

УДК 517.977

## МИНИМАКСНОЕ УПРАВЛЕНИЕ ЛИНЕЙНЫМ ОБЪЕКТОМ ПРИ ВНЕШНЕМ ВОЗМУЩЕНИИ И НЕОПРЕДЕЛЕННЫХ НАЧАЛЬНЫХ УСЛОВИЯХ НА КОНЕЧНОМ ВРЕМЕННОМ ИНТЕРВАЛЕ

© 2013 г.

Р.С. Бирюков

Нижегородский госуниверситет им. Н.И. Лобачевского

ruslan.biryukov@gmail.com

Поступила в редакцию 12.03.2013

Для линейного объекта при внешнем возмущении и неопределенных начальных условиях определяется уровень гашения возмущений как наибольшее значение  $L_2$ -нормы целевого выхода, при условии, что  $L_2$ -норма внешнего возмущения и выбранная положительно определенная квадратичная форма начального состояния ограничены некоторыми постоянными. С использованием вариационного подхода показано, что построение минимаксных регуляторов, обеспечивающих минимальный уровень гашения, сводится к решению нелинейной краевой задачи для матричного дифференциального уравнения Риккати.

*Ключевые слова:* оптимальное управление, минимаксный подход, конечный временной интервал, внешнее возмущение, неопределенные начальные условия.

### Введение

При разработке стратегий управления объектом в случае, когда ни начальное состояние, ни внешнее возмущение точно неизвестны, разумно основываться на принципе гарантированного результата, когда о качестве управления судят по наилучшему возможному случаю.

Если на объект не действует внешнее возмущение, то, следуя [1, 2], назовем уровнем гашения начальных возмущений максимально возможное отношение  $L_2$ -нормы его целевого выхода к евклидовой норме начального состояния. Закон управления, минимизирующий уровень гашения, называется  $\gamma$ -оптимальным.

В случае когда начальное состояние объекта нулевое и на него действует внешнее возмущение, под уровнем гашения внешнего возмущения понимают наибольшее значение отношения  $L_2$ -нормы целевого выхода объекта и возмущения. Задача минимизации уровня гашения совпадает с классической задачей  $H_\infty$ -оптимального управления [3, 4].

Особый интерес представляет ситуация, когда объект находится в неизвестном начальном состоянии и на него действует внешнее возмущение. В этом случае в [5] в качестве уровня гашения рассматривалось наибольшее отношение  $L_2$ -нормы целевого выхода к квадратному корню от суммы квадрата  $L_2$ -нормы внешнего возмущения и заданной квадратичной формы начального

состояния. Подобный подход называется обобщенным  $H_\infty$ -оптимальным управлением. С использованием вариационного подхода в [6] было показано, что вычисление оптимального уровня гашения сводится к решению нелинейной краевой задачи для некоторого дифференциального матричного уравнения Риккати, которая, в силу нелинейности, может быть решена аналитически лишь в вырожденных случаях.

В данной работе в качестве уровня гашения предлагается взять наибольшее значение  $L_2$ -нормы целевого выхода, при условии, что  $L_2$ -норма внешнего возмущения и выбранная положительно определенная квадратичная форма начального состояния ограничены некоторыми постоянными. В этом случае задача вычисления минимального уровня гашения также сводится к решению нелинейной краевой задачи для матричного дифференциального уравнения Риккати. Для решения данной задачи используется метод Ньютона.

### Постановка задачи

Рассмотрим на отрезке  $[0, T]$  линейный управляемый объект

$$\begin{aligned} \dot{x} &= A(t)x + B_1(t)w + B_2(t)u, & x(0) &= x_0, \\ z &= C(t)x + D(t)u, \end{aligned} \quad (1)$$

в котором  $x \in R^{n_x}$  – состояние объекта,  $u \in R^{n_u}$  – управление,  $z \in R^{n_z}$  – управляемый выход и

$w \in R^{n_w}$  — возмущение,  $A = A(t)$ ,  $B_1 = B_1(t)$ ,  $B_2 = B_2(t)$ ,  $C = C(t)$  и  $D = D(t)$  — заданные матричные функции соответствующих порядков. В дальнейшем для краткости мы будем опускать указание аргумента  $t$ , если это не вызывает недоразумений. Также предположим, что  $\forall t \in [0, T]$  справедливо  $D^T(t)D(t) > 0$  и  $C^T(t)D(t) = 0$ .

