

*Р. ГАБАСОВ, Ф. М. КИРИЛЛОВА, Т. Г. ХОМИЦКАЯ*

## ПРОГРАММНОЕ И ПОЗИЦИОННОЕ РЕШЕНИЯ ТЕРМИНАЛЬНОЙ ЛИНЕЙНО ВЫПУКЛОЙ ЗАДАЧИ ОПТИМАЛЬНОГО УПРАВЛЕНИЯ

### 1. Введение

Линейно выпуклые задачи оптимального управления (ОУ) являются непосредственным общением линейных задач. В приложениях они часто встречаются как самостоятельные, в конструктивной теории могут использоваться и как вспомогательные при решении нелинейных задач ОУ [1]. Качественная теория таких задач разработана столь же глубоко [2], как и аналогичная теория для линейных задач. Предложено много алгоритмов их численного решения. Однако известные алгоритмы касаются в основном программной оптимизации динамических систем и не настолько эффективны, чтобы синтезировать ОУ типа обратной связи. Исключение составляют линейно-квадратичные задачи Летова–Калмана и примыкающие к ним задачи  $H_\infty$ -теории управления, для которых удается построить ОУ в виде линейных обратных связей. Эти результаты привлекли большое внимание в силу простоты их реализации. Задачи Летова–Калмана являются гладкими и относятся скорее к классическому вариационному исчислению, чем к теории ОУ, поскольку в них игнорируются прямые (геометрические) ограничения на управление. Подобные ограничения делают экстремальные задачи негладкими и представляют наиболее распространенный (нелинейный) элемент современных прикладных задач. Именно из-за них в свое время пришлось строить теорию вариационных задач неклассического типа, которая стала называться теорией ОУ. За пятьдесят лет теория ОУ достигла выдающихся успехов. Однако в ней до сих пор остается нерешенной центральная проблема — синтез ОУ типа обратной связи — даже для линейных систем.

Частный случай исследуемых в работе задач — линейно-квадратичные задачи ОУ — играют большую роль в бурно развивающейся теории стабилизации, основанной на методологии Model Predictive Control (MPC) [3]. Прикладное значение этой теории особенно возросло [4], когда в ней стали рассматриваться задачи ОУ с прямыми ограничениями на управление. Реализуемость методологии MPC зависит от возможности построения в режиме реального времени программных решений специальных задач оптимального управления. Только в этом случае можно в конкретных процессах стабилизации формировать управляющие воздействия по ходу процесса стабилизации (on-line control). В известной литературе по MPC пока нет специальных быстрых методов вычисления соответствующих программных решений задач ОУ. Для этой цели там используют в основном стандартные методы квадратичного программирования, что ограничивает возможности MPC медленными переходными процессами из-за необходимости использования больших периодов дискретизации времени и малых горизонтов управления. В данной работе описываются специальные методы решения линейно выпуклых задач ОУ, эффективность которых мало зависит от периода дискретизации времени. Первые методы подобного типа для

---

Работа выполнена при финансовой поддержке Белорусского Республиканского фонда фундаментальных исследований (проект №Ф04Р-002) и Государственной программы фундаментальных исследований (“Математические структуры–16”).

линейных задач ОУ были предложены еще в [5], [6], затем они получили развитие в [7]–[9]. Результаты по ОУ в режиме реального времени были независимо от MPC использованы в [10]–[13] для стабилизации динамических систем ограниченными управлениями.

*Цель данной работы* — построить методы программной и позиционной оптимизации линейных нестационарных систем по выпуклым терминальным критериям качества.

Предлагается метод вычисления оптимальной программы кусочно-линейной аппроксимации исходной задачи. Для решения линейных задач ОУ с параметром разработан быстрый двойственный метод и процедура доводки. Обсуждается вопрос о вычислении оптимальных программ в классе дискретных управлений. Вычисление оптимальных программ не является конечной целью конструктивной теории ОУ. Оптимальные программы выявляют лишь потенциальные возможности систем управления, но они, как правило, не участвуют в процессах реального управления. Реальные процессы управления базируются на управлениях типа обратной связи. Проблема синтеза оптимальных систем в классической постановке до сих пор остается нерешенной. Данная работа основана на другом подходе к проблеме [5]. При этом подходе описывается метод реализации оптимальных обратных связей в режиме реального времени.

## 2. Линейно выпуклая задача терминального управления.

### Общая схема решения задачи

Пусть  $T = [t_*, t^*]$ ,  $t_* < t^* < +\infty$ , — промежуток управления,  $A(t)$ ,  $b(t)$ ,  $t \in T$ , — кусочно-непрерывные  $n \times n$ -матричная и  $n$ -векторная функции,  $\varphi(x)$ ,  $x \in R^n$ , в отличие от [8] — достаточно гладкая выпуклая функция:  $\varphi(x) \rightarrow \infty$  при  $\|x - x^*\| \rightarrow \infty$ ,  $x^*$  — точка минимума:  $\varphi^* = \varphi(x^*) = \min_{x \in R^n} \varphi(x)$ .

В классе скалярных кусочно-непрерывных управляемых воздействий  $u(t)$ ,  $t \in T$ , рассмотрим линейно выпуклую задачу ОУ

$$\alpha^0 = \min \varphi(x(t^*)), \quad \dot{x} = A(t)x + b(t)u, \quad x(t_*) = x_0, \quad |u(t)| \leq 1, \quad t \in T. \quad (1)$$

Здесь  $x = x(t)$  —  $n$ -вектор состояния системы управления в момент времени  $t$ ,  $u = u(t)$  — значение скалярного управляемого воздействия,  $x_0 \in R^n$  — заданное начальное состояние.

Кусочно-непрерывное управление  $u^0(t)$ ,  $|u^0(t)| \leq 1$ ,  $t \in T$ , назовем оптимальной программой, если на соответствующей ей траектории  $x^0(t)$ ,  $t \in T$ , критерий качества задачи (1) достигает минимального значения:  $\alpha^0 = \varphi(x^0(t^*)) = \min \varphi(x(t^*))$ , где минимум берется по всем кусочно-непрерывным программам  $|u(t)| \leq 1$ ,  $t \in T$ .

Для решения поставленной задачи программной оптимизации линейной нестационарной системы (1) в классе кусочно-непрерывных управлений введем кусочно-линейную задачу оптимизации в классе дискретных программ.

Управление  $u(t)$ ,  $t \in T$ , назовем дискретной программой (с периодом квантования  $h$ ,  $h = (t^* - t_*)/N$ ,  $N$  — натуральное число), если  $u(t) = u(t_k)$ ,  $t \in [t_k, t_{k+1}[$ ,  $t_k = t_* + kh$ ,  $k = \overline{0, N-1}$ .

Пусть  $X^\alpha = \{x \in R^n : \varphi(x) \leq \alpha\}$ ,  $\alpha \in R$ . Задачу (1) запишем в эквивалентном виде

$$\alpha^0 = \min \alpha, \quad \dot{x} = A(t)x + b(t)u, \quad x(t_*) = x_0, \quad x(t^*) \in X^\alpha, \quad |u(t)| \leq 1, \quad t \in T. \quad (2)$$

Выберем произвольную совокупность единичных  $n$ -векторов

$$h_i, \quad i \in I = \{1, 2, \dots, m\}, \quad m \geq n, \quad (3)$$

в которой каждые  $n$  векторов линейно независимы. Векторы (3) назовем векторами аппроксимации. В качестве таких векторов можно взять единичные орты  $e_i$ ,  $i = \overline{1, n}$ .

Обозначим  $r_i = h_i$ ,  $r_{m+i} = -h_i$ ,  $i = \overline{1, m}$ , и подсчитаем числа  $g_i^*(\alpha) = \max r_i' x$ ,  $x \in X^\alpha$ ,  $g_{*i}(\alpha) = \max r_{m+i}' x$ ,  $x \in X^\alpha$ ,  $i \in I$ .

Множество  $\tilde{X}^\alpha = \{x \in R^n : g_{*i}(\alpha) \leq h_i' x \leq g_i^*(\alpha), i \in I\}$  называется (внешней) кусочно-линейной аппроксимацией множества  $X^\alpha$ .

Под кусочно-линейной аппроксимацией задачи (2) понимается следующая задача ОУ в классе дискретных управлений:

$$\tilde{\alpha}^0 = \min \alpha, \quad \dot{x} = A(t)x + b(t)u, \quad x(t_*) = x_0, \quad x(t^*) \in \tilde{X}^\alpha, \quad |u(t)| \leq 1, \quad t \in T. \quad (4)$$

Оптимальные программы задачи (1) будем строить с помощью двух процедур:

1) вычисление оптимальной программы кусочно-линейной задачи (4); 2) процедура доводки.

