

ОЦЕНИВАНИЕ ВЕКТОРА СОСТОЯНИЯ ДИНАМИЧЕСКОЙ СИСТЕМЫ В УСЛОВИЯХ НЕОПРЕДЕЛЕННОСТИ

Ключевые слова: система управления, ограниченные возмущения, информационное множество, R -функции.

ВВЕДЕНИЕ

Проектирование систем управления многими техническими объектами осуществляется в условиях отсутствия полной информации (неопределенности) о текущем состоянии системы и/или значениях параметров ее математической модели. Эта неопределенность связана с допускаемыми упрощениями при построении моделей исследуемых объектов, а также неполнотой информации о таких факторах, как возможные возмущения и помехи (шумы) измерений выходных координат системы. В этих условиях возникает задача идентификации упомянутых выше факторов и оценивания вектора состояния и/или параметров математической модели объекта.

Если какой-либо неопределенный фактор (шумы измерений, возмущения и т.д.) $\chi = (\chi_1, \chi_2, \dots, \chi_m)^T$ имеет случайный характер, то его исчерпывающей характеристикой будет плотность $\omega(\chi)$ распределения вероятности. Наиболее исследованным примером такого представления является случай нормального (гауссова) распределения [1–3].

Поскольку в прикладных задачах не всегда имеется возможность многократного проведения эксперимента на исследуемом объекте для сбора статистической информации при неизменном действии неопределенных и неуправляемых факторов, наиболее общей и естественной моделью описания указанных факторов может быть их представление в виде множества Ω^χ их возможных значений χ_i . Это множество можно определить, например, в интервальной форме $\chi_i^- \leq \chi_i \leq \chi_i^+$, где χ_i^- и χ_i^+ — нижняя и верхняя границы значений параметра i -го неопределенного фактора. Каждая реализация χ_i с равной вероятностью может принимать любое значение из соответствующего доверительного множества Ω^χ . Таким образом, результатом идентификации является не конкретное (точечное) значение искомого фактора, а множество его возможных значений [4–14].

Поскольку значения указанных факторов неизвестны и могут с равной вероятностью принимать любую величину из заданного множества Ω^χ , возникает проблема поиска соответствующих точечных значений состояния, на которые проектировщик будет ориентироваться при расчете управления. При этом приходится рассматривать значения факторов, которые максимизируют критерий качества работы системы, в то время как разработчик системы управления стремится этот критерий минимизировать. Таким образом, задача синтеза системы управления сводится к известной из теории дифференциальных игр минимаксной задаче [5, 6]. Недостатком такого подхода, помимо алгоритмической сложности и вычислительной трудоемкости, является то, что действующие на систему факторы не всегда будут стремиться обеспечить максимальное значение критерия качества, поэтому возможно получение лишь субоптимальных законов

управления. Часто в качестве оценки состояния принимается чебышевский центр информационного множества Ω^X [14], который также находится путем решения задачи на минимакс.

В рамках множественного подхода ведутся исследования по оцениванию параметров систем со случайными возмущениями, статистические характеристики которых не известны, а заданы лишь пределы, в которых эти характеристики могут изменяться [15–19]. Данное направление развивается с помощью теории статистически неопределенных систем [19].

В настоящей статье рассмотрена процедура оценивания параметров вектора состояния дискретной динамической системы, в которой для построения эволюционирующих во времени множеств возможных состояний использованы математические средства теории R -функций [20].

ПОСТАНОВКА ЗАДАЧИ

Рассмотрим дискретную систему управления, динамика которой описывается следующими разностными уравнениями:

$$x_{k+1} = f_k(x_k, u_k, w_k), \quad k = 0, 1, \dots, N-1; \quad (1)$$

$$y_k = g_k(x_k, v_k), \quad k = 1, 2, \dots, N-1, \quad (2)$$

где x_k, u_k, y_k — соответственно векторы состояния, управления и измерения, $x_k \in \mathfrak{R}^n$, $u_k \in \mathfrak{R}^m$, $y_k \in \mathfrak{R}^q$; w_k, v_k — векторы возмущений и помех (шумов) измерений, ограниченные известными множествами Ω_k^w и Ω_k^v ; f_k и g_k — функции, определяемые для каждого k -го момента квантования, $k = 0, 1, \dots, N-1$.