Относительно возмущения  $v(t)$  будем предполагать, что  $v \in L_2[0, T]$ , т.е. справедливо неравенство

$$\int_0^T |w|^2 dt < +\infty, \quad |w|^2 = w^T w.$$

В качестве допустимых законов управления для системы (1) будем рассматривать такие  $u = u(t)$ , при которых для любых возмущений  $w \in L_2[0, T]$  существует и единственно решение системы (1). Данное множество управлений будем в дальнейшем обозначать через  $U$ . Очевидно, что с учетом сделанных предположений для любого решения системы (1) управляемый выход  $z(t)$  также будет принадлежать  $L_2[0, T]$ .

Определим целевой функционал формулой

$$J(u, x_0, w) = \int_0^T |z|^2 dt + x^T(T)Sx(T), \quad S^T = S \geq 0, \quad (2)$$

тогда задача минимаксного управления системой (1) заключается в определении такого управления  $u^*$ , начального возмущения  $x_0^*$  и внешнего возмущения  $w^*$ , что

$$J(u^*, x_0^*, w^*) = \min_{u \in U} \max_{(x_0, w) \in W_\delta} J(u, x_0, w), \quad (3)$$

где

$$W_\delta := \{(x_0, w) \in R^{n_x} \times L_2[0, T]: x_0^T R x_0 \leq 1, \int_0^T |w|^2 dt \leq \delta^2\}$$

и  $R^T = R > 0$ . При этом соответствующие начальное возмущение  $x_0^*$  будем называть наихудшим начальным возмущением, внешнее возмущение  $w^*$  — наихудшим возмущением, а  $u^*$  — минимаксным управлением.

Заметим, что в случае  $\lambda_{\min}(R) \rightarrow \infty$ , где через  $\lambda_{\min}(R)$  обозначено минимальное собственное число матрицы  $R$ , справедливо  $x_0 \rightarrow 0$ , т.е. система в начальный момент времени находится в покое и на нее действует только внешнее возмущение  $w$ , поэтому задача минимаксного управления сводится к класси-

ческой задаче  $H_\infty$ -управления. С другой стороны, как нетрудно видеть, если  $\delta \rightarrow 0$ , то мы получаем задачу  $\gamma$ -оптимального управления.

### Решение задачи о минимаксном управлении

Сформулируем и докажем основной результат.

**Теорема.** Задача (3) имеет решение тогда и только тогда, когда на интервале  $[0, T]$  существует решение  $X(t)$  матричного дифференциального уравнения Риккати

$$\begin{aligned} \dot{X} + A^T X + XA + C^T C - \\ - X[B_2(D^T D)^{-1} B_2^T - v^{-1} B_1 B_1^T] X = 0, \end{aligned} \quad (4)$$

$$X(T) = S,$$

параметр  $v$  удовлетворяет уравнению

$$\int_0^T x^T X B_1 B_1^T X x dt = v^2 \delta^2, \quad (5)$$

где  $x$  — решение системы:

$$\begin{aligned} \dot{x} = \{A - B_2(D^T D)^{-1} B_2^T X + v^{-1} B_1 B_1^T X\} x, \\ x(0) = x_0^*. \end{aligned} \quad (6)$$

В этом случае оптимальное значение функционала  $J(u^*, x_0^*, w^*) = \mu + v\delta^2$  достигается при минимаксном законе управления

$$u^*(t) = -(D^T D)^{-1} B_2^T X(t)x(t), \quad (7)$$

наихудшем внешнем возмущении

$$w^*(t) = v^{-1} B_1^T X(t)x(t) \quad (8)$$

и наихудших начальных условиях

$$x_0^* = \alpha e, \quad \alpha^{-2} = e^T R e, \quad (9)$$

где  $e$  — единичный собственный вектор, соответствующий  $\mu = \lambda_{\max}(R^{-1} X(0))$ , т.е. максимальному собственному числу матрицы  $R^{-1} X(0)$ .

