

## УПРАВЛЕНИЕ ДИНАМИЧЕСКИМИ СИСТЕМАМИ

УДК 519.865.5

**В.В. Домбровский, Т.Ю. Обьедко**

### УПРАВЛЕНИЕ С ПРОГНОЗИРОВАНИЕМ СИСТЕМАМИ С МАРКОВСКИМИ СКАЧКАМИ И МУЛЬТИПЛИКАТИВНЫМИ ШУМАМИ ПРИ ОГРАНИЧЕНИЯХ

Рассматривается задача управления с прогнозирующей моделью для дискретных систем с мультипликативными шумами и скачкообразно меняющимися параметрами. Параметры уравнений меняются в соответствии с эволюцией марковской цепи с конечным пространством состояний и известной матрицей переходных вероятностей. Предполагается, что состояние цепи не наблюдается. Определена стратегия управления с учетом явных ограничений на управляющие переменные.

**Ключевые слова:** *управление с прогнозирующей моделью, ограничения, марковские скачки, мультипликативные шумы.*

Эффективным подходом к синтезу систем управления, получившим широкое признание и применение в практике управления сложными технологическими процессами, является метод управления с прогнозирующей моделью (управление с прогнозированием, управление со скользящим горизонтом) [1 – 8].

Преимуществом этого подхода является возможность достаточно просто учитывать явные ограничения на переменные состояния и управления. При этом получается стратегия управления с обратной связью, но удается избежать так называемого «проклятия размерности», которое препятствует синтезу управлений с обратной связью при ограничениях, если применять традиционные подходы с использованием метода динамического программирования. Синтез стратегий управления с прогнозированием сводится к последовательности задач математического программирования, обычно линейного или квадратичного. Обзор работ, посвященных проблеме управления с прогнозирующей моделью, приведен в [1, 2].

В [7] предложен метод синтеза стратегий управления с прогнозирующей моделью для дискретных систем с мультипликативными шумами и случайными параметрами, представляющими собой последовательность независимых случайных величин, для которых известны только первый и второй моменты распределения. В [8] рассматривается задача управления с прогнозирующей моделью для дискретных систем с зависимыми параметрами, динамика которых описывается разностным стохастическим уравнением.

В настоящей статье рассматривается задача управления с прогнозирующей моделью для дискретных систем с мультипликативными шумами и скачкообразно меняющимися параметрами. Параметры уравнений меняются в соответствии с эволюцией марковской цепи с конечным пространством состояний и известной

матрицей переходных вероятностей. Предполагается, что состояние цепи не наблюдается.

Решению различных задач управления и оценивания для систем со случайными скачкообразными параметрами посвящено значительное количество работ [9 – 14]. Проблема синтеза регуляторов для систем с мультипликативными шумами и скачкообразными параметрами без учета явных ограничений на управления рассматривалась в [10, 14].

В данной работе для таких систем получены уравнения синтеза оптимальных стратегий управления с прогнозирующей моделью с учетом явных ограничений на управляющие переменные.

### 1. Постановка задачи

Пусть объект описывается уравнением

$$x(k+1) = Ax(k) + \left[ B_0[\alpha(k+1), k+1] + \sum_{j=1}^n B_j[\alpha(k+1), k+1] \omega_j(k+1) \right] u(k), \quad (1)$$

где  $x(k)$  –  $n_x$ -мерный вектор состояния,  $u(k)$  –  $n_u$ -мерный вектор управления,  $\omega_j(k)$  – независимые между собой дискретные белые шумы с нулевым средним и единичной дисперсией,  $\alpha(k)$  ( $k = 0, 1, 2, \dots$ ) – однородная дискретная марковская цепь с конечным множеством состояний  $\{1, 2, \dots, v\}$ , известной матрицей переходных вероятностей

$$P = [P_{ij}], \quad (i, j \in \{1, 2, \dots, v\}),$$

$$P_{ji} = P\{\alpha(k+1) = \alpha_j | \alpha(k) = \alpha_i\}, \quad \sum_{j=1}^v P_{ji} = 1,$$

и известным начальным распределением

$$p_i = P\{\alpha(0) = i\}, \quad (i = 1, 2, \dots, v); \quad \sum_{i=1}^v p_i = 1.$$

Предполагается, что состояние марковской цепи не наблюдается. Последовательности  $\omega_j(k)$  и  $\alpha_j(k)$  независимы.  $A$ ,  $B_j[\alpha(k), k]$  ( $j = 1, \dots, n$ ) – матрицы соответствующих размерностей.