Для описания множества возможных состояний системы управления динамическим объектом воспользуемся следующим алгоритмом [11].

1. Пусть состояние системы в произвольный момент квантования k задается вектором $x_k = \{x_{1,k}, x_{2,k}, \dots, x_{n,k}\}$. Управляющее устройство получает информацию о состоянии x_k системы в виде результата измерения данного состояния, т.е. вектора y_k . Каждая координата $x_{i,k}$ состояния измеряется с индивидуальной погрешностью $v_{i,k} \in \Omega_{i,k}^v$, $i = \overline{1, n}$, где $\Omega_{i,k}^v$ — информационное множество возможных значений i -й координаты состояния системы. Пересечение множеств $\Omega_{i,k}^v$:

$$\Omega_k^v = \bigcap_i \Omega_{i,k}^v, \quad (3)$$

приводит к множеству Ω_k^v возможных состояний системы с учетом действия неопределенных помех измерений.

2. Определяется уточненное множество Ω_k^r возможных состояний системы в момент квантования k путем пересечения

$$\Omega_k^r = \Omega_k^u \bigcap \Omega_k^v, \quad (4)$$

где Ω_k^u — множество прогнозируемых состояний системы после применения рассчитанного в предыдущий $[k-1]$ -й момент квантования управляющего воздействия u_{k-1} .

Если $k = 0$ (т.е. управляющее воздействие u_{k-1} не рассчитывалось и, значит, построение множества Ω_k^u не выполнялось), то $\Omega_k^r \equiv \Omega_k^v$.

3. Строится множество $\Omega_{k,k+1}^f$, представляющее собой прогноз возможных состояний $x_{k+1}^f \in \Omega_{k,k+1}^f$ системы в $[k+1]$ -й момент, в которые она должна перейти в свободном движении во временном интервале $[k, k+1]$ из состояния $x_k \in \Omega_k^r$. Для определения этого множества $\Omega_{k,k+1}^f$ состояний необходимо реализовать отображение множества Ω_k^r на пространство состояний x_{k+1} с помощью следующего преобразования:

$$x_{k+1}^f = f_k(x_k). \quad (5)$$

4. Строится новое множество возможных состояний системы с учетом влияния внешних возмущений $w_{k,k+1}$ на значения параметров вектора x_{k+1}^f . Поскольку о координатах x_{k+1}^f известен лишь факт их принадлежности множеству $\Omega_{k,k+1}^f$, учет возмущений приводит к трансформации (размыванию) множества состояний $\Omega_{k,k+1}^f$ [11]. Если направления действий возмущений $w_{k,k+1}$ известны, то трансформация осуществляется лишь в данных направлениях. В общем случае, когда направления действий возмущений заранее неизвестны, трансформация проводится по всем возможным направлениям. Трансформация множества значений компонентов вектора $j x_{k+1}^f$ приводит к соответствующим множествам описаний возможных состояний системы $j \Omega_{k,k+1}^w$ в момент квантования $[k+1]$, которые формируются соответствующими векторами

$$j x_{k+1}^f = \{j x_{1,k+1}^f(w_{k,k+1}), j x_{2,k+1}^f(w_{k,k+1}), \dots, j x_{n,k+1}^f(w_{k,k+1})\} \in j \Omega_{k,k+1}^w,$$

где $j=1, 2, \dots$ — количество «точечных» значений возможных состояний системы.