**Доказательство.** Сначала докажем необходимость, для этого предположим существование решения задачи (3) и воспользуемся вариационным методом на основе подхода Лагранжа. Составим вспомогательный функционал

$$\begin{aligned} \Lambda(x, u, x_0, w) = x^T(T)Sx(T) + \\ + \mu(1 - x^T(0)R x(0)) + \int_0^T L(x, \dot{x}, u, w) dt, \end{aligned} \quad (10)$$

где лагранжиан  $L$  имеет вид

$$\begin{aligned} L(x, \dot{x}, u, w) = z^T z - v w^T w + \\ + 2\lambda^T (\dot{x} - Ax - B_1 w - B_2 u), \end{aligned} \quad (11)$$

при этом  $\mu, v \in R$  и  $\lambda = \lambda(t) \in R^{n_x}$  — множители Лагранжа.

Условие стационарности по  $x$  записывается как

$$\frac{d}{dt} L_{\dot{x}} - L_x = 2\lambda^T - 2x^T C^T C + 2\lambda^T A = 0$$

или

$$\dot{\lambda} - C^T Cx + A^T \lambda = 0. \quad (12)$$

Граничные условия на множители Лагранжа  $\lambda(t)$  получаем из условий трансверсальности на концах интервала:

$$\begin{aligned} \lambda(0) &= -\mu R x(0), \\ \lambda(T) &= -Sx(T). \end{aligned} \quad (13)$$

Поскольку в лагранжиан (11) не входят производные  $\dot{u}$  и  $\dot{w}$ , то соответствующие условия стационарности

$$\frac{d}{dt} L_u - L_u = 0 \quad \text{и} \quad \frac{d}{dt} L_w - L_w = 0$$

являются алгебраическими уравнениями, разрешая которые относительно  $u$  и  $w$  приходим к следующим соотношениям:

$$\begin{aligned} u^* &= (D^T D)^{-1} B_2^T \lambda, \\ w^* &= -v^{-1} B_1^T \lambda. \end{aligned} \quad (14)$$

Подставляя найденные значения в систему (1) и добавляя уравнение (12), приходим к системе для отыскания как состояния  $x$ , так и множителей Лагранжа  $\lambda$ :

$$\begin{cases} \dot{x} = Ax + [B_2(D^T D)^{-1} B_2^T - v^{-1} B_1 B_1^T] \lambda, \\ \dot{\lambda} = -A^T x + C^T C \lambda, \end{cases} \quad (15)$$

с граничными условиями

$$x(0) = x_0, \quad \lambda(0) = -\mu R x_0, \quad \lambda(T) = -Sx(T). \quad (16)$$

Существование решения полученной двухточечной краевой задачи следует из предположения о существовании решения задачи (3). Запишем решение системы (15) в терминах фундаментальной матрицы:

$$\begin{aligned} \begin{bmatrix} x(t) \\ \lambda(t) \end{bmatrix} &= \begin{bmatrix} \Phi_{11}(t, T) & \Phi_{12}(t, T) \\ \Phi_{21}(t, T) & \Phi_{22}(t, T) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x(T) \\ \lambda(T) \end{bmatrix}, \\ \begin{bmatrix} \Phi_{11}(T, T) & \Phi_{12}(T, T) \\ \Phi_{21}(T, T) & \Phi_{22}(T, T) \end{bmatrix} &= I. \end{aligned}$$

Тогда

$$\begin{aligned} \lambda(t) &= \Phi_{21}(t, T)x(T) + \Phi_{22}(t, T)\lambda(T) = \\ &= \{\Phi_{21}(t, T) - \Phi_{22}(t, T)S\}x(T), \\ x(t) &= \Phi_{11}(t, T)x(T) + \Phi_{12}(t, T)\lambda(T) = \\ &= \{\Phi_{11}(t, T) - \Phi_{12}(t, T)S\}x(T). \end{aligned} \quad (17)$$

Так как решение краевой задачи (15), (16) существует, то матрица  $\Phi_{11}(t, T) - \Phi_{12}(t, T)S$  обратима для всех  $t \in [0, T]$ , следовательно, выражая из второго соотношения  $x(T)$  и подставляя в первое, получаем:

$$\lambda(t) = -X(t)x(t), \quad (18)$$

где

$$\begin{aligned} X(t) &= \{\Phi_{22}(t, T)S - \Phi_{21}(t, T)\} \times \\ &\times \{\Phi_{11}(t, T) - \Phi_{12}(t, T)S\}^{-1}. \end{aligned} \quad (19)$$