Первая процедура будет описана в п. 3, вторая — в п. 4.

Выбрав период квантования  $h$  и совокупность (3), вычислим программное решение  $u_\alpha^0(t)$ ,  $x_\alpha^0(t)$ ,  $t \in T$ , задачи (4). Подсчитаем  $\varepsilon_i = g_i^*(\alpha) - r'_i x_\alpha^0(t^*)$ ,  $\varepsilon_{m+i} = -g_{*i}(\alpha) - r'_{m+i} x_\alpha^0(t^*)$ ,  $i \in I$ . Среди чисел  $\varepsilon_i$ ,  $i = \overline{1, 2m}$ , выберем  $n$  наименьших:  $\varepsilon_i$ ,  $i \in I'$ ,  $|I'| = n$ . Число  $\tilde{\varepsilon} = \max \varepsilon_i$ ,  $i \in I'$ , характеризует точность аппроксимации программного решения исходной задачи программным решением задачи (4). Если при выбранном<sup>1</sup>  $\varepsilon > 0$  выполняется неравенство  $\tilde{\varepsilon} \leq \varepsilon$ , то перейдем к процедуре доводки (п. 4). При  $\tilde{\varepsilon} > \varepsilon$  к векторам  $r_i$ ,  $i \in I$ , добавим вектор  $\tilde{r} = \text{grad } \varphi(x_\alpha^0(t^*)) / \|\text{grad } \varphi(x_\alpha^0(t^*))\|$ . Вычислим  $\tilde{g}^*(\alpha) = \max \tilde{r}' x$ ,  $x \in X^\alpha$ ;  $\tilde{g}_*(\alpha) = \min \tilde{r}' x$ ,  $x \in X^\alpha$ , и в задаче (4) заменим терминальные ограничения на следующие:

$$g_{*i}(\alpha) \leq r'_i x(t^*) \leq g_i^*(\alpha), \quad i \in I; \quad \tilde{g}_*(\alpha) \leq \tilde{r}' x(t^*) \leq \tilde{g}^*(\alpha).$$

Программное решение новой задачи можно быстро построить с помощью двойственного метода, описанного в п. 3. При дальнейшем повышении точности аппроксимации задача (4) решается с новыми терминальными ограничениями, которые получаются из предыдущих добавлением одного нового ограничения, построенного по приведенным выше правилам. Когда количество новых ограничений достигнет  $n$ , удалим из добавленных одно (“худшее”, с наибольшим  $\varepsilon_i$ ) ограничение. Через конечное число коррекций терминальных ограничений получается программное решение задачи (4), на котором будут выполняться условия перехода к процедуре доводки. Процедура доводки строит программное решение задачи (1) в классе кусочно-непрерывных функций.

### 3. Вычисление оптимальной программы кусочно-линейной задачи ОУ

Задача (4) является нелинейной задачей ОУ. Решим ее с помощью конечного числа коррекций терминальных ограничений линейной задачи. Положив  $l = x^* - x_0$ , для фиксированного  $\alpha$  в классе дискретных программ рассмотрим линейную задачу ОУ

$$\begin{aligned} \beta(\alpha) = \min \beta, \quad \dot{x} = A(t)x + b(t)u, \quad x(t_*) = x_\beta = x_0 + \beta l, \\ x(t^*) \in \tilde{X}^\alpha, \quad |u(t)| \leq 1, \quad t \in T \quad (\beta \in R). \end{aligned} \quad (5)$$

Для  $\alpha = \varphi^*$  задача (5) имеет вид

$$\begin{aligned} \beta^* = \min \beta, \quad \dot{x} = A(t)x + b(t)u, \quad x(t_*) = x_\beta = x_0 + \beta l, \\ x(t^*) = x^*, \quad |u(t)| \leq 1, \quad t \in T. \end{aligned} \quad (6)$$

Нетрудно показать справедливость следующих утверждений.

**Лемма 1.** Функция  $\beta(\alpha)$ ,  $\alpha \in R$ , является непрерывной монотонно убывающей функцией;  $\beta(\varphi^*) = \beta^*$ ,  $\beta(\alpha) \rightarrow -\infty$  при  $\alpha \rightarrow \infty$ .

**Лемма 2.** Оптимальное значение  $\tilde{\alpha}^0$  критерия качества задачи (4) равно минимальному корню уравнения  $\beta(\alpha) = 0$ .

---

<sup>1</sup>Число  $\varepsilon$  подбирается так, чтобы последующая процедура доводки сходилась.

Двойственный метод решения задачи (5) приведен ниже.

Решение задачи (4) начнем с решения задачи (6). Если  $\beta^* = \beta(\varphi^*) < 0$ , то  $x^*$  — внутренняя точка множества достижимости системы (1), в задаче (4) заведомо существует бесконечное множество решений, на которых можно ввести дополнительный критерий качества. В случае  $\beta^* = 0$  (согласно лемме 2)  $\varphi^*$  — минимальное значение критерия качества задачи (4):  $\tilde{\alpha}^0 = \varphi^*$ . При  $\beta^* > 0$  найдем минимальный корень уравнения  $\beta(\alpha) = 0$ . Это уравнение можно решать любым из многочисленных известных методов.

Изложим двойственный метод решения задачи (5). Сначала приведем необходимые элементы этого метода [14] в форме, удобной для решения исследуемой задачи.

Пусть  $T_h = \{t_*, t_* + h, \dots, t^* - h\}$ . Используя формулу Коши [2]  $x(t^*) = F(t^*, t_*)x(t_*) + \int_{t_*}^{t^*} F(t^*, \tau)b(\tau)u(\tau)d\tau = F(t^*, t_*)x_0 + F(t^*, t_*)\beta l + \sum_{t \in T_h} \int_t^{t+h} F(t^*, \tau)b(\tau)d\tau u(t)$ , где  $F(t, \tau) = F(t)F^{-1}(\tau)$ ,  $\dot{F} = A(t)F$ ,  $F(t_*) = E$ , запишем задачу (5) в эквивалентной функциональной форме

$$\beta(\alpha) = \min \beta, \quad q_*(\alpha) \leq \sum_{t \in T_h} f_h(t)u(t) + f_l\beta \leq q^*(\alpha), \quad |u(t)| \leq 1, \quad t \in T. \quad (7)$$

Здесь

$$\begin{aligned} f_h(t) &= \int_t^{t+h} HF(t^*, \tau)b(\tau)d\tau, \quad t \in T_h, \quad f_l = HF(t^*, t_*)l, \\ q_*(\alpha) &= g_*(\alpha) - HF(t^*, t_*)x_0, \quad q^*(\alpha) = g^*(\alpha) - HF(t^*, t_*)x_0, \end{aligned} \quad (8)$$

$H$  —  $m \times n$ -матрица, составленная из строк  $h_i$ ,  $i \in I$ .

Динамический способ построения элементов (8) состоит в следующем. Пусть  $G(t)$ ,  $t \in T$ , —  $m \times n$ -матричная функция — решение уравнения

$$\dot{G} = -GA(t), \quad G(t^*) = H. \quad (9)$$

Тогда элементы (8) можно строить по формулам

$$f_h(t) = \int_t^{t+h} G(\tau)b(\tau)d\tau, \quad f_l = G(t_*)l, \quad q_*(\alpha) = g_*(\alpha) - G(t_*)x_0, \quad q^*(\alpha) = g^*(\alpha) - G(t_*)x_0.$$

Задача (7) отличается от соответствующей задачи из [15] наличием параметра  $\beta$ , что требует внесения некоторых дополнений в конструкции [15].

Начнем с основного понятия метода — опоры. Выделим из множества индексов  $I$  произвольное подмножество  $I_{\text{оп}}$ ,  $|I_{\text{оп}}| = p$ ,  $1 \leq p \leq m$ , а из  $T_h$  — произвольное подмножество  $T_{\text{оп}} = \{t_j, j = \overline{1, p-1}\}$  и построим  $p \times p$ -матрицу  $P_{\text{оп}} = \left( \begin{smallmatrix} f_{h,i}(t), & t \in T_{\text{оп}}; & f_{l,i} \\ i \in I_{\text{оп}} & & \end{smallmatrix} \right)$ , где  $f_{h,i}(t)$ ,  $f_{l,i}$  —  $i$ -е координаты векторов  $f_h(t)$ ,  $f_l$ .

