечного числа параметров. Для таких объектов с учетом случайных возмущений контур самонастройки можно существенно упростить по сравнению с контуром, описанным СДУ (27), (28).

Изложим суть этого упрощения.

Пусть объект описывается СДРУ

$$d\bar{x}(t) = [A_0(q)\bar{x}(t) + A_1(q)\bar{x}(t-\Delta)]dt + \delta\bar{z}(t) + \bar{f}(t, \omega), \quad x \in R^n, \quad (40)$$

где $\bar{f}(t, \omega)$ определяется диффузионными случайными возмущениями (3).

Эталонная модель описывается СДРУ

$$d\bar{y}(t) = [A_0(q^0)\bar{y}(t) + A_1(q^0)\bar{y}(t-\Delta)]dt + \bar{f}(t, \omega), \quad (41)$$

где $\vec{f}(t, \omega): [0, \infty) \times \Omega \rightarrow \mathbf{R}^n$; $y(t) \equiv y(t, \omega): [0, \infty) \times \Omega \rightarrow \mathbf{R}^n$. Здесь $\vec{q} \equiv (q_1, q_2, \dots, \dots, q_m)^T \in \mathbf{R}^m$ — вектор параметров, от которых зависит матрица исследуемого объекта; A_0, A_1 — гурвицевы матрицы; $\delta\vec{z}(t)$ — вектор контура самонастройки.

Задача состоит в определении структуры и алгоритма изменения вектора $\delta\vec{z}(t)$ с учетом (40), (41), при котором $\vec{\varepsilon}(t) \equiv \vec{\varepsilon}(t, \omega) \equiv \vec{x}(t) - \vec{y}(t)$ стремится к нулю в среднем квадратичном.

Вектор фазовой ошибки $\vec{\varepsilon}(t)$ удовлетворяет СДУ

$$\begin{aligned} \frac{d\vec{\varepsilon}(t)}{dt} = & [A_0(q^0) + A_1(q^0)]\vec{\varepsilon}(t) + [A_0(q) - A_0(q^0) + \\ & + A_1(q) - A_1(q^0)]\vec{x}(t) + \delta\vec{z}(t). \end{aligned} \quad (42)$$

Разложим $A_0(\vec{q}), A_1(\vec{q})$ в ряд в окрестности \vec{q}^0 :

$$A_j(\vec{q}) - A_j(\vec{q}^0) = \sum_{i=1}^m \Delta \vec{q}_i \left. \frac{\partial A_j(\vec{q})}{\partial q_i} \right|_{\vec{q}=\vec{q}^0} + o(|\Delta \vec{q}|), \quad (43)$$

где $\vec{q} - \vec{q}^0 \equiv \Delta \vec{q}$; $\Delta \vec{q} \in \mathbf{R}^m$; $j=0, 1$.

Руководствуясь изложенными ранее правилами, вводим в рассмотрение вектор $\delta\vec{z}(t)$:

$$\delta\vec{z}(t) = \sum_{i=1}^m \delta q_i(t) B_i(t); \quad B_i(t) \equiv \left. \frac{\partial A_j(\vec{q})}{\partial q_i} \right|_{\vec{q}=\vec{q}^0} \vec{x}(t). \quad (44)$$

Здесь $\delta q_i(t)$ — скалярные функции, алгоритмы их изменения определим далее.

Если учесть (43), (44) для СДУ (42), то его можно записать в виде

$$\begin{aligned} \frac{d\vec{\varepsilon}(t)}{dt} = & A_0(\vec{q}^0)\vec{\varepsilon}(t) + A_1(\vec{q}^0)\vec{\varepsilon}(t) + \\ & + \sum_{i=1}^m (\Delta q_i + \delta q_i) \left[\frac{\partial A_0}{\partial q_i} \vec{x}(t) + \frac{\partial A_1}{\partial q_i} \vec{x}(t - \Delta) \right] + o(|\Delta \vec{q}|) [\vec{x}(t) + \vec{x}(t - \Delta)]. \end{aligned} \quad (45)$$

Предположим, что матрицы $A_j(\vec{q})$ линейно зависят от \vec{q} . Тогда последних членов в (45), очевидно, не будет и (45) примет вид

$$\frac{d\vec{\varepsilon}(t)}{dt} = [A_0(\vec{q}^0) + A_1(\vec{q}^0)]\vec{\varepsilon}(t) + \sum_{i=1}^m \beta_i(t) \left[\frac{\partial A_0(\vec{q})}{\partial q_i} \vec{x}(t) + \frac{\partial A_1(\vec{q})}{\partial q_i} \vec{x}(t - \Delta) \right], \quad (46)$$

где $\beta_i(t) \equiv \Delta q_i + \delta q_i(t)$.

Дальнейший синтез контура самонастройки можно провести методом функционалов Ляпунова–Красовского [1, 6–15]. Для этого следует выбрать стохастический функционал вида

$$v(\varepsilon, \beta, t) = \varepsilon^T H(t, \vec{x}, \vec{y})\vec{\varepsilon} + \sum_{i=1}^m \beta_i(t) + \int_{-\Delta}^0 \gamma \vec{\varepsilon}^T(t + \theta) H \vec{\varepsilon}(t + \theta) d\theta, \quad (47)$$

где $H > 0_{n \times n}$, $H^T = H$.