Покажем, что функция  $X(t)$  удовлетворяет матричному дифференциальному уравнению Риккати (4). Для этого продифференцируем соотношение (18) в силу системы (15)

$$-A^T \lambda + C^T Cx = -\dot{X}x -$$

$$-X \left[ Ax + (B_2(D^T D)^{-1} B_2^T - v^{-1} B_1^T B_1) \lambda \right],$$

подставим вместо  $\lambda$  выражение (18) и упростим:

$$\begin{aligned} x^T (\dot{X} + A^T X + AX + C^T C - \\ - X [B_2(D^T D)^{-1} B_2^T - v^{-1} B_1^T B_1] X) x = 0. \end{aligned}$$

Данное соотношение должно выполняться при всех  $x$ , следовательно,

$$\begin{aligned} \dot{X} + A^T X + AX + C^T C - \\ - X \{B_2(D^T D)^{-1} B_2^T - v^{-1} B_1^T B_1\} X = 0. \end{aligned}$$

Дополним полученное уравнение начальным условием, для чего в соотношении (19) положим  $t = T$ , тогда:

$$\begin{aligned} X(T) &= \{\Phi_{22}(T, T)S - \Phi_{21}(T, T)\} \times \\ &\times \{\Phi_{11}(T, T) - \Phi_{12}(T, T)S\}^{-1} = S. \end{aligned} \quad (20)$$

Далее, подставим  $t = 0$  в (18) и воспользуемся условиями (16), после чего получаем соотношение:

$$[X(0) - \mu R] x_0^* = 0,$$

откуда следует, что наихудшее начальное возмущение  $x_0^* = \alpha e$ , где  $e$  — единичный собственный вектор, соответствующий собственному числу  $\mu$  матрицы  $R^{-1}X(0)$ . Поскольку по условию матрица  $R$  положительно определена, как и решение  $X(t)$ , то для  $\mu$  справедливо условие положительности, т.е.  $\mu > 0$ . Множитель  $\alpha$  находится из соотношения

$$\mu(1 - (x_0^*)^T R x_0^*) = 0,$$

подставляя в которое  $x_0^* = \alpha e$  получаем  $\alpha^{-2} = e^T R e$ , что совпадает с условием (9).

Уравнение (4) также необходимо дополнить условием для определения  $v$ . Из условия положительности получаем, что  $v > 0$ , а из условия дополняющей нежесткости

$$v \left( \int_0^T |w^*|^2 dt - \delta \right) = 0,$$

после подстановки выражения  $w^*$  через  $X(t)$ , получаем соотношение (5).

Теперь докажем достаточность, т.е. что решение, определяемое уравнением (4) и соотношениями (7), (8) и (9), действительно является минимаксом функционала (2). Для этого рассмотрим следующее выражение

$$\dot{V} + z^T z - v w^T w,$$

где  $V = x^T X x$ , а матрица  $X = X^T \geq 0$  удовлетворяет уравнению (4), и покажем, что его можно представить в виде:

$$\dot{V} + z^T z - v w^T w = (u - u^*)^T (D^T D)(u - u^*) - v(w - w^*)^T (w - w^*), \quad (21)$$

где  $u^*$  и  $w^*$  определяются формулами (7) и (9) соответственно. Действительно, вычислим от функции  $V$  производную в силу системы (1):

$$\begin{aligned} \dot{V} + z^T z - v w^T w &= \\ &= x^T \{ \dot{X} + A^T X + X A + C^T C \} x + \\ &+ w^T B_1^T X x + x^T X B_1^T w - v w^T w + \\ &+ u^T B_2^T X x + x^T X B_2 u + u^T D^T D u \end{aligned} \quad (22)$$

и преобразуем выражение, стоящее в правой части равенства, выделяя полный квадрат по  $w$ :

$$\begin{aligned} w^T B_1^T X x + x^T X B_1^T w - v w^T w &= \\ &= -v(w - w^*)^T (w - w^*) + v^{-1} x^T X B_1 B_1^T X x \end{aligned}$$

и по  $u$ :

$$\begin{aligned} u^T B_2^T X x + x^T X B_2 u + u^T D^T D u &= \\ &= (u - u^*)^T (D^T D)(u - u^*) - x^T X B_2 (D^T D)^{-1} B_2^T X x. \end{aligned}$$

Подставляя полученные соотношения в (22) получаем:

$$\begin{aligned} \dot{V} + z^T z - v w^T w &= (u - u^*)^T (D^T D)(u - u^*) - \\ &- v(w - w^*)^T (w - w^*) + x^T \{ \dot{X} + A^T X + X A + \\ &+ C^T C - X [B_2 (D^T D)^{-1} B_2^T - v^{-1} B_1 B_1^T] X \} x. \end{aligned} \quad (23)$$

Выражение, стоящее в фигурных скобках, в силу (4) обращается в ноль, следовательно, справедливость соотношения (21) доказана.