**Определение 1.** Пару множеств  $K_{\text{оп}} = \{I_{\text{оп}}, T_{\text{оп}}\}$  назовем опорой задачи (7), если  $\det P_{\text{оп}} \neq 0$ .

Опору, составленную из  $I_{\text{оп}} = \{i_1 : f_{l,i_1} \neq 0\}$  и  $T_{\text{оп}} = \emptyset$ , будем называть простейшей опорой.

Опишем два способа динамической проверки совокупности  $K_{\text{оп}}$  на опорность.

*Прямой способ.*

1) Построим терминальные состояния  $\chi_\tau(t^*)$ ,  $\tau \in T_{\text{оп}}$ , прямой системы (1), соответствующие начальному состоянию  $x(t_*) = 0$  и программе

$$u(t) = 1, \quad t \in [\tau, \tau + h]; \quad u(t) = 0, \quad t \in T \setminus [\tau, \tau + h].$$

2) Найдем терминальное состояние  $\chi^\beta(t^*)$  прямой системы (1), соответствующее начальному состоянию  $x(t_*) = l$  и программе  $u(t) = 0$ ,  $t \in T$ .

3) Умножив матрицу  $H_{\text{оп}} = (h_i, i \in I_{\text{оп}})'$  на эти состояния, составим матрицу

$$P_{\text{оп}} = (H_{\text{оп}}\chi_\tau(t^*), \quad \tau \in T_{\text{оп}}; \quad H_{\text{оп}}\chi^\beta(t^*)). \quad (10)$$

*Двойственный способ.*

1) Проинтегрировав сопряженную систему

$$\dot{\psi} = -A'(t)\psi \quad (11)$$

с начальными условиями  $\psi(t^*) = h_i, i \in I_{\text{оп}}$ , найдем

$$\xi'_i(t) = h'_i F(t^*, t), \quad t \in T, \quad i \in I_{\text{оп}}.$$

2) Составим матрицу

$$P_{\text{оп}} = \begin{pmatrix} \int_t^{t+h} \xi'_i(\tau) b(\tau) d\tau, & t \in T_{\text{оп}}; \\ & i \in I_{\text{оп}} \end{pmatrix}. \quad (12)$$

Таким образом, совокупность  $K_{\text{оп}}$  является опорой тогда и только тогда, когда любая из матриц (10), (12) неособая.

Опоры  $K_{\text{оп}}$  сопровождают следующие элементы.

1. Вектор потенциалов  $\nu = (\nu_1, \dots, \nu_p)$ . Вычислим его как решение уравнения  $\nu' P_{\text{оп}} = e'_p$ , где  $e_p = (0, 0, \dots, 1) \in R^p$  — единичный орт. Ясно, что  $\nu' = [P_{\text{оп}}^{-1}]_p$ , т. е.  $\nu$  представляет  $p$ -ю строку матрицы  $P_{\text{оп}}^{-1}$ .

2. Котраектория  $\psi(t), t \in T$ , — решение сопряженного уравнения (11) с начальным условием  $\psi(t^*) = -H'_{\text{оп}} \nu$ .

3. Коуправление  $\delta_h(t), t \in T_h$ , — динамический аналог вектора оценок [16]:  $\delta_h(t) = -\sum_{i \in I_{\text{оп}}} \nu_i f_{h,i}(t)$ ,  $t \in T_h$ . Динамическая формула для вычисления коуправления имеет вид

$$\delta_h(t) = \int_t^{t+h} \psi'(\tau) b(\tau) d\tau, \quad t \in T_h.$$

4. Псевдоуправление  $\omega(t), t \in T_h$ , параметр  $\beta_\omega$  начального состояния и выходной псевдосигнал  $\zeta(t^*) = (\zeta_i(t^*), i \in I)$  в момент  $t^*$ . Для их построения сначала зададим опорные элементы

$$\begin{aligned} \zeta_i(t^*) &= g_{*i}(\alpha) \text{ при } \nu_i > 0; & \zeta_i(t^*) &= g_i^*(\alpha) \text{ при } \nu_i < 0; \\ \zeta_i(t^*) &\in [g_{*i}(\alpha); g_i^*(\alpha)] \text{ при } \nu_i = 0, & i &\in I_{\text{оп}}, \end{aligned}$$

и значения псевдоуправления в неопределенные моменты

$$\begin{aligned} \omega(t) &= -1 \text{ при } \delta_h(t) > 0; & \omega(t) &= 1 \text{ при } \delta_h(t) < 0; \\ \omega(t) &\in [-1; 1] \text{ при } \delta_h(t) = 0, & t &\in T_h. \end{aligned}$$

Динамический способ построения совокупности  $\{\omega_{\text{оп}} = (\omega(t), t \in T_{\text{оп}}); \beta_\omega\}$  сводится к следующим операциям.

1) Вычислим  $\varkappa_0(t^*)$  — значение в момент  $t^*$  решения  $\varkappa_0(t), t \in T$ , прямого уравнения (1) с начальным условием  $x(t_*) = x_0$  и программой  $u(t) = \omega(t), t \in T_h; u(t) = 0, t \in T_{\text{оп}}$ .

2) Решим уравнение

$$P_{\text{оп}} \begin{pmatrix} \omega_{\text{оп}} \\ \beta_\omega \end{pmatrix} = \zeta_{\text{оп}} - H_{\text{оп}} \varkappa_0(t^*), \quad (13)$$

где  $\zeta_{\text{оп}} = (\zeta_i(t^*), i \in I_{\text{оп}})$ .

Решение  $\varkappa(t), t \in T$ , прямого уравнения (1) с начальным условием  $x(t_*) = x_0 + \beta_\omega l$  и дискретной программой  $u(t) = \omega(t), t \in T$ , назовем псевдотраекторией, вектор  $\zeta = \zeta(t^*) = H\varkappa(t^*)$  — выходным псевдосигналом в момент  $t^*$ , сопровождающими опору  $K_{\text{оп}}$ .

Неопределенные компоненты вектора  $\zeta(t^*)$  равны  $\zeta_h = (\zeta_i(t^*), i \in I_h) = (h'_i \omega(t^*), i \in I_h)$ .

Опору используем прежде всего для идентификации оптимальных программ.

**Теорема 1** (принцип минимума). Для оптимальности программы  $u(t)$ ,  $t \in T$ , необходимо и достаточно существования такой опоры  $K_{\text{оп}}$ , чтобы на сопровождающих ее векторе потенциалов  $\nu$  и котраектории  $\psi(t)$ ,  $t \in T$ , выполнялись два условия:

1) условие минимума для программы

$$\int_t^{t+h} \psi'(\tau) b(\tau) d\tau u(t) = \min_{|u| \leq 1} \int_t^{t+h} \psi'(\tau) b(\tau) d\tau u, \quad t \in T_h, \quad (14)$$

2) условие трансверсальности для траектории

$$\nu' H x(t^*) = \min \nu' z, \quad g_*(\alpha) \leq z \leq g^*(\alpha). \quad (15)$$

**Определение 2.** Опору  $K_{\text{оп}}$ , на которой выполняются условия (14), (15), назовем оптимальной.

**Теорема 2** (критерий оптимальности опоры). Для оптимальности опоры  $K_{\text{оп}}$  необходимо и достаточно, чтобы на некоторых сопровождающих ее псевдоуправлении  $\omega(t)$ ,  $t \in T$ , и выходном псевдосигнале  $\zeta(t^*) = H \omega(t^*)$  выполнялись следующие неравенства:

$$|\omega(t)| \leq 1, \quad t \in T_{\text{оп}}; \quad g_{*i}(\alpha) \leq \zeta_i(t^*) \leq g_i^*(\alpha), \quad i \in I_h.$$

**Определение 3.** Опору  $K_{\text{оп}}$  назовем регулярной, если сопровождающие ее вектор потенциалов  $\nu$  и коуправление  $\delta_h(t)$ ,  $t \in T_h$ , удовлетворяют соотношениям  $\nu_i \neq 0$ ,  $i \in I_{\text{оп}}$ ;  $\delta_h(t) \neq 0$ ,  $t \in T_h$ .

Регулярную опору сопровождают единственные псевдоуправление  $\omega(t)$ ,  $t \in T$ , и выходной псевдосигнал  $\zeta(t^*)$ .

На основе этих результатов разработан *двойственный метод* решения линейной задачи (5), который представляет последовательное преобразование опор до получения оптимальной опоры.

Пусть  $K_{\text{оп}}$  — начальная опора задачи (в качестве ее можно взять простейшую опору). Предположим, что она не удовлетворяет критерию оптимальности опоры.