Найдем слабый инфинитезимальный оператор (математическое ожидание от полной производной) в силу (46)

$$\begin{aligned} Lv(\varepsilon, \beta, t) = & \varepsilon^T \left[(A_0^T(\vec{q}^0) + A_1^T(\vec{q}^0))H + H(A_0(\vec{q}^0) + A_1(\vec{q}^0)) + \frac{dH}{dt} \right] \vec{\varepsilon} + \\ & + \sum_{i=1}^m \beta_i(t) \left[B_i^T H \varepsilon + \varepsilon^T H B_i + 2 \frac{d\beta_i(t)}{dt} \right] + \gamma [\vec{\varepsilon}^T(t) H \vec{\varepsilon}(t) + \vec{\varepsilon}^T(t - \Delta) H \vec{\varepsilon}(t - \Delta)]. \end{aligned} \quad (48)$$

В силу симметричности матрицы H имеет место равенство $B_i^T H \varepsilon = \varepsilon^T H B_i$. Тогда в качестве алгоритма настройки параметров $\delta q_i(t)$ следует, например, выбрать систему СДУ

$$\frac{d}{dt} \delta q_i(t) = \frac{d\beta_i(t)}{dt} = -B_i^T H \varepsilon = -\bar{x}^T(t) \left[\left(\frac{\partial A_0}{\partial q_i} \right)^T + \left(\frac{\partial A_1}{\partial q_i} \right)^T \right] H \bar{\varepsilon};$$

$$\beta_i(0) = \Delta q_i; \quad \delta q_i(0) = 0. \quad (49)$$

Пусть матрица $H(t, \bar{x}, \bar{y})$ удовлетворяет условиям (34), (35) теоремы 2 (или условиям теоремы 1), в которых $A \equiv A_0(\bar{q}^0) + A_1(\bar{q}^0)$ линейно зависит от параметров и является гурвицевой.

Тогда аналогично теореме 2 можно доказать, что СНС (46), (49) с учетом (47), (48) устойчива в л.и.м. по $\bar{\varepsilon}(t)$ и $\beta_i(t)$, $i=1, m$, а также экспоненциально устойчива по фазовой ошибке $\bar{\varepsilon}(t)$.

МОДЕЛЬНАЯ ЗАДАЧА

Рассмотрим объект, который описывается СДРУ с диффузионными возмущениями

$$dx(t) = -(a + \Delta a + \delta a(t))x(t) +$$

$$+(b + \Delta b + \delta b(t))x(t-h + \Delta h + \delta h(t)) + f(t, \omega), \quad t > t_0, \quad (50)$$

где

$$f(t, \omega) = b_1 x(t) dw_1(t, \omega) + b_2 x(t-h) dw_2(t, \omega),$$

$w_1(t, \omega)$ и $w_2(t, \omega)$ — независимые винеровские процессы; Δa , Δb , Δh — постоянные, априори неизвестные числа из области $|\Delta a| \leq A_0$; $|\Delta b| \leq B_0$; $|\Delta h| \leq H_0 < h$; $\delta a(t)$, $\delta b(t)$, $\delta h(t)$ — неслучайные параметры, которые изменяются контуром самонастройки; $f(t)$ — управляющее воздействие; $|f(t)| \leq F_0$.

Наряду с системой (50) рассмотрим эталонную модель как СДРУ

$$dy(t) = -ay(t) + by(t-h) + f(t), \quad t > t_0. \quad (51)$$

Начальные условия для простоты можно считать нулевыми $x(t) = y(t) = \varepsilon(t) = 0$, $t_0 - h \leq t \leq t_0$.

Пусть $a > |b| - \frac{b_1^2}{2} - \frac{b_2^2}{2}$, тогда тривиальное решение (51) асимптотически устойчиво в л.и.м. равномерно по начальным условиям (теорема 1).

Обозначим $\varepsilon(t) = x(t) - y(t)$ фазовое рассогласование СДРУ (50), (51).

Предположим для простоты, что запаздывания в объекте и эталонной модели равны, т.е. $\Delta h + \delta h(t) \equiv \theta$. Тогда уравнение для $\varepsilon(t)$ примет вид

$$d\varepsilon(t) = -a\varepsilon(t) + b\varepsilon(t-h) + \alpha(t)x(t) + \beta(t)x(t-h) \quad \forall t > t_0, \quad (52)$$

где $\alpha(t) \equiv \Delta a + \delta a(t)$; $\beta(t) \equiv \Delta b + \delta b(t)$.