На управляющие воздействия накладываются ограничения:

$$u_{\min}(k) \leq S(k)u(k) \leq u_{\max}(k), \quad (2)$$

где  $S(k)$  – матрица соответствующей размерности.

Для управления системой (1) синтезируем стратегии с прогнозирующей моделью по следующему правилу. На каждом шаге  $k$  минимизируем критерий со скользящим горизонтом управления

$$J(k+m/k) = M \left\{ \sum_{i=1}^m x^T(k+i) R_1(k, i) x(k+i) + u^T(k+i-1/k) R_2(k, i-1) u(k+i-1/k) / x(k) \right\} \quad (3)$$

на траекториях системы (1) по последовательности прогнозирующих управлений  $u(k/k)$ , ...,  $u(k+m-1/k)$ , зависящих от состояния системы в момент времени  $k$ , при ограничениях (2), где  $M\{a/b\}$  – оператор условного математического ожидания,  $R_1(k, i) \geq 0$  и  $R_2(k, i) > 0$  – весовые матрицы соответствующих размерностей,  $m$  – горизонт прогноза,  $k$  – текущий момент времени. В качестве управления в момент

времени  $k$  берем  $u(k)=u(k/k)$ . Тем самым получаем управление  $u(k)$  как функцию состояний  $x(k)$ , т.е. управление с обратной связью. Чтобы получить управление  $u(k+1)$  на следующем шаге, процедура повторяется для следующего момента  $k+1$  и т.д.

## 2. Синтез стратегий управления с прогнозированием

Цепь Маркова с дискретным временем допускает следующее представление в пространстве состояний [13]:

$$\theta(k+1) = P\theta(k) + v(k+1), \quad (4)$$

где  $\theta(k)=[\delta(\alpha(k),1), \dots, \delta(\alpha(k),v)]^T$ ,  $\delta(\alpha(k),j)$  – функция Кронекера ( $j=1, \dots, v$ );  $v$  – мартингал с характеристиками

$$M\{v(k+1)\} = 0; \quad (5)$$

$$C(k+1) = M\{v(k+1)v^T(k+1)\} = \text{diag}(PM\{\theta(k)\}) - P \text{diag}(M\{\theta(k)\})P^T. \quad (6)$$

При этом

$$L_1(k) = M\{\theta(k)\} = P^k p(0) = p(k); \quad (7)$$

$$L_2(k) = M\{\theta(k)\theta^T(k)\} = \text{diag}(p(k)), \quad (8)$$

где  $p(0)=[p_1, p_2, \dots, p_v]^T$  – начальное распределение состояний цепи Маркова,  $p(k)=[p_1(k), p_2(k), \dots, p_v(k)]^T$  – распределение состояний цепи в момент времени  $k$ .

С учетом (4) систему (9) можно представить в следующем виде:

$$x(k+1) = Ax(k) + \left[ B_0[\theta(k+1), k+1] + \sum_{j=1}^n B_j[\theta(k+1), k+1]\omega_j(k+1) \right] u(k), \quad (9)$$

где  $B_j[\theta(k), k] = \sum_{i=1}^v \theta_i(k) B_j^{(i)}(k), (j = \overline{0, n}). \quad (10)$

Здесь  $\theta_i(k)$  ( $i=1, 2, \dots, v$ ) – компоненты вектора  $\theta(k)$ ,  $\{B_j^{(i)}\}$  ( $j=0, \dots, n$ ), ( $i=1, \dots, v$ ) – множество значений матрицы  $B_j[\theta(k), k]$ .

**Теорема.** Вектор прогнозирующих управлений  $U(k)=[u^T(k/k), \dots, u^T(k+m-1/k)]^T$ , минимизирующий критерий (3) при ограничениях вида (2), на каждом шаге  $k$  определяется из решения задачи квадратичного программирования с критерием вида