Объединение полученных множеств $j \Omega_{k,k+1}^w$ приводит к результирующему множеству $\Omega_{k,k+1}^w$ возможных состояний системы в $[k+1]$ -й момент при действии помех измерений v_k и внешних возмущений $w_{k,k+1}$:

$$\Omega_{k,k+1}^w = \bigcup_j j \Omega_{k,k+1}^w. \quad (6)$$

5. Находится значение $x_{k+1}^u \in \Omega_{k,k+1}^w$ состояния системы, которое используется для расчета управляющего воздействия u_k , минимизирующего заданный функционал качества.

6. Проводится перемещение множества $\Omega_{k,k+1}^w$ найденным управлением u_k .

При этом формируется новое информационное множество Ω_{k+1}^u , представляющее собой множество возможных состояний системы, в которые она перейдет к моменту $[k+1]$ после применения управления u_k и с учетом действия возмущений $w_{k,k+1}$.

7. Осуществляется новое измерение выходных координат системы с целью уточнения ее состояния в момент квантования $[k+1]$, и строится новое уточненное множество возможных состояний Ω_{k+1}^r :

$$\Omega_{k+1}^r = \Omega_{k+1}^u \cap \Omega_{k+1}^v.$$

Проводится отображение множества Ω_{k+1}^r на пространство x_{k+2} состояний, тем самым формируется множество $\Omega_{k+1,k+2}^f$ возможных состояний в момент квантования $[k+2]$, в которые система может прийти в свободном движении, и приведенная выше процедура итерационно повторяется: осуществляется трансформация множества $\Omega_{k+1,k+2}^f$ возмущением $w_{k+1,k+2}$ и т.д.

При изменении моментов квантования k от 0 до $N-1$ совокупность множеств Ω_k^r формирует ансамбль траекторий системы

$$\Omega^r = \prod_{k=0}^{N-1} \Omega_k^r.$$

Структурная схема управления дискретной системой на основе описанной процедуры приведена на рис. 1, где r_x — вход системы, y_k — ее выход.