С целью упрощения выкладок предположим, что 1) на итерациях метода участвуют лишь регулярные опоры (общий случай рассмотрен в [16]); 2) коуправление  $\delta_h(t)$ ,  $t \in T_h$ , удовлетворяет условиям

$$\begin{aligned} \delta_h(t-h)\delta_h(t+h) &< 0, \quad \text{если } t \in T_{\text{оп}}, \quad t_* < t < t^* - h; \\ \delta_h(t_* + h) &\neq 0, \quad \text{если } t^* \in T_{\text{оп}}; \quad \delta_h(t_* - 2h) \neq 0, \quad \text{если } t^* - h \in T_{\text{оп}}. \end{aligned}$$

Момент  $t \in T_h \setminus t_*$  будем называть неопорным нулем, если  $\delta_h(t-h)\delta_h(t) < 0$ . Множество неопорных нулей обозначим через  $T_{\text{н.о.}}$ . Пусть  $T_{\text{оп}} = T_{\text{н.о.}} \cup T_{\text{оп}} \cup \{t_*, t^*\} = \{t_s, s \in S \cup s^* + 1\}$ ,  $S = \{0, 1, \dots, s^*\}$ . Через  $T_s$ ,  $s \in S$ , обозначим промежутки постоянства знака коуправления:

$$\begin{aligned} T_s &= \{t_{*s} = t_s, t_s + h, \dots, t_s^* = t_{s+1} - h\}, & \text{если } t_s \notin T_{\text{оп}}; \\ T_s &= \{t_{*s} = t_s + h, t_s + 2h, \dots, t_s^* = t_{s+1} - h\}, & \text{если } t_s \in T_{\text{оп}}. \end{aligned}$$

Если  $t^* - h \in T_{\text{оп}}$ , то положим  $T_{s^*} = 0$ .

Введем векторы

$$d = H \omega_0(t^*) = G(t_*) x_0 + \gamma \sum_{s=0}^{s^*} (-1)^{s+1} \int_{t_{*s}}^{t_s^* + h} G(\tau) b(\tau) d\tau, \quad d_{\text{оп}} = (d_i, i \in I_{\text{оп}})$$

( $\gamma = \text{sign } \delta_h(t_*)$ , если  $t_* \notin T_{\text{оп}}$ ;  $\gamma = \text{sign } \delta_h(t_* + h)$ , если  $t_* \in T_{\text{оп}}$ ).

Тогда уравнение (13) примет вид  $P_{\text{оп}} \left( \frac{\omega_{\text{оп}}}{\beta \omega} \right) = \zeta_{\text{оп}} - d_{\text{оп}}$ .

С помощью вектора  $d$  и матрицы  $P_{|{\text{оп}}|} = (f_h(t), t \in T_{\text{оп}}; f_l)$  легко подсчитать и выходной псевдосигнал  $\zeta(t^*) = P_{|{\text{оп}}|} \left( \frac{\omega_{\text{оп}}}{\beta \omega} \right) + d$ . Матрица  $P_{|{\text{оп}}|}$  строится аналогично  $P_{\text{оп}}$ , например, прямым

способом:  $P_{|_{\text{оп}}} = (H\chi_\tau(t^*), \tau \in T_{\text{оп}}; H\chi^\beta(t^*))$  или двойственным:  $P_{|_{\text{оп}}} = \left( \int_t^{t+h} G(\tau)b(\tau)d\tau, t \in T_{\text{оп}}; G(t_*)l \right)$ .

Будем считать, что к началу итерации кроме параметров задачи  $A(t)$ ,  $b(t)$ ,  $t \in T$ ;  $H$ ,  $g_*(\alpha)$ ,  $g^*(\alpha)$ ,  $l$ , известна следующая информация (хранится в оперативной памяти ЭВМ): 1) опора  $K_{\text{оп}} = \{I_{\text{оп}}, T_{\text{оп}}\}$ , 2) множество неопорных нулей  $T_{\text{н}0}$ , 3) матрица  $P_{|_{\text{оп}}}$ , 4) значения  $G(t)$ ,  $t \in T_{\text{оп}} \setminus t^*$ , 5) величина  $\gamma$ , 6) опорные значения псевдоуправления  $\omega(t)$ ,  $t \in T_{\text{оп}}$ , и значение параметра  $\beta_\omega$ , 7) вектор  $d$ , 8) вектор потенциалов  $\nu$ , 9) вектор выходного псевдосигнала  $\zeta(t^*)$ .

Информация, необходимая для первой итерации, готовится по изложенным выше правилам. Далее она преобразуется по ходу итераций.

*Итерация.* По компонентам  $\omega(t)$ ,  $t \in T_{\text{оп}}$ ;  $\zeta_i(t^*)$ ,  $i \in I_h$ , вычислим

$$\rho(\zeta_i(t^*), [g_{*i}(\alpha), g_i^*(\alpha)]), \quad i \in I_h; \quad \rho(\omega(t), [-1, 1]), \quad t \in T_{\text{оп}}, \quad (16)$$

$(\rho(c, [a, b])$  — расстояние от точки  $c$  до отрезка  $[a, b]$ ). Из (16) выберем наибольшие

$$\begin{aligned} \rho_{i_0} &= \rho(\zeta_{i_0}(t^*), [g_{*i_0}(\alpha), g_{i_0}^*(\alpha)]) = \max \rho(\zeta_i(t^*), [g_{*i}(\alpha), g_i^*(\alpha)]), \quad i \in I_h; \\ \rho(t_0) &= \rho(\omega(t_0), [-1, 1]) = \max \rho(\omega(t), [-1, 1]), \quad t \in T_{\text{оп}}. \end{aligned}$$

Определим  $\rho_0 = \max\{\rho_{i_0}, \rho(t_0)\}$  и исследуем каждую из двух ситуаций: 1)  $\rho_0 = \rho(t_0)$ , 2)  $\rho_0 = \rho_{i_0}$ .

1) ( $\rho_0 = \rho(t_0)$ ). Начнем с формирования направления  $\Delta\nu$  изменения вектора потенциалов  $\nu$ , решив систему линейных уравнений

$$-P'_{\text{оп}} \Delta\nu = (\Delta\delta_h(t), t \in T_{\text{оп}}) \quad (\Delta\delta_h(t_0) = -\text{sign } \omega(t_0); \Delta\delta_h(t) = 0, t \in T_{\text{оп}} \setminus t_0).$$

Обозначим  $\Delta\tilde{\nu} = (\Delta\tilde{\nu}_i, i \in I)$ ,  $\Delta\tilde{\nu}_i = \Delta\nu_i$ , если  $i \in I_{\text{оп}}$ ;  $\Delta\tilde{\nu}_i = 0$ , если  $i \notin I_{\text{оп}}$ . Направление изменения коупраления  $\Delta\delta_h(t)$ ,  $t \in T_h$ , построим по формуле

$$\Delta\delta_h(t) = - \int_t^{t+h} \Delta\tilde{\nu}' G(\tau)b(\tau)d\tau, \quad t \in T_h. \quad (17)$$

Введем возмущенные коупраление

$$\delta_h(t, \sigma) = \delta_h(t) + \sigma\Delta\delta_h(t), \quad t \in T_h; \quad \sigma \geq 0, \quad (18)$$

и вектор потенциалов

$$\nu(\sigma) = \nu + \sigma\Delta\nu. \quad (19)$$

Далее предполагается, что  $\Delta\delta_h(t_{*s})\Delta\delta_h(t_{*-1}^*) > 0$ , если  $t_{*s} \in T_{\text{оп}} \setminus \{t_*, t^*\}$ ,  $s = \overline{1, s^*}$ .

Согласно [16] в малой правосторонней окрестности точки  $\sigma = 0$  двойственный критерий качества изменяется вдоль направления  $\Delta\nu$  со скоростью  $\eta^{(1)} = \rho_0 > 0$ .

В терминах вектора потенциалов замена опоры связана с движением вдоль  $\Delta\nu$  до полной релаксации в точке  $\bar{\nu} = \nu + \sigma^*\Delta\nu$  кусочно-линейного по  $\sigma \geq 0$  двойственного критерия качества. “Длинный” двойственный шаг  $\sigma^*$  вычислим с помощью нескольких “коротких” шагов.