Далее, проинтегрируем выражение (21) по переменной  $t$  на интервале от 0 до  $T$

$$\begin{aligned} \int_0^T \dot{V} dt + \int_0^T (z^T z - v w^T w) dt &= \\ &= \int_0^T (u - u^*)^T (D^T D)(u - u^*) dt - \\ &- v \int_0^T (w - w^*)^T (w - w^*) dt \end{aligned}$$

и учтем, что

$$\int_0^T \dot{V} dt = x^T(T) S x(T) - x_0^T X(0) x_0.$$

Таким образом, после преобразований получаем

$$\begin{aligned} x_1^T S x_1 + \int_0^T z^T z dt &= v \delta^2 + \mu + x_0^T (X(0) - \mu R) x_0 + \\ &+ \int_0^T (u - u^*)^T (D^T D)(u - u^*) dt - \end{aligned}$$

$$- v \int_0^T (w - w^*)^T (w - w^*) dt. \quad (24)$$

Выражение, стоящее в левой части равенства (24), есть функционал (2), поэтому исходная задача (3) сводится к следующей:

$$\begin{aligned} \min_{u \in U} \max_{(x_0, w) \in W_\delta} [x_0^T (X(0) - \mu R) x_0 + \\ + \int_0^T (u - u^*)^T (D^T D)(u - u^*) dt - \\ - v \int_0^T (w - w^*)^T (w - w^*) dt], \end{aligned}$$

где  $v > 0$ . Последняя же задача легко решается в силу того, что расщепляется на три подзадачи и подынтегральные выражения представляют собой полные квадраты:

$$\begin{aligned} \max_{x_0^T R x_0 \leq 1} x_0^T (X(0) - \mu R) x_0 + \\ + \min_{u \in U} \int_0^T (u - u^*)^T (D^T D)(u - u^*) dt - \\ - v \max_{\|w\| \leq \delta} \int_0^T (w - w^*)^T (w - w^*) dt. \end{aligned}$$

Выше было показано, что  $\mu$  есть одно из собственных чисел матрицы  $R^{-1} X(0)$ , однако выражение

$$\max_{x_0^T R x_0 \leq 1} x_0^T (X(0) - \mu R) x_0$$

достигает своего максимального значения только тогда, когда  $\mu = \lambda_{\max}(R^{-1} X(0))$ , где через  $\lambda_{\max}(R^{-1} X(0))$  обозначено максимальное собственное число матрицы  $R^{-1} X(0)$ . Таким образом, получаем, что набор  $(u^*, x_0^*, w^*)$ , определяемый соотношениями (7), (8) и (9), действительно доставляет минимакс функционалу (2), при этом оптимальное значение равно

$$J(u^*, x_0^*, w^*) = \mu + v \delta^2.$$

Теорема доказана.

Заметим, что уравнение (4) совместно с условиями (5), (6) есть нелинейная краевая задача, решением которой являются как матричная функция  $X(t)$ , так и параметр  $v$ . Для ее решения удобно упростить интегральное условие (5), воспользовавшись следующей хорошо известной леммой (см., например, [7]).

**Лемма.** Если  $W(t)$  является решением уравнения

$$\dot{W} + P^T W + W P + Q = 0, \quad V(T) = 0,$$

а  $x(t)$  – решение системы  $\dot{x} = Px$  при  $t \in [0, T]$ , то справедлива формула

$$\int_0^T x^T Q x dt = x^T(0)W(0)x(0).$$

Чтобы применить лемму, положим  $P = A - M_2 X + v^{-1} M_1 X$  и  $Q = X M_1 X$ , где  $M_1 = B_1 B_1^T$  и  $M_2 = B_2 (D^T D)^{-1} B_2^T$ , тогда левая часть соотношения (5) принимает вид:

$$\int_0^T x^T X B_1 B_1^T X x dt = (x_0^*)^T U(0) x_0^*,$$

где функция  $U(t)$  является решением уравнения

$$\begin{aligned} \dot{U} + [A - M_2 X + v^{-1} M_1 X]^T U + \\ + U [A - M_2 X + v^{-1} M_1 X] + X M_1 X = 0, \quad (25) \\ U(T) = 0. \end{aligned}$$