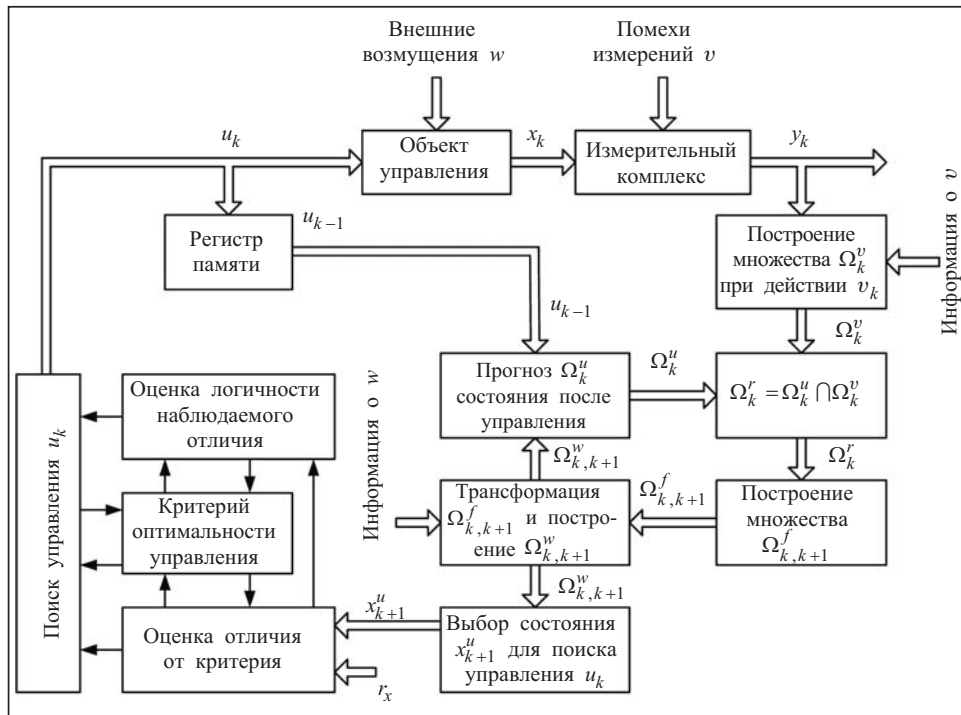


Рис. 1. Схема управления дискретной системой

Для построения системы управления согласно приведенному выше алгоритму необходимо разработать эффективную процедуру осуществления операций (3)–(6), т.е. определения эволюционирующих во времени множеств возможных состояний, а также установить наиболее вероятное фиксированное значение $x_{k+1}^u \in \Omega_{k,k+1}^w$, выбираемое для расчета управления u_k .

ПОСТРОЕНИЕ МНОЖЕСТВА ВОЗМОЖНЫХ СОСТОЯНИЙ

Как правило, для построения множеств возможных состояний системы управления используется аппарат линейных матричных неравенств, в то время как геометрические объекты, характеризующие состояние системы, удобнее описывать вещественными функциями. Данный подход реализуется математическими средствами теории R -функций [20]. Описание множества возможных со-

стояний системы управления с помощью R -функций позволяет существенно уменьшить количество данных, необходимых для оценивания состояния динамической системы.

Пусть элементы, определяющие возможное состояние системы, формируют множество (геометрический объект) Ω_k , которое ограничено совокупностью соответствующих граничных элементов $\partial\Omega_k$. Описание данного геометрического объекта выполним с помощью R -функции $\varphi(x_{1,k}, x_{2,k}, \dots, x_{n,k})$, имеющей следующие свойства:

$$\begin{aligned}\varphi(x_{1,k}, x_{2,k}, \dots, x_{n,k}) &> 0 \text{ при } (x_{1,k}, x_{2,k}, \dots, x_{n,k}) \in \Omega_k, \\ \varphi(x_{1,k}, x_{2,k}, \dots, x_{n,k}) &= 0 \text{ при } (x_{1,k}, x_{2,k}, \dots, x_{n,k}) \in \partial\Omega_k, \\ \varphi(x_{1,k}, x_{2,k}, \dots, x_{n,k}) &< 0 \text{ при } (x_{1,k}, x_{2,k}, \dots, x_{n,k}) \notin \Omega_k \cup \partial\Omega_k.\end{aligned}$$

Обозначим R -функции, описывающие множества Ω_k^v , Ω_k^u , Ω_k^r , $\Omega_{k,k+1}^f$ и $\Omega_{k,k+1}^w$ возможных состояний дискретной системы, соответственно $\varphi^v(x_k)$, $\varphi^u(x_k)$, $\varphi^r(x_k)$, $\varphi^f(x_k)$ и $\varphi^w(x_k)$. Например, множество $\Omega_{k,k+1}^w$, которое образуется как результат объединения множеств возможных состояний ${}_j\Omega_{k,k+1}^w$ (6), описывается R -функцией с использованием R -операции дизъюнкции:

$$\varphi^w(x_k) = \bigvee_R \varphi_{j,k}^w(x_k), \quad (7)$$

где

$$\varphi_j^w \bigvee_R \varphi_{j+1}^w = \varphi_j^w + \varphi_{j+1}^w + \sqrt{(\varphi_j^w)^2 + (\varphi_{j+1}^w)^2}. \quad (8)$$

Описание геометрического объекта, определяемого множеством Ω_k^r , реализуется с помощью R -функции, имеющей вид

$$\varphi^r(x_k) = \varphi^u(x_k) \bigwedge_R \varphi^v(x_k), \quad (9)$$

где \bigwedge_R — R -операция конъюнкции

$$\varphi^u \bigwedge_R \varphi^v = \varphi^u + \varphi^v - \sqrt{(\varphi^u)^2 + (\varphi^v)^2}. \quad (10)$$