Для вычисления “коротких” шагов, в которых изменение двойственного критерия качества терпит излом, наряду с упомянутой информацией, хранящейся в памяти ЭВМ, будем использовать дополнительную. Последняя для построения первого “короткого” шага  $\sigma^{(1)}$  имеет вид  $\eta^{(1)}$ ,

$$\sigma(t_0), \quad \vartheta(t_0), \quad s_0; \quad \sigma_i, \quad i \in I_{\text{оп}}; \quad \sigma(t_*), \quad \sigma(t^*); \quad \sigma(t), \quad \vartheta(t), \quad t \in T_{\text{н}0}. \quad (20)$$

Поясним физический смысл чисел (20). Каждое из чисел  $\sigma(t)$ ,  $\sigma_i$  представляет значение шага вдоль  $\Delta\nu$ , при котором или компонента (18), или компонента (19) обращается в нуль, что вызывает скачок скорости двойственного критерия качества. Числа  $\vartheta(t)$  указывают направление перемещения нуля коупраления при увеличении  $\sigma$ ;  $s_0$  — индекс момента  $t_0$  в  $T_{\text{оп}}$ .

Отсюда следуют формулы для вычисления чисел (20)

$$\begin{aligned}\sigma(t_0) &= -\delta_h(t_0 + h)/\Delta\delta_h(t_0 + h), \quad \vartheta(t_0) = 1, \quad \text{если } (-1)^{s_0+1}\gamma\Delta\delta_h(t_0) < 0; \\ \sigma(t_0) &= -\delta_h(t_0 - h)/\Delta\delta_h(t_0 - h), \quad \vartheta(t_0) = -1, \quad \text{если } (-1)^{s_0+1}\gamma\Delta\delta_h(t_0) > 0, \\ \sigma_i &= \begin{cases} -\nu_i/\Delta\nu_i, & \text{если } \nu_i\Delta\nu_i < 0; \\ \infty, & \text{если } \nu_i\Delta\nu_i \geq 0, \quad i \in I_{\text{оп}}, \end{cases} \\ \sigma(t_*) &= \begin{cases} -\delta_h(t_*)/\Delta\delta_h(t_*), & \text{если } \delta_h(t_*)\Delta\delta_h(t_*) < 0; \\ \infty, & \text{если } \delta_h(t_*)\Delta\delta_h(t_*) \geq 0, \end{cases} \\ \sigma(t^*) &= \begin{cases} -\delta_h(t^* - h)/\Delta\delta_h(t^* - h), & \text{если } \delta_h(t^* - h)\Delta\delta_h(t^* - h) < 0; \\ \infty, & \text{если } \delta_h(t^* - h)\Delta\delta_h(t^* - h) \geq 0, \end{cases} \\ \sigma(t) &= -\delta_h(t)/\Delta\delta_h(t), \quad \vartheta(t) = 1, \quad \text{если } \delta_h(t)\Delta\delta_h(t) < 0; \\ \sigma(t) &= -\delta_h(t - h)/\Delta\delta_h(t - h), \quad \vartheta(t) = -1, \quad \text{если } \delta_h(t - h)\Delta\delta_h(t - h) < 0, \quad t \in T_{h0}; \\ \delta_h(t) &= -\tilde{\nu}'f_h(t), \quad \Delta\delta_h(t) = -\Delta\tilde{\nu}'f_h(t), \quad f_h(t) = \int_t^{t+h} G(\tau)b(\tau)d\tau, \\ \delta_h(t + h) &= -\tilde{\nu}'f_h(t + h), \quad \Delta\delta_h(t + h) = -\Delta\tilde{\nu}'f_h(t + h), \quad f_h(t + h) = \int_{t+h}^{t+2h} G(\tau)b(\tau)d\tau, \\ \delta_h(t - h) &= -\tilde{\nu}'f_h(t - h), \quad \Delta\delta_h(t - h) = -\Delta\tilde{\nu}'f_h(t - h), \quad f_h(t - h) = \int_{t-h}^t G(\tau)b(\tau)d\tau, \end{aligned}$$

$$\tilde{\nu} = (\tilde{\nu}_i, i \in I), \quad \tilde{\nu}_i = \nu_i, \quad \text{если } i \in I_{\text{оп}}; \quad \tilde{\nu}_i = 0, \quad \text{если } i \notin I_{\text{оп}}.$$

Таким образом, для вычисления чисел (20) достаточно взять в качестве начальных состояний  $G(t)$  значения, хранящиеся в памяти ЭВМ, и проинтегрировать уравнение (9) на промежутке  $[t, t + 2h]$  или  $[t - h, t]$ .

Прежде чем перейти к выполнению “коротких” шагов, проведем “нулевой” шаг, на котором преобразуем хранящуюся в памяти ЭВМ информацию, считая, что сделан малый шаг  $\sigma > 0$  вдоль направления  $\Delta\nu$ .

1. При  $t_* < t_0 < t^* - h$ ,  $\vartheta(t_0) = 1$  положим  $d^{(1)} = d + (-1)^{s_0}\gamma f_h(t_0)$ ;  $T_{h0}^{(1)} = T_{h0} \cup t_0 + h$ ; вместо значения  $G(t_0)$  в память занесем  $G(t_0 + h)$ .
2. Если  $t_* < t_0 \leq t^* - h$ ,  $\vartheta(t_0) = -1$ , то  $d^{(1)} = d + (-1)^{s_0+1}\gamma f_h(t_0)$ ,  $T_{h0}^{(1)} = T_{h0} \cup t_0$ .
3. В случае  $t_0 = t_*$ ,  $\vartheta(t_0) = 1$  положим  $d^{(1)} = d + \gamma f_h(t_0)$ ,  $T_{h0}^{(1)} = T_{h0} \cup t_0 + h$ ,  $\gamma^{(1)} = -\gamma$ ;  $s^{*(1)} = s^* + 1$ ; перенумеруем точки множества  $T_{h0}$ .
4. При  $t_0 = t_*$ ,  $\vartheta(t_0) = -1$  считаем  $d^{(1)} = d - \gamma f_h(t_0)$ ,  $T_{h0}^{(1)} = T_{h0}$ . Случай интерпретируется как исчезновение опорного нуля через левую границу множества  $T_h$ .
5. Если  $t_0 = t^* - h$ ,  $\vartheta(t_0) = 1$ , то положим  $d^{(1)} = d + (-1)^{s_0}\gamma f_h(t_0)$ ,  $T_{h0}^{(1)} = T_{h0}$ ;  $s^{*(1)} = s^* - 1$ , из памяти удалим значение  $G(t_0)$ . Случай трактуется как исчезновение опорного нуля через правую границу множества  $T_h$ .

Остальная информация для первого шага переписывается без изменений.

Предположим, что вдоль направления  $\Delta\nu$  вычислен  $\ell - 1$  “короткий” шаг  $\sigma^{(1)}, \sigma^{(2)}, \dots, \sigma^{(\ell-1)}$  и информация перед  $\ell$ -м “коротким” шагом имеет вид:

- 1) множества  $T_{h0}^{(\ell)}, T^{(\ell)} = T_{h0}^{(\ell)} \cup t_* \cup t^*$ ,
- 2) числа  $\sigma^{(\ell)}(t)$ ,  $t \in T^{(\ell)}$ ,  $\sigma_i^{(\ell)}, i \in I_{\text{оп}}$ ,
- 3) число  $\gamma^{(\ell)}$ ,
- 4) вектор  $d^{(\ell)}$ ,
- 5) значения  $G(t)$ ,  $t \in T_{h0}^{(\ell)} \cup t_0$ ,
- 6) число  $s^{*(\ell)}$ ,
- 7) скорость изменения двойственного критерия качества  $\eta^{(\ell)}$ .

С целью упрощения выкладок предположим, что все числа  $\sigma^{(\ell)}(t)$ ,  $t \in T^{(\ell)}$ ;  $\sigma_i^{(\ell)}$ ,  $i \in I_{\text{оп}}$ , различны за исключением, возможно, пары чисел  $\sigma^{(\ell)}(t)$ ,  $\sigma^{(\ell)}(t+h)$  при некоторых  $t \in T_h \setminus (t^* - h)$ . Случай совпадения других чисел в (20) рассмотрен в [16].

Исходя из полученной информации, подсчитаем  $\ell$ -й “короткий” шаг

$$\sigma^{(\ell)} = \min\{\sigma(t^{(\ell)}), \sigma_{i^{(\ell)}}\}, \quad (21)$$

где  $\sigma(t^{(\ell)}) = \min \sigma(t)$ ,  $t \in T^{(\ell)}$ ;  $\sigma_{i^{(\ell)}} = \min \sigma_i$ ,  $i \in I_{\text{оп}}$ .