Далее, подставим полученное соотношение в (5) и заменим выражение для  $x_0^*$  согласно (9). Тогда после упрощения получаем соотношение:

$$e^T [U(0) - v^2 \delta^2 R] e = 0. \quad (26)$$

Таким образом, исходная краевая задача (4) – (6) после упрощений свелась к решению уравнений (4) и (25) совместно с условием (26). Ввиду нелинейности данных уравнений краевая задача может быть решена аналитически лишь в исключительных случаях, поэтому возникает необходимость использовать численные методы. В следующем параграфе описывается применение метода Ньютона для решения поставленной задачи.

### Численное решение краевой задачи

Для решения краевой задачи (4), (25) и (26) рассмотрим соотношение (26) как нелинейное уравнение относительно  $v$ :

$$f(v) = e^T [U(0) - v^2 \delta^2 R] e = 0,$$

зависящее от решений (4) и (25). Тогда, используя метод Ньютона, решение этого уравнения можно найти с достаточно высокой скоростью с заданной точностью  $\varepsilon$ . В этом случае итерационная формула имеет вид:

$$v_{k+1} = v_k - \frac{f(v_k)}{f'(v_k)} = v_k - \frac{e^T [U(0) - v_k^2 \delta^2 R] e}{e^T [V(0) - 2v_k \delta^2 R] e}, \quad (27)$$

где  $V = U_v$  – производная по параметру  $v$  функции  $U$ . Для определения уравнения, которому удовлетворяет функция  $V$ , продифференцируем уравнение (25) по параметру  $v$ , тогда:

$$\begin{aligned} \dot{V} + [A - M_2 X + v^{-1} M_1 X]^T V + \\ + V [A - M_2 X + v^{-1} M_1 X] - \\ - [M_2 Y - v^{-1} M_1 Y + v^{-2} M_1 X]^T U - \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} - U [M_2 Y - v^{-1} M_1 Y + v^{-2} M_1 X] + \\ + X M_1 Y + Y M_1 X = 0, \quad \Omega(T) = 0, \quad (28) \end{aligned}$$

где  $Y = X_v$ . Аналогично находится уравнение, которому удовлетворяет  $Y$ , для этого продифференцируем (4) по параметру  $v$ , после чего получаем:

$$\begin{aligned} \dot{Y} + [A - M_2 X + v^{-1} M_1 X]^T Y + \\ + Y [A - M_2 X + v^{-1} M_1 X] - \\ - v^{-2} X M_1 X = 0, \quad Y(T) = 0. \quad (29) \end{aligned}$$

Окончательно получаем, что на каждом шаге метода Ньютона по формуле (27) необходимо решать систему уравнений (4), (25), (28) и (29) с заданными начальными условиями. Приведем схему вычислений:

1. Задать допустимую абсолютную погрешность  $\varepsilon > 0$  и начальное приближение  $v_0$ .
2. Положить  $v = v_0$ .
3. Найти решение уравнений (4), (25), (28) и (29) с заданными начальными условиями.
4. Вычислить следующее приближение  $w$  по формуле (27).
5. Если  $|w - v| < \varepsilon$ , то останавливаем вычисления и полагаем  $v^* = w$ . В противном случае  $v = w$  и возвращаемся на шаг 3.

В качестве иллюстрации изложенного алгоритма рассмотрим систему первого порядка

$$\begin{aligned} \dot{x} &= -x + u + w, \\ z &= \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} x + \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} u, \end{aligned}$$