На рис. 2 приведены построенные с использованием R -функций эволюционирующие во времени множества Ω_k^r , $\Omega_{k,k+1}^f$ и $\Omega_{k,k+1}^w$ возможных состояний системы управления, уравнения (1), (2) динамики которой приведены к виду

$$x_{k+1} = Ax_k + B(u_k + w_k), \quad (11)$$

$$y_k = Cx_k + v_k, \quad (12)$$

где

$$A = \begin{bmatrix} 0,9882 & 0,2125 \\ -0,0893 & 0,7120 \end{bmatrix}; \quad B = \begin{bmatrix} 0,0281 \\ 0,2125 \end{bmatrix}; \quad C = [1 \ 0].$$

Действующие на систему внешние возмущения ограничиваются условием $|w_k| \leq 0,3$, а помеха измерения — условием $|v_k| \leq 0,025$. Период дискретности работы системы $T = 0,25$ с.

Для построения множеств (см. рис. 2) использовались зависимости (7)–(10), при этом достаточно иметь информацию о координатах вершин множеств в виде соответствующей матрицы вершин

$$V = [v_{ij}], \quad i \in [1, n], \quad j \in [1, M],$$

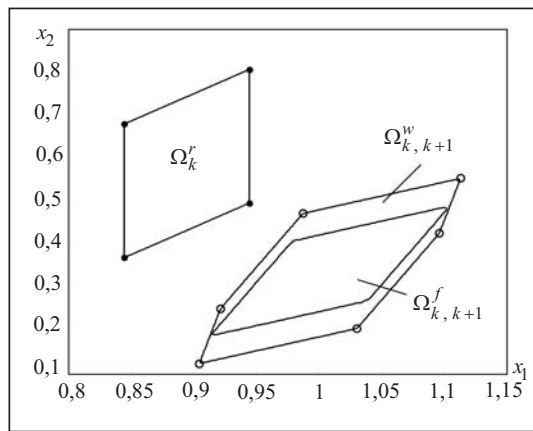


Рис. 2. Множества возможных состояний системы, построенные с помощью R -функций

где M — общее число вершин множества. В j -м столбце матрицы V расположены координаты j -й вершины.

Для описания подобных множеств с помощью аппарата линейных матричных неравенств, например, в работах [7, 11] использовалась гораздо более громоздкая структура.

На рис. 2 приведен двумерный случай, однако предложенный подход без усложнений применим для описания множеств, в том числе и невыпуклых, больших размерностей.

ОПРЕДЕЛЕНИЕ ТОЧЕЧНОГО ЗНАЧЕНИЯ СОСТОЯНИЯ

Для получения точечной оценки $x_{k+1}^u \in \Omega_{k,k+1}^w$ состояния системы из информационного множества возможных состояний $\Omega_{k,k+1}^w$ используют точку, либо обеспечивающую максимум заданного функционала качества [5], либо удовлетворяющую условию минимума ошибки в наихудшем случае, т.е. чебышевский центр [14], который находится как точка x^u , максимальное удаление от которой до любой другой точки этого множества $\Omega_{k,k+1}^w$ минимально, т.е. $x^u = \min_{x \in \Omega^w} \max \{ \|x - y\| \mid y \in \Omega^w \}$, где $\|\cdot\|$ — евклидова норма.

Выбор значения x^u , максимизирующего заданный функционал качества, предпочтительнее, так как функционал может учитывать не только минимум ошибки, но и затраты ресурсов на реализацию управления, а также ограничения на их величину [5]. В то же время, чем меньше объем исходной информации о действующих на систему неопределенных факторах, тем большие мощности имеют соответствующие информационные множества $\Omega_{k,k+1}^w$, что может потребовать бóльших усилий для определения оптимального управления. Таким образом, необходимо решение задачи обоснованного уменьшения мощности множества $\Omega_{k,k+1}^w$, т.е. построения множества $\Omega_{k,k+1}^* \subset \Omega_{k,k+1}^w$ с целью поиска более вероятного значения $x_{k+1}^u \in \Omega_{k,k+1}^*$.