Это позволит указать промежуток  $[\sigma^{(\ell-1)}, \sigma^{(\ell)}]$ , на котором двойственный критерий качества возрастает со скоростью  $\eta^{(\ell)}$ . В точке  $\sigma = \sigma^{(\ell)}$  скорость изменения двойственного критерия качества вдоль  $\Delta\nu$  убывает на

$$\Delta\eta^{(\ell)} = \begin{cases} 2|\Delta\delta_h(t^{(\ell)})|, & \text{если } \sigma^{(\ell)} = \sigma(t^{(\ell)}); \\ (g_{i^{(\ell)}}^*(\alpha) - g_{*i^{(\ell)}}(\alpha))|\Delta\nu_{i^{(\ell)}}|, & \text{если } \sigma^{(\ell)} = \sigma_{i^{(\ell)}}, \end{cases}$$

и в малой правосторонней окрестности точки  $\sigma^{(\ell)}$  становится равной

$$\eta^{(\ell+1)} = \eta^{(\ell)} - \Delta\eta^{(\ell)} < \eta^{(\ell)}.$$

При  $\eta^{(\ell+1)} \leq 0$  положим  $\sigma^* = \sigma^{(\ell)}$  и перейдем к заключительному шагу. В противном случае приступим к формированию информации 1)–7) для осуществления следующего “короткого” шага.

Будем различать две возможности: а)  $\sigma^{(\ell)} = \sigma(t^{(\ell)})$ , б)  $\sigma^{(\ell)} = \sigma_{i^{(\ell)}}$ .

а) Хранящуюся в памяти информацию преобразуем в зависимости от следующих ситуаций.

А. Пусть  $\sigma(t^{(\ell)})$  — единственное число, удовлетворяющее (21),  $s^{(\ell)}$  — индекс момента  $t^{(\ell)}$  в  $T_{\text{оп}}$ .

- A.1. Если  $t^{(\ell)} \in T_{\text{н0}}^{(\ell)}$  и  $\vartheta(t^{(\ell)}) = 1$ , то положим  $T_{\text{н0}}^{(\ell+1)} = (T_{\text{н0}}^{(\ell)} \setminus t^{(\ell)}) \cup t^{(\ell)} + h$ ;  $d^{(\ell+1)} = d^{(\ell)} + 2(-1)^{s^{(\ell)}} \gamma^{(\ell)} f_h(t^{(\ell)})$ ; вычислим новый шаг  $\sigma(t^{(\ell)} + h) = -\delta_h(t^{(\ell)} + h)/\Delta\delta_h(t^{(\ell)} + h)$ . Вместо значения  $G(t^{(\ell)})$  в память ЭВМ занесем  $G(t^{(\ell)} + h)$ .
- A.2. Если  $t^{(\ell)} \in T_{\text{н0}}^{(\ell)}$  и  $\vartheta(t^{(\ell)}) = -1$ , то положим  $T_{\text{н0}}^{(\ell+1)} = (T_{\text{н0}}^{(\ell)} \setminus t^{(\ell)}) \cup t^{(\ell)} - h$ ;  $d^{(\ell+1)} = d^{(\ell)} - 2(-1)^{s^{(\ell)}} \gamma^{(\ell)} f_h(t^{(\ell)} - h)$ ; вычислим шаг  $\sigma(t^{(\ell)} - h) = -\delta_h(t^{(\ell)} - 2h)/\Delta\delta_h(t^{(\ell)} - 2h)$ . Вместо значения  $G(t^{(\ell)})$  в память ЭВМ занесем  $G(t^{(\ell)} - h)$ .
- A.3. Если  $t^{(\ell)} = t_*$ , то  $T_{\text{н0}}^{(\ell+1)} = T_{\text{н0}}^{(\ell)} \cup t^{(\ell)} + h$  (в  $T_{\text{н0}}^{(\ell)}$  занесем новый неопорный нуль  $t^{(\ell)} + h$ ); положим  $d^{(\ell+1)} = d^{(\ell)} + 2\gamma^{(\ell)} f_h(t^{(\ell)})$ ,  $\gamma^{(\ell+1)} = -\gamma^{(\ell)}$ ,  $\vartheta(t^{(\ell)}) = 1$ ,  $s^{*(\ell+1)} = s^{*(\ell)} + 1$ , перенумеруем точки множества  $T_{\text{оп}}$ . Занесем в память ЭВМ  $G(t^{(\ell)} + h)$  и найдем новый шаг  $\sigma(t^{(\ell)} + h) = -\delta_h(t^{(\ell)} + h)/\Delta\delta_h(t^{(\ell)} + h)$ . Эта ситуация трактуется как появление нового нуля функции (18) на левом конце  $T_h$ .
- A.4. Если  $t^{(\ell)} = t^*$ , то  $T_{\text{н0}}^{(\ell+1)} = T_{\text{н0}}^{(\ell)} \cup t^{(\ell)} - h$  (в  $T_{\text{н0}}^{(\ell)}$  занесем новый неопорный нуль  $t^{(\ell)} - h$ ); положим  $d^{(\ell+1)} = d^{(\ell)} + 2(-1)^{s^{*(\ell)}} \gamma^{(\ell)} f_h(t^{(\ell)} - h)$ ,  $\vartheta(t^{(\ell)}) = -1$ ,  $s^{*(\ell+1)} = s^{*(\ell)} + 1$ , перенумеруем точки множества  $T_{\text{оп}}$ . Занесем в память ЭВМ  $G(t^{(\ell)} - h)$  и найдем шаг  $\sigma(t^{(\ell)} - h) = -\delta_h(t^{(\ell)} - 2h)/\Delta\delta_h(t^{(\ell)} - 2h)$ . Ситуация трактуется как возникновение нового нуля функции (18) на правом конце  $T_h$ .

В. Пусть шаг в формуле (21) достигся в два момента  $t^{(\ell)}$  и  $t^{(\ell)} + h$ :  $\sigma(t^{(\ell)}) = \sigma(t^{(\ell)} + h)$ .

- B.1. Если  $t^{(\ell)} = t_*$ , то  $T_{\text{н0}}^{(\ell+1)} = T_{\text{н0}}^{(\ell)} \setminus t^{(\ell)} + h$  (из множества  $T_{\text{н0}}^{(\ell)}$  удалим точку  $t^{(\ell)} + h$ ); положим  $d^{(\ell+1)} = d^{(\ell)} + 2\gamma^{(\ell)} f_h(t^{(\ell)})$ ,  $\gamma^{(\ell+1)} = -\gamma^{(\ell)}$ ,  $\sigma(t^{(\ell)}) = \infty$ ,  $s^{*(\ell+1)} = s^{*(\ell)} - 1$ , перенумеруем точки множества  $T_{\text{оп}}$ . Из памяти ЭВМ удалим значение  $G(t^{(\ell)} + h)$ . В этом случае нуль  $t^{(\ell)} + h$  переместится в точку  $t_*$ , если  $t_* \notin T_{\text{оп}}$ , или в точку  $t_* + h$ , если  $t_* \in T_{\text{оп}}$ . При  $\sigma > \sigma^{(\ell)}$  эта ситуация трактуется как исчезновение нуля  $t^{(\ell)} + h$  через левую границу  $T_h$ .
- B.2. Если  $t^{(\ell)} + h = t^*$ , то  $T_{\text{н0}}^{(\ell+1)} = T_{\text{н0}}^{(\ell)} \setminus t^{(\ell)}$  (из  $T_{\text{н0}}^{(\ell)}$  удалим точку  $t^{(\ell)}$ ); положим  $d^{(\ell+1)} = d^{(\ell)} + 2(-1)^{s^{*(\ell)}} \gamma^{(\ell)} f_h(t^{(\ell)})$ ;  $\sigma(t^{(\ell)} + h) = \infty$ ;  $s^{*(\ell+1)} = s^{*(\ell)} - 1$ , перенумеруем точки множества  $T_{\text{оп}}$ . Из памяти ЭВМ удалим  $G(t^{(\ell)})$ . При  $\sigma > \sigma^{(\ell)}$  ситуация трактуется как исчезновение нуля  $t^{(\ell)}$  через правую границу множества  $T_h$ .