для которой  $S \geq 0$  и  $R > 0$ . Оптимальное значение функционала (2) равно

$$J(u^*, x_0^*, w^*) = R^{-1} X(0) + v \delta^2,$$

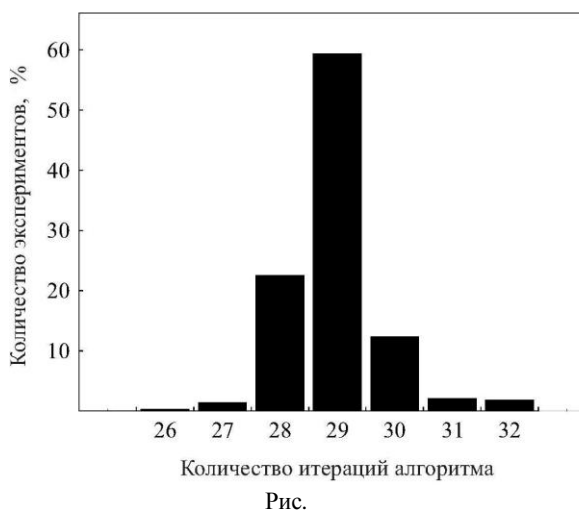
где  $X(t)$  и  $v$  находятся как решение задачи (4), (25) и (26):

$$3\dot{X} + 1 - 2X - (1 - v^{-1})X^2 = 0, X(T) = S,$$

$$\dot{W} - 2[1 + (1 - v^{-1})X]W + X^2 = 0,$$

$$W(T) = 0, W(0) = v^2 \delta^2 R.$$

Для решения системы и нахождения  $v$  использовался метод Ньютона (27), а для численного интегрирования систем уравнений – метод Рунге – Кутты пятого порядка с модификацией Мерсона. Проверка эффективности работы алгоритма осуществлялась следующим образом. Начальное приближение  $v_0$  выбиралось как случайная величина, равномерно распределенная на отрезке  $[0.5, 2.0]$ . Алгоритм стартовал 5000 раз, и каждый раз его работа завершалась успешно, т.е. находилось минимальное значение  $v = 0.66937$  с принятой точностью  $\varepsilon = 10^{-5}$ . Число выполненных итераций в



этих случаях в процентном отношении отображено на гистограмме. Как видно из рисунка, в подавляющем числе случаев для завершения работы алгоритма потребовалось не более 28 – 30 итераций.

### Заключение

В данной статье рассмотрена задача синтеза минимаксного управления для линейных детерминированных систем при внешнем возмущении и неопределенных начальных условиях. Показано, что минимаксное управление может

быть выражено через решение нелинейной краевой задачи для матричного уравнения Риккати.

*Работа выполнена при финансовой поддержке Российского фонда фундаментальных исследований (проект 12-01-31358 мол\_а).*

### Список литературы

1. Баландин Д.В., Коган М.М. Синтез оптимальных линейно-квадратичных законов управления на основе линейных матричных неравенств // *АиТ*. 2007. № 3. С. 3–18.
2. Баландин Д.В., Коган М.М. Линейно-квадратичные и  $\gamma$ -оптимальные законы управления // *АиТ*. 2008. № 6. С. 5–14.
3. Doyle J.C., Glover K., Khargonekar P.P., Francis B.A. State-space solutions to standard  $H_2$  and  $H_\infty$  control problems // *IEEE Trans. Automat. Control*. 1989. V. 34. № 8. P. 831–847.
4. Kwakernaak H. Robust control and  $H_\infty$ -optimization – Tutorial paper // *Automatica*. 1993. V. 29. № 2. P. 255–273.
5. Khargonekar P.P., Nagpal K.M., Poolla K.R.  $H_\infty$  control with transients // *SIAM J. Control Optim.* 1991. V. 29. № 6. P. 1373–1393.
6. Lu W.W., Balas G.J. and Lee E.B. A variational approach to  $H_\infty$  control with transients // *IEEE Trans. Automat. Control*. 1999. V. 44. P. 1875–1879.
7. Андреев Ю.Н. Управление конечномерными линейными объектами. М.: Наука, 1976. 424 с.

## MINIMAX CONTROL OF A LINEAR OBJECT UNDER EXTERNAL DISTURBANCE AND UNKNOWN INITIAL CONDITIONS ON A FINITE TIME HORIZON

*R.S. Biryukov*

The suppression level of perturbations for a linear object with an external disturbance and unknown initial conditions is determined as the greatest value of the  $L_2$ -norm of the objective output when the  $L_2$ -norm of the external disturbance and some positive definite quadratic form of the initial state are bounded by some constants. Using a variational approach, it is shown that the construction of minimax controllers ensuring a minimum level of perturbation suppression is reduced to the solution of a nonlinear boundary value problem for a matrix Riccati differential equation.

*Keywords:* optimal control, minimax approach, finite horizon, external disturbance, unknown initial conditions.