В качестве множества $\Omega_{k,k+1}^*$ наиболее вероятных значений координат состояния системы предлагается использовать множество, представляющее совокупность точек, геометрически равноудаленных от границы $\partial \Omega_{k,k+1}^w$ множества $\Omega_{k,k+1}^w$. Процедура построения такого множества описана в [21] и основана на

построении нормальной в области $\Omega_{k,k+1}^w$ функции $\varphi^*(x_k)$ путем установления положения рассматриваемой точки множества по отношению к ближайшей (по направлению к нормали) к ней точки границы $\partial\Omega_{k,k+1}^w$. На рис. 3 изображены линии уровня функции $\varphi^*(x_k)$ и множество $\Omega_{k,k+1}^*$, соответствующие приведенному на рис. 2 информационному множеству $\Omega_{k,k+1}^w$.

РЕЗУЛЬТАТЫ МОДЕЛИРОВАНИЯ

Эффективность использования множества $\Omega_{k,k+1}^*$ наиболее вероятных значений координат состояния системы рассмотрим на примере управления объектом, описываемом уравнениями (11), (12) с указанными выше значениями соответствующих параметров. Помеха измерения лежит в интервале $|v_k| \leq 0,025$ и подчиняется равномерному закону распределения. Для сравнения рассмотрим также результаты работы системы с аналогичными параметрами, однако без построения множества $\Omega_{k,k+1}^*$ [11]. Начальное отклонение системы от желаемого режима $x_0 = (0,5; 0,7)$. Целью управления будем считать минимизацию функции

$$J_k = V_{\max}(x_{k+1}) + 0,5u_k^2 \rightarrow \min,$$

где $V_{\max}(x_{k+1})$ — максимальное значение функции Ляпунова на множестве возможных состояний в момент $[k+1]$.

На рис. 4 представлены информационные множества Ω_{25}^r и $\tilde{\Omega}_{25}^r$ при $k=25$, а также соответствующие истинные состояния x_{25} и \tilde{x}_{25} , где верхний символ \sim соответствует случаю, когда информационные множества $\Omega_{k,k+1}^*$ не строились. Характер действия внешних возмущений w_k и управляющих воздействий u_k показан на рис. 5.

Представляет интерес случай, когда на систему действуют максимально возможные возмущения (см. рис. 5, моменты квантования $k=5, 9$). Тогда истинное значение