- B.3. Если  $t^{(\ell)}, t^{(\ell)}+h \in T_{\text{h0}}^{(\ell)}$ , то положим  $T_{\text{h0}}^{(\ell+1)} = T_{\text{h0}}^{(\ell)} \setminus \{t^{(\ell)}, t^{(\ell)}+h\}$ ,  $d^{(\ell+1)} = d^{(\ell)} + 2(-1)^{s^{(\ell)}} \gamma^{(\ell)} f_h(t^{(\ell)})$ ,  $s^{*(\ell+1)} = s^{*(\ell)} - 2$ , перенумеруем точки множества  $T_{\text{он}}$ . Из памяти удалим  $G(t^{(\ell)})$ ,  $G(t^{(\ell)}+h)$ . Эта ситуация трактуется как слипание и исчезновение двух нулей в точке  $t^{(\ell)}$  при  $\sigma > \sigma^{(\ell)}$ .

C. Если реализовались условия случая A и либо 1)  $t^{(\ell)}+h \in T_{\text{он}}$  и  $\vartheta(t^{(\ell)}) = 1$ , либо 2)  $t^{(\ell)}-2h \in T_{\text{он}}$  и  $\vartheta(t^{(\ell)}) = -1$ , то ситуацию трактуем как переход подвижного нуля через опорный.

- C.1. Положим  $T_{\text{h0}}^{(\ell+1)} = (T_{\text{h0}}^{(\ell)} \setminus t^{(\ell)}) \cup t^{(\ell)} + 2h$ ,  $d^{(\ell+1)} = d^{(\ell)} + 2(-1)^{s^{(\ell)}} \gamma^{(\ell)} f_h(t^{(\ell)})$ , вычислим новый шаг  $\sigma(t^{(\ell)} + 2h) = -\delta_h(t^{(\ell)} + 2h)/\Delta\delta_h(t^{(\ell)} + 2h)$ . Вместо значения  $G(t^{(\ell)})$  в память ЭВМ занесем  $G(t^{(\ell)} + 2h)$ . Перенумеруем точки множества  $T_{\text{он}}$ .
- C.2. Положим  $T_{\text{h0}}^{(\ell+1)} = (T_{\text{h0}}^{(\ell)} \setminus t^{(\ell)}) \cup t^{(\ell)} - 2h$ ,  $d^{(\ell+1)} = d^{(\ell)} - 2(-1)^{s^{(\ell)}} \gamma^{(\ell)} f_h(t^{(\ell)} - h)$ , вычислим новый шаг  $\sigma(t^{(\ell)} - 2h) = -\delta_h(t^{(\ell)} - 3h)/\Delta\delta_h(t^{(\ell)} - 3h)$ . Вместо значения  $G(t^{(\ell)})$  в память ЭВМ занесем  $G(t^{(\ell)} - 2h)$ . Перенумеруем точки множества  $T_{\text{он}}$ .

Остальная информация переписывается для  $(\ell+1)$ -го шага без изменений.

*Заключительный шаг (a).* Информация для новой итерации преобразится следующим образом.

- A.1.  $\bar{T}_{\text{он}} = (T_{\text{он}} \setminus t_0) \cup t^{(\ell)}$ ,  $\bar{T}_{\text{h0}} = T_{\text{h0}}^{(\ell)} \setminus t^{(\ell)}$ ,  $\bar{d} = d^{(\ell)} + (-1)^{s^{(\ell)}} \gamma^{(\ell)} f_h(t^{(\ell)})$ .
- A.2.  $\bar{T}_{\text{он}} = (T_{\text{он}} \setminus t_0) \cup t^{(\ell)} - h$ ,  $\bar{T}_{\text{h0}} = T_{\text{h0}}^{(\ell)} \setminus t^{(\ell)}$ ,  $\bar{d} = d^{(\ell)} - (-1)^{s^{(\ell)}} \gamma^{(\ell)} f_h(t^{(\ell)} - h)$ . Вместо значения  $G(t^{(\ell)})$  в память ЭВМ занесем  $G(t^{(\ell)} - h)$ .
- A.3.  $\bar{T}_{\text{он}} = (T_{\text{он}} \setminus t_0) \cup t^{(\ell)}$ ,  $\bar{T}_{\text{h0}} = T_{\text{h0}}^{(\ell)}$ ,  $\bar{d} = d^{(\ell)} + \gamma^{(\ell)} f_h(t^{(\ell)})$ .
- A.4.  $\bar{T}_{\text{он}} = (T_{\text{он}} \setminus t_0) \cup t^{(\ell)} - h$ ,  $\bar{T}_{\text{h0}} = T_{\text{h0}}^{(\ell)}$ ,  $\bar{d} = d^{(\ell)} + (-1)^{s^{*(\ell)}} \gamma^{(\ell)} f_h(t^{(\ell)} - h)$ ,  $\bar{s}^* = s^{*(\ell)} + 1$ . Перенумеруем точки множества  $T_{\text{он}}$ . Запомним  $G(t^{(\ell)} - h)$ .
- B.1.  $\bar{T}_{\text{он}} = (T_{\text{он}} \setminus t_0) \cup t^{(\ell)}$ ,  $\bar{T}_{\text{h0}} = T_{\text{h0}}^{(\ell)} \setminus t^{(\ell)} + h$ ,  $\bar{d} = d^{(\ell)} + \gamma^{(\ell)} f_h(t^{(\ell)})$ ,  $\bar{\gamma} = -\gamma^{(\ell)}$ ,  $\bar{s}^* = s^{*(\ell)} - 1$ . Перенумеруем точки множества  $T_{\text{он}}$ . Из памяти удалим значение  $G(t^{(\ell)} + h)$ .
- B.2.  $\bar{T}_{\text{он}} = (T_{\text{он}} \setminus t_0) \cup t^{(\ell)}$ ,  $\bar{T}_{\text{h0}} = T_{\text{h0}}^{(\ell)} \setminus t^{(\ell)}$ ,  $\bar{d} = d^{(\ell)} + (-1)^{s^{*(\ell)}} \gamma^{(\ell)} f_h(t^{(\ell)})$ .

Новая опора имеет вид  $\bar{K}_{\text{он}} = \{I_{\text{он}}, \bar{T}_{\text{он}}\}$ . Заменив в матрице  $P_{|\text{он}|}$  столбец  $f_h(t_0)$  на  $f_h(t^{(\ell)} - h)$  в случаях A.2 или A.4 либо на столбец  $f_h(t^{(\ell)})$  в остальных случаях, получим  $\bar{P}_{|\text{он}|}$ .

**Замечание.** Если  $t_* \in T_{\text{он}}$ , то в случаях A.3 и B.1 вместо точки  $t_*$  рассмотрим  $t_* + h$  и подсчитаем  $\sigma(t_* + h) = -\delta_h(t_* + h)/\Delta\delta_h(t_* + h)$ . Аналогично, если  $t^* - h \in T_{\text{он}}$ , то вместо точки  $t^*$  рассмотрим  $t^* - h$  и найдем  $\sigma(t^* - h) = -\delta_h(t^* - 2h)/\Delta\delta_h(t^* - 2h)$ . При формировании множества  $T^{(\ell)}$  (см. подготовку информации 1) – 7) перед  $\ell$ -м шагом) произведем соответствующие замены.

Выше ради упрощения изложения был опущен случай, когда в процессе движения вдоль направления  $\Delta\nu$  возникают новые нули внутри множества  $T_h$ . Для исследования этого случая нужно дополнить информацию (20) совокупностью моментов  $t$  и чисел  $\sigma(t)$ : а) точки  $t \in T_h$  — стационарные точки варьированного коуправления (17), т. е. при некотором  $\sigma > 0$  выполняется 1)  $\delta_h(t, \sigma) > 0$ ,  $\delta_h(t-h, \sigma) > \delta_h(t, \sigma)$ ,  $\delta_h(t+h, \sigma) > \delta_h(t, \sigma)$  или 2)  $\delta_h(t, \sigma) < 0$ ,  $\delta_h(t-h, \sigma) < \delta_h(t, \sigma)$ ,  $\delta_h(t+h, \sigma) < \delta_h(t, \sigma)$ ; б) числа  $\sigma(t)$  характеризуют величину шагов вдоль  $\Delta\nu$ , при которых варьированное коуправление в момент  $t$  обращается в нуль:  $\delta_h(t, \sigma(t)) = 0$ . Следя за движением и положением стационарных точек варьированного коуправления, зафиксируем появление нового “внутреннего” нуля коуправления. В сложных ситуациях могут появиться и новые стационарные точки. Они обнаруживаются с помощью стационарных точек первой производной коуправления. Объем дополнительной информации зависит от сложности конкретной задачи. Преобразование дополнительной информации осуществляется по аналогии с описанным выше для стандартного случая.

б) Когда  $\sigma^{(\ell)} = \sigma_{i^{(\ell)}}$ , то  $\sigma_{i^{(\ell)}} = \infty$ . Затем перейдем к  $(\ell+1)$ -му шагу.