Синтез контуров настройки параметров $\alpha(t)$ и $\beta(t)$ следует осуществлять с помощью второго метода Ляпунова, выбрав в качестве функционала Ляпунова–Красовского следующее выражение:

$$v(\varepsilon, \alpha, \beta, t) \equiv \gamma(t)\varepsilon^2 + \alpha^2 + \beta^2 + \left(a\gamma(t) - \frac{1}{2} \frac{d\gamma(t)}{dt} \right) \int_{t-h}^t \varepsilon^2(s) ds. \quad (53)$$

Если алгоритм настройки параметров α и β выбрать в виде [1]

$$\frac{d\alpha(t)}{dt} = \frac{d}{dt}(\delta a(t)) = -\gamma(t)x(t)\varepsilon(t); \quad \alpha(t_0) = \Delta a, \quad (54)$$

$$\frac{d\beta(t)}{dt} = \frac{d}{dt}(\delta b(t)) = -\gamma(t)x(t-h)\varepsilon(t); \quad \beta(t_0) = \Delta b, \quad (55)$$

то инфинитезимальный оператор в силу (52)–(55) будет равен

$$Lv = (\dot{\gamma} - 2a\gamma)\varepsilon^2(t) + 2\gamma b\varepsilon(t)\varepsilon(t-h) + \\ + \left(a\dot{\gamma} - \frac{1}{2}\ddot{\gamma}\right)\varepsilon^2(t) - \left(a\dot{\gamma} - \frac{1}{2}\ddot{\gamma}\right)\varepsilon^2(t-h) + \left(a\dot{\gamma} - \frac{1}{2}\ddot{\gamma}\right)\int_{t-h}^t \varepsilon^2(s)ds.$$

При некотором выборе функции $\gamma(t)$, а следовательно, первой $\dot{\gamma}(t)$ и второй $\ddot{\gamma}(t)$ производной, $Lv \leq 0$. Тогда тривиальное решение системы (52)–(55) экспоненциально устойчиво в целом в силу теоремы 2.

ЗАКЛЮЧЕНИЕ

В статье исследована устойчивость самонастраивающихся стохастических систем автоматического регулирования с последствием. Проведен синтез контура самонастройки с помощью второго метода Ляпунова и доказана экспоненциальная p -устойчивость в целом стохастических дифференциальных уравнений с последствием.

Полученные результаты можно использовать при построении систем автоматического регулирования для объектов с последствием.

СПИСОК ЛИТЕРАТУРЫ

1. Колмановский В.Б., Носов В.Р. Устойчивость и периодические режимы регулируемых систем с последствием. — М.: Наука, 1981. — 448 с.
2. Луцкив Н.М. Системы с компенсацией влияния запаздывания и разделительным устройством // Изв. вузов. Электромеханика. — 1976. — № 9. — С. 1003–1007.
3. Смит Дж.М. Автоматическое регулирование. — М.: Физматгиз, 1962. — 847 с.
4. А.с. 634235 СССР. Самонастраивающаяся система для регулирования объектов с запаздыванием // К.А. Пупков, В.Р. Носов, В.Б. Колмановский. — Оpubл. 23.06.1977.
5. Кореневский Д.Г. Устойчивость динамических систем при случайных возмущениях параметров. Алгебраические критерии. — К.: Наук. думка, 1989. — 208 с.
6. Гихман И.И., Скороход А.В. Стохастические дифференциальные уравнения и их применение. — К.: Наук. думка, 1980. — 612 с.
7. Андреева Е.А., Колмановский В.Б., Шайхет Л.Е. Управление системами с последствием. — М.: Наука, 1992. — 336 с.
8. Царьков Е.Ф., Ясинский В.К. Квазилинейные стохастические дифференциально-функциональные уравнения. — Рига: Ориентир, 1990. — 312 с.
9. Свердан М.Л., Царков Е.Ф., Ясинський В.К. Стійкість у стохастичному моделюванні складних динамічних систем. — Снятин: Над Прутом, 1996. — 448 с.
10. Ясинський В.К., Ясинський Є.В. Задачі стійкості та стабілізації динамічних систем зі скінченною післядією. — К.: ТВіМС, 2005. — 580 с.
11. Юрченко І.В., Ясинська Л.І., Ясинський В.К. Методи стохастичного моделювання систем. — Чернівці: Вид-во: Прут, 2002. — 416 с.
12. Королюк В.С., Царков Е.Ф., Ясинський В.К. Ймовірність, статистика і випадкові процеси. В 3-х томах. — Т. 3. Випадкові процеси. Теорія і статистичне комп'ютерне моделювання. — Чернівці: Золоті литаври, 2009. — 782 с.
13. Ясинський В.К., Юрченко І.В. Асимптотика розв'язків у випадкових системах з необмеженою післядією. — Чернівці: Видавничий дім «Родовід», 2014. — 266 с.
14. Ясинський В.К. Сучасна теорія випадкових процесів. — Чернівці: Видавничий дім «Родовід», 2014. — 292 с.
15. Никитин А.В., Юрченко И.В., Ясинский В.К. Устойчивость самонастраивающихся стохастических систем автоматического регулирования с последствием. Часть 1. Асимптотическая устойчивость в среднем квадратичном систем линейных стохастических дифференциально-разностных уравнений // Кибернетика и системный анализ. — 2010. — № 1. — С. 90–104.
16. Икрамов Х.Д. Численное решение матричных уравнений. — М.: Наука, 1984. — 192 с.

Поступила 22.12.2014