$$Y(k+m/k) = 2x^T(k)G(k)U(k) + U^T(k)H(k)U(k) \quad (11)$$

при ограничениях

$$U_{\min}(k) \leq \bar{S}(k)U(k) \leq U_{\max}(k), \quad (12)$$

где

$$\bar{S}(k) = \text{diag}(S(k), \dots, S(k+m-1)),$$

$$U_{\min}(k) = [u_{\min}^T(k), \dots, u_{\min}^T(k+m-1)]^T,$$

$$U_{\max}(k) = [u_{\max}^T(k), \dots, u_{\max}^T(k+m-1)]^T;$$

$H(k), G(k)$  – блочные матрицы вида

$$H(k) = \begin{bmatrix} H_{11}(k) & H_{12}(k) & \dots & H_{1m}(k) \\ H_{21}(k) & H_{22}(k) & \dots & H_{2m}(k) \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ H_{m1}(k) & H_{m2}(k) & \dots & H_{mm}(k) \end{bmatrix}; \quad (13)$$

$$G(k) = [G_1(k) \quad G_2(k) \quad \dots \quad G_m(k)], \quad (14)$$

блоки которых равны

$$H_{ii}(k) = R_2(k, t-1) + \sum_{s=0}^n \left\{ \sum_{q=1}^v (B_s^{(q)}(k+t))^T Q(m-t) B_s^{(q)}(k+t) p_q(k+t) \right\}; \quad (15)$$

$$H_{if}(k) = \sum_{q=1}^v \sum_{r=1}^v (B_0^{(q)}(k+t))^T (A^{(f-t)})^T Q(m-f) B_0^{(r)}(k+t) P_{rq}^{(f-t)} p_q(k+t), t < f; \quad (16)$$

$$H_{ff}(k) = H_{ff}^T(k), t > f; \quad (17)$$

$$G_t(k) = (A^t)^T Q(m-t) \sum_{q=1}^v B_0^{(q)}(k+t) p_q(k+t); \quad (18)$$

$$Q(t) = A^T Q(t-1) A + R_1(k, m-t), (t = \overline{1, m}); \quad (19)$$

$$Q(0) = R_1(k, m); \quad (20)$$

$P_{rq}^{f-t}$  – элемент матрицы  $P^{f,t}$ .

Оптимальное управление равно

$$u(k) = [I_{n_u} \quad 0_{n_u} \quad \dots \quad 0_{n_u}] U(k), \quad (21)$$

где  $I_{n_u}$  – единичная матрица размерности  $n_u$ ,  $0_{n_u}$  – квадратная нулевая матрица размерности  $n_u$ .

Оптимальная стратегия прогнозирующего управления системой (9) без учета ограничений определяется уравнением (21), где

$$U(k) = -H^{-1}(k) G^T(k) x(k). \quad (22)$$

При этом оптимальное значение критерия (10) определяется выражением

$$J^{\text{opt}}(k+m/k) = x^T(k) [Q(m) - R_1(k, 0) - G(k) H^{-1}(k) G^T(k)] x(k). \quad (23)$$

**Доказательство.** Выражая последовательно все  $x(k+i)$  ( $i=1, 2, \dots, m$ ) через  $x(k)$  с использованием уравнения системы (1) и подставляя результат в критерий (3), получим

$$\begin{aligned} J(k+m/k) &= x^T(k) A^T Q(m-1) A x(k) + \quad (24) \\ &+ 2x^T(k) A^T \sum_{i=1}^m (A^{i-1})^T Q(m-i) M \{B_0[\theta(k+i), k+i]\} u(k+i-1/k) + \\ &+ \sum_{i=1}^m u^T(k+i-1/k) \left\{ \sum_{s=0}^n M \{B_s^T[\theta(k+i), k+i] Q(m-i) B_s[\theta(k+i), k+i]\} + R_2(k, i-1) \right\} u(k+i-1/k) + \\ &+ 2 \sum_{i=1}^{m-1} \sum_{j=i+1}^m u^T(k+i-1/k) M \{B_0^T[\theta(k+i), k+i] (A^{j-i})^T Q(m-j) B_0[\theta(k+j), k+j]\} u(k+j-1/k). \end{aligned}$$