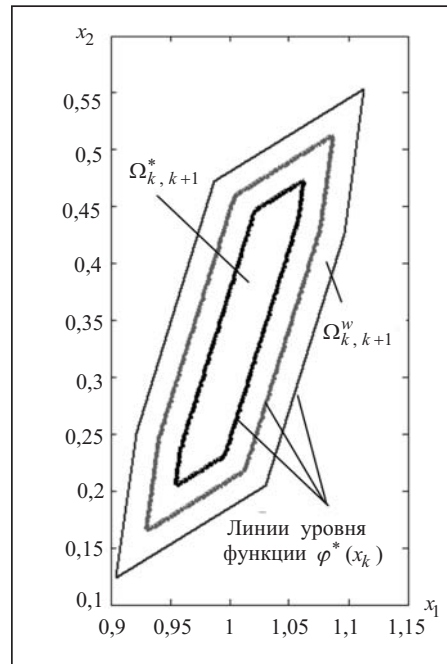


Рис. 3. Множество наиболее вероятных значений координат состояния

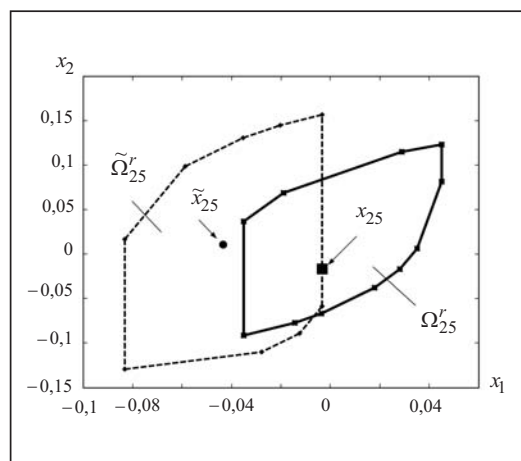


Рис. 4. Информационные множества и истинные состояния системы при использовании (Ω_{25}^r, x_{25}) и без использования ($\tilde{\Omega}_{25}^r, \tilde{x}_{25}$) информационных множеств $\Omega_{k,k+1}^*$

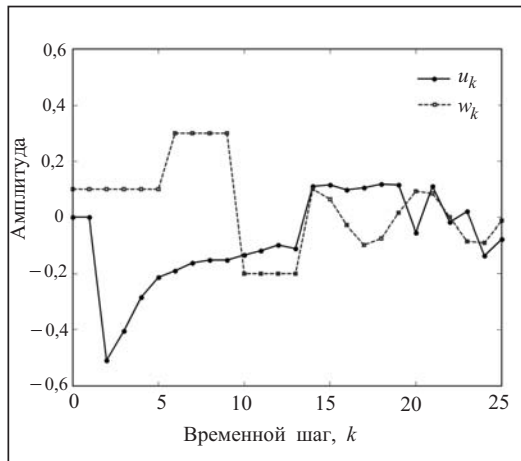


Рис. 5. Графики зависимости внешних возмущений w_k и управляющих воздействий u_k в процессе моделирования от временного шага k

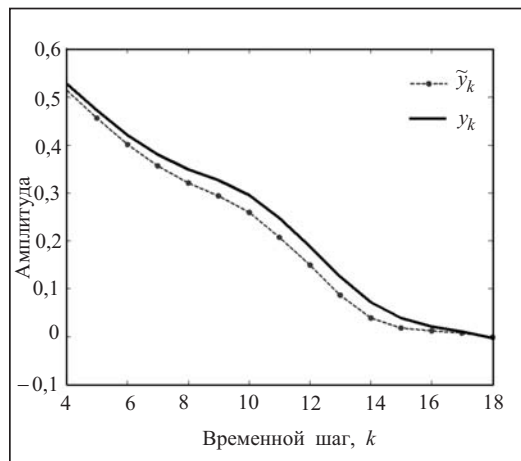


Рис. 6. Графики зависимости выходного сигнала системы при $w_k = 0,3$ (y_k — система, в которой множества $\Omega_{k,k+1}^*$ используются, \tilde{y}_k — эти множества не используются) от временного шага k

состояния системы может и не принадлежать информационному множеству $\Omega_{k,k+1}^*$. Поведение выходного сигнала системы в этом случае представлено на рис. 6, где хорошо видно, что выход y_k системы, в которой используются информационные множества $\Omega_{k,k+1}^*$, отклоняется от желаемого режима больше, чем выход \tilde{y}_k системы, в которой используются информационные множества $\Omega_{k,k+1}^*$, однако это отклонение достаточно быстро ликвидируется.

ЗАКЛЮЧЕНИЕ

В работе предложена процедура оценивания состояния системы управления в условиях действия неконтролируемых ограниченных возмущений, основанная на математических средствах теории R -функций как альтернативы линейным матричным неравенствам для построения множества возможных состояний.

Применение R -функций, особенностью которых является относительная простота и гибкость с точки зрения автоматизации программирования, позволяет описывать множества возможных состояний системы практически любой сложности и размерности.

Для приближения работы системы к оптимальному режиму движения предложено построение множества наиболее вероятных значений координат состояния системы как совокупности точек, геометрически равноудаленных от границы исходного информационного множества.

Полученные в данной статье результаты можно использовать при определении оптимального (субоптимального) управления статистически неопределенными системами.