Используя (7), (8), (10), определим математические ожидания, входящие в (24):

$$M \{B_0[\theta(k+i), k+i]\} = \sum_{q=1}^v [E_q L_1(k+i)] B_0^{(q)}(k+i) = \sum_{q=1}^v B_0^{(q)}(k+i) p_q(k+i); \quad (25)$$

$$\begin{aligned}
 & M \{ B_s^T [\theta(k+i), k+i] Q(m-i) B_s [\theta(k+i), k+i] \} = \\
 & = \sum_{q=1}^v \sum_{r=1}^v (B_s^{(q)}(k+i))^T [E_r L_2(k+i) E_q^T] Q(m-i) B_s^{(r)}(k+i) = \\
 & = \sum_{q=1}^v (B_s^{(q)}(k+i))^T Q(m-i) B_s^{(r)}(k+i) p_q(k+i); \quad (26)
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 & M \{ B_0^T [\theta(k+i), k+i] (A^{(j-i)})^T Q(m-j) B_0 [\theta(k+j), k+j] \} = \\
 & = \sum_{q=1}^v \sum_{r=1}^v (B_0^{(q)}(k+i))^T [E_r M \{ \theta(k+j) \theta^T(k+i) \} E_q^T] Q(m-j) B_0^{(r)}(k+j), \quad (27)
 \end{aligned}$$

где  $E_q = [0 \ \dots \ 0 \ 1 \ 0 \ \dots \ 0]$ ,  $(q = \overline{1, v})$ ,  $(j = \overline{i+1, m})$ .

Далее, определим  $M \{ \theta(k+j) \theta^T(k+i) \}$  для  $j = i+1, \dots, m$ :

$$\begin{aligned}
 & M \{ \theta(k+j) \theta^T(k+i) \} = M \{ \theta(k+i + (j-i)) \theta^T(k+i) \} = \\
 & = M \left\{ \left( P^{j-i} \theta(k+i) + \sum_{l=0}^{j-i-1} P^l v(k+i+l) \right) \theta^T(k+i) \right\} = \\
 & = P^{j-i} M \{ \theta(k+i) \theta^T(k+i) \} = P^{j-i} L_2(k+i).
 \end{aligned}$$

Тогда (27) примет вид

$$\begin{aligned}
 & M \{ B_0^T [\theta(k+i), k+i] (A^{(j-i)})^T Q(m-j) B_0 [\theta(k+j), k+j] \} = \\
 & = \sum_{q=1}^v \sum_{r=1}^v (B_0^{(q)}(k+i))^T [E_r P^{j-i} L_2(k+i) E_q^T] (A^{(j-i)})^T Q(m-j) B_0^{(r)}(k+j) = \\
 & = \sum_{q=1}^v \sum_{r=1}^v (B_0^{(q)}(k+i))^T (A^{(j-i)})^T Q(m-j) B_0^{(r)}(k+j) P_{rq}^{j-i} p_q(k+i), (j = \overline{i+1, m}). \quad (28)
 \end{aligned}$$

С учетом (25), (26), (28) критерий (24) перепишем в виде

$$\begin{aligned}
 & J(k+m/k) = x^T(k) A^T Q(m-1) A x(k) + \\
 & + 2x^T(k) A^T \sum_{i=1}^m (A^{i-1})^T Q(m-i) \left\{ \sum_{q=1}^v B_0^{(q)}(k+i) p_q(k+i) \right\} u(k+i-1/k) + \\
 & + 2 \sum_{i=1}^m u^T(k+i-1/k) \left\{ \sum_{s=0}^n \sum_{q=1}^v (B_s^{(q)}(k+i))^T Q(m-i) B_s^{(r)}(k+i) p_q(k+i) + R_2(k, i-1) \right\} u(k+i-1/k) + \\
 & + 2 \sum_{i=1}^{m-1} \sum_{j=i+1}^m u^T(k+i-1/k) \left\{ \sum_{q=1}^v \sum_{r=1}^v (B_0^{(q)}(k+i))^T (A^{(j-i)})^T Q(m-j) B_0^{(r)}(k+j) P_{rq}^{j-i} p_q(k+i) \right\} u(k+j-1/k),
 \end{aligned} \quad (29)$$

где  $p_q(k)$  –  $q$ -й элемент вектора  $p(k)$ ,  $P_{rq}^{j-i}$  – элемент  $(r, q)$  матрицы  $P^{j-i}$ .

Выражение (29) можно записать в матричном виде:

$$J(k+m/k) = x^T(k) A^T Q(m-1) A x(k) + 2x^T(k) G(k) U(k) + U^T(k) H(k) U(k), \quad (30)$$

где матрицы  $H(k), G(k)$  имеют вид (13) – (20).

Таким образом, имеем задачу минимизации критерия (30) при ограничениях (2), которая эквивалентна задаче квадратичного программирования с критерием (11) при ограничениях (12).

Очевидно, что если ограничения на управляющие воздействия отсутствуют, то оптимальный вектор прогнозирующих управлений  $U(k)$ , минимизирующий критерий (3) на траекториях системы (1), определяется уравнением (22). Нетрудно показать, что при этом оптимальное значение критерия (3) имеет вид (23).

### Заключение

Предложен метод синтеза стратегий прогнозирующего управления для систем с марковскими скачками и мультипликативными шумами при условии, что состояние цепи не доступно наблюдению. Данный подход позволяет в явном виде учесть ограничения на управления. Алгоритм синтеза прогнозирующей стратегии включает решение последовательности задач квадратичного программирования.

Отметим, что предложенный подход без принципиальных затруднений может быть обобщен на следующие случаи:

- когда матрица  $A$  в уравнении (1) зависит от времени;
- когда уравнение (1) содержит аддитивные шумы с характеристиками, зависящими от состояния цепи Маркова;
- когда матрица  $A$  в уравнении (1) зависит от последовательности независимых случайных параметров, не зависящих от состояния цепи;
- когда ограничения на управляющие воздействия задаются нелинейными соотношениями. В этом случае синтез стратегий управления сведется к решению последовательности задач нелинейного программирования.

### ЛИТЕРАТУРА

1. *Rawlings J.* Tutorial: Model Predictive Control Technology // Proc. Amer. Control Conf. San Diego, California. June 1999. P. 662 – 676.
2. *Mayne D.Q., Rawlings J.B., Rao C.V., Scokaert P.O.M.* Constrained model predictive control: Stability and optimality // Automatica. 2000. V. 36. No. 6. P. 789 – 814.
3. *Bemporad A., Borrelli F., Morari M.* Model Predictive Control Based on Linear Programming – The Explicit Solution // IEEE Trans. Automat. Control. 2002. V. 47. No. 12. P. 1974 – 1985.
4. *Bemporad A., Morari M., Dua V., Pistikopoulos E.N.* The explicit linear quadratic regulator for constrained systems // Automatica. 2002. V. 38. No. 1. P. 3 – 20.
5. *Cuzzola A.F., Geromel J.C., Morari M.* An improved approach for constrained robust model predictive control // Automatica. 2002. V. 38. No. 7. P. 1183 – 1189.
6. *Seron M.M., De Dona J.A., Goodwin G.C.* Global Analytical Model Predictive Control with Input Constraints // 39th IEEE Conf. Decision Control. 2000. Sydney, Australia, 12 – 15 December. P. 154 – 159.
7. *Домбровский В.В., Домбровский Д.В., Ляшенко Е.А.* Управление с прогнозированием системами со случайными параметрами и мультипликативными шумами и применение к оптимизации инвестиционного портфеля // АиТ. 2005. № 5. С. 84 – 97.
8. *Домбровский В.В., Домбровский Д.В., Ляшенко Е.А.* Управление с прогнозирующей моделью системами со случайными зависимыми параметрами при ограничениях и применение к оптимизации инвестиционного портфеля // АиТ. 2006. № 12. С. 71 – 85.
9. *Пакишин П.В.* Дискретные системы со случайными параметрами и структурой. М: Физматлит, 1994.
10. *Costa O.L.V., Paulo W.L.* Generalized Coupled Algebraic Riccati Equations for Discrete-time Markov Jump with Multiplicative Noise Systems // European J. of Control. 2008. No. 5. P. 391 – 408.

11. Борисов А.В., Стефанович А.И. Оптимальная фильтрация состояний специальных управляемых систем случайной структуры // Изв. РАН. Теория и системы управления. 2007. № 3. С. 16 – 26.
12. Пакишин П.В., Ретинский Д.М. Робастная стабилизация систем случайной структуры с переключаемой статической обратной связью по выходу // АиТ. 2005. № 7.
13. Elliott R.J., Aggoun L., Moore J.B. Hidden Markov Models: Estimation and Control. Berlin: Springer-Verlag, 1995.
14. Dragan V., Morozan T. The Linear Quadratic Optimization Problems for a Class of Linear Stochastic Systems With Multiplicative White Noise and Markovian Jumping // IEEE Transactions on Automatic Control. 2004. V. 49. № 5. P. 665 – 675.

*Домбровский Владимир Валентинович*

*Объедко Татьяна Юрьевна*

Томский государственный университет

E-mail: dombrovs@ef.tsu.ru; tani4kin@mail.ru

Поступила в редакцию 4 мая 2010 г.