В дальнейшем предполагается исследовать практическую эффективность данной процедуры при оценивании состояния и поиска робастного управления систем с нелинейными объектами и, следовательно, невыпуклыми информационными множествами.

СПИСОК ЛИТЕРАТУРЫ

1. Athans M. The role and use of the stochastic linear-quadratic-Gaussian problem in control system design // IEEE Trans. Automat. Control. — 1971. — 16, N 1. — P. 529–552.

2. Казаков И. Е. Статистическая теория систем управления в пространстве состояний. — М.: Наука, 1975. — 432 с.
3. Grewal M. S., Andrews A. P. Kalman filtering: theory and practice using MATLAB. — Wiley-IEEE press, 2008 — 592 p.
4. Bertsekas D. P., Rhodes I. B. Recursive state estimation for a set-membership description of uncertainty // IEEE Trans. Automat. Control. — 1971. — **16**, N 2. — P. 117–128.
5. Кунцевич В. М., Лычак М. М. Синтез оптимальных и адаптивных систем управления. Игровой подход. — К.: Наук. думка, 1985. — 248 с.
6. Кейн В. М. Оптимизация систем управления по минимаксному критерию. — М.: Наука, 1985. — 248 с.
7. Лычак М. М. Идентификация и оценивание состояния объектов управления на основе множественного подхода // Проблемы управления и информатики. — 1999. — № 5. — С. 34–41.
8. Li Yu, Qing-Long Han, Ming-Xuan Sun. Optimal guaranteed cost control of linear uncertain systems with input constraints // Intern. J. Control, Automat., and Syst. — 2005. — **3**, N 3. — P. 397–402.
9. Fogel E., Huang F. On the value of information in system identification bounded noise case // Automatica. — 1982. — **18**, N 2. — P. 229–238.
10. Norton J. P. Identification and application of bounded-parameter models // Ibid. — 1987. — **23**, N 4. — P. 497–507.
11. Eryemenko I. F., Gurko A. G. Realization of the game approach to control of second order linear objects // J. Automat. and Inform. Sci. — 2009. — **41**, N 10. — P. 10–22.
12. Gurko A. G., Eryemenko I. F. Control of discrete system under bounded disturbances // Ibid. — 2011. — **43**, N 11. — P. 18–29.
13. Красовский Н. Н. Управление динамической системой. — М.: Наука, 1985. — 518 с.
14. Куржанский А. Б. Управление и наблюдение в условиях неопределенности. — М.: Наука, 1977. — 392 с.
15. Черноусько Ф. Л., Колмановский В. Б. Оптимальное управление при случайных возмущениях. — М.: Физматлит, 1978. — 352 с.
16. Бахшиян Б. Ц., Назиров Р. Р., Эльясберг П. Е. Определение и коррекция движения: Гарантирующий подход. — М.: Наука, 1980. — 360 с.
17. Ананьев Б. И. Об информационных множествах для многошаговых статистически неопределенных систем // Тр. Ин-та математики и механики УрО РАН. — 2000. — **6**, № 2. — С. 290–306.
18. Миллер Г. Б., Панков А. Р. Оптимизация управления в линейных стохастических дифференциальных системах с неопределенными параметрами возмущений // Информ. процессы. — 2006. — **6**, № 2. — С. 131–143.
19. Тимофеева Г. А. Оптимальные доверительные множества для статистически неопределенных систем // Автоматика и телемеханика. — 2003. — № 11. — С. 84–95.
20. Рвачев В. Л. Теория R-функций и некоторые ее приложения. — К.: Наук. думка, 1982. — 551 с.
21. Заславский В. А., Колодяжный В. М. Функциональное и алгоритмическое описание геометрических особенностей фасонных отливок при моделировании литейных процессов // Кибернетика и системный анализ. — 2004. — № 2. — С. 161–169.

Поступила 28.11.2011