*Заключительный шаг (б).* Сформируем информацию для следующего шага:  $\bar{T}_{\text{он}} = T_{\text{он}} \setminus t_0$ ,  $\bar{I}_{\text{он}} = I_{\text{он}} \setminus i^{(\ell)}$ ,  $\bar{K}_{\text{он}} = \{\bar{I}_{\text{он}}, \bar{T}_{\text{он}}\}$ ,  $\bar{T}_{\text{h0}} = T_{\text{h0}}^{(\ell)}$ ,  $\bar{d} = d^{(\ell)}$ ,  $\bar{\gamma} = \gamma^{(\ell)}$ ,  $\bar{s}^* = s^{*(\ell)}$ ,  $G(t)$ ,  $t \in \bar{T}_{\text{h0}}$ . Матрицу  $\bar{P}_{|\text{он}|}$  получим, удалив из  $P_{|\text{он}|}$  столбец  $f_h(t_0)$ .

Согласно [16] обязательно найдется такое  $\ell_0$ , что  $\eta^{(\ell_0)} > 0$ ,  $\eta^{(\ell_0+1)} \leq 0$ .

Ситуация 1) ( $\rho_0 = \rho(t_0)$ ) на с. 9 исследована до конца.

2) ( $\rho_0 = \rho_{i_0}$ ). Направление изменения вектора потенциалов  $\Delta\nu$  найдем из уравнения

$$-P'_{\text{оп}}\Delta\nu = (f_{h_{i_0}}(t), t \in T_{\text{оп}}; f_{l_{i_0}})\mu \\ (\mu = 1, \text{ если } \zeta_{i_0}(t^*) < g_{*i_0}(\alpha); \mu = -1, \text{ если } \zeta_{i_0}(t^*) > g_{i_0}^*(\alpha)).$$

Направление изменения коупрвления построим по формуле (17). Начальная скорость изменения двойственного критерия качества вдоль  $\Delta\nu$  теперь равна  $\eta^{(1)} = \rho_{i_0} > 0$ .

Операции по вычислению “длинного” шага аналогичны описанным для ситуации 1), но “нулевой” шаг здесь не проводится. Новая опора строится по следующим правилам.

a) ( $\sigma^* = \sigma(t^{(\ell_0)})$ )  $\bar{K}_{\text{оп}} = \{\bar{T}_{\text{оп}}, \bar{T}_{\text{оп}}\}$ ,  $\bar{T}_{\text{оп}} = I_{\text{оп}} \cup i_0$ . В случаях А.2 или А.4  $\bar{T}_{\text{оп}} = T_{\text{оп}} \cup t^{(\ell_0)} - h$ , в матрицу  $\bar{P}_{|\text{оп}|}$  добавим новый столбец  $f_h(t^{(\ell_0)} - h)$ . В остальных случаях  $\bar{T}_{\text{оп}} = T_{\text{оп}} \cup t^{(\ell_0)}$ , в матрицу  $\bar{P}_{|\text{оп}|}$  добавим новый столбец  $f_h(t^{(\ell_0)})$ . Правила построения множества  $\bar{T}_{\text{оп}}$  аналогичны случаю 1a).

б) ( $\sigma^* = \sigma_{i^{(\ell_0)}}$ )  $\bar{K}_{\text{оп}} = \{\bar{T}_{\text{оп}}, T_{\text{оп}}\}$ ,  $\bar{T}_{\text{оп}} = (I_{\text{оп}} \setminus i^{(\ell_0)}) \cup i_0$ ,  $\bar{T}_{\text{оп}} = T_{\text{оп}}^{(\ell_0)}$ ,  $\bar{P}_{|\text{оп}|} = P_{|\text{оп}|}$ .

Двойственный метод завершит работу построением оптимальной опоры и сопровождающего ее псевдоуправления, которое будет оптимальной программой линейной задачи (5).

#### 4. Доводка

Пусть  $\tilde{u}(t)$ ,  $t \in T$ , — оптимальная программа вспомогательной задачи (5), удовлетворяющая условию перехода к процедуре доводки;  $\tilde{t}_1, \tilde{t}_2, \dots, \tilde{t}_{p-1}$  — точки переключения программы. Согласно [17] для оптимальности программы задачи (1) необходимо и достаточно, чтобы она имела вид

$$u(t) = -\text{sign } \delta(t), \quad t \in T, \quad (22)$$

где  $\delta(t) = \psi'(t)b(t)$ ,  $t \in T$ , — коупрвление,  $\psi(t)$ ,  $t \in T$ , — траектория — решение сопряженного уравнения (11) с начальным условием  $\psi(t^*) = \partial\varphi(x(t^*))/\partial x$ .

Отсюда следует, что моменты переключения  $t_1^0, t_2^0, \dots, t_{p-1}^0$  оптимальной программы являются решением уравнений

$$\delta(t_j) = 0, \quad j = \overline{1, p-1}. \quad (23)$$

В подробной записи уравнения (23) имеют вид  $\psi'(t^*)F(t^*, t_j)b(t_j) = 0$ ,  $j = \overline{1, p-1}$ .

Назовем систему уравнений (23) уравнениями доводки. При  $\dot{\delta}(t_j) \neq 0$ ,  $j = \overline{1, p-1}$ , матрица Якоби системы (23) неособая. В этом случае уравнения доводки можно решить методом Ньютона. В качестве начального приближения возьмем моменты  $\tilde{t}_j$ ,  $j = \overline{1, p-1}$ , полученные после решения вспомогательной задачи (5). Если число  $\varepsilon > 0$  выбрано достаточно малым, то метод Ньютона будет сходиться с квадратичной скоростью. Быстрая реализация метода Ньютона для систем вида (23) описана в [17]. В результате решения уравнений (23) будет построена оптимальная программа задачи (1) в классе кусочно-непрерывных функций.

Для приложений, в которых управляющие воздействия реализуются с помощью устройств дискретного действия, большую роль играют оптимальные программы в классе дискретных функций. Такие программы можно построить с помощью дискретной процедуры доводки. В классе дискретных программ критерий оптимальности (22) примет вид

$$u_h(t) = -\text{sign } \delta_h(t), \quad t \in T_h, \quad (24)$$

где  $\delta_h(t) = \int_t^{t+h} \delta(\tau)d\tau$ ,  $\delta(t) = \psi'_h(t)b(t)$ ;  $\psi_h(t)$ ,  $t \in T$ , — решение уравнения (11) с начальным условием  $\psi_h(t^*) = \partial\varphi(x_h(t^))/\partial x$ ;  $x_h(t)$ ,  $t \in T$ , — траектория, порожденная дискретной программой (24).

Используя этот критерий, можно записать дискретный аналог уравнений доводки (23). В отличие от непрерывного случая неизвестными в этих уравнениях будут значения оптимальной программы в моменты переключения.

В случае малых периодов квантования  $h$  при построении оптимальных дискретных программ можно ограничиться процедурой преддоводки, которая состоит в следующем. По оптимальной кусочно-непрерывной программе  $u^0(t)$ ,  $t \in T$ , найдем интервалы  $[t_i, t_i + h]$ ,  $i = \overline{1, p-1}$ , содержащие точки переключения программы  $t_i^0$ ,  $i = \overline{1, p-1}$ . Положим  $u_h^0(t) = u^0(t)$ ,  $t \in T \setminus \bigcup_{i=1}^{p-1} [t_i, t_i + h]$ . Значения  $u^0(t)$ ,  $t \in [t_i, t_i + h]$ ,  $i = \overline{1, p-1}$ , заменим на  $u_h^0(t_i) = 2u^0(t_i)(t_i^0 - t_i - h/2)$ ,  $i = \overline{1, p-1}$ .

## 5. Синтез оптимальных управлений типа обратной связи

Как известно, оптимальные программы позволяют лишь выявлять потенциальные возможности систем управления. В реальных процессах используются, как правило, управления типа обратной связи. Определим ОУ типа (дискретной) обратной связи (с периодом реализации  $h_0 = kh$ ,  $k \geq 1$ ). С этой целью погрузим задачу (1) в семейство задач

$$\varphi(x(t^*)) \rightarrow \min, \quad \dot{x} = A(t)x + b(t)u, \quad x(\tau) = z, \quad |u(t)| \leq 1, \quad t \in T(\tau) = [\tau, t^*], \quad (25)$$

зависящее от скаляра  $\tau \in T_{h_0}$  и  $n$ -вектора  $z$ .

Пусть  $u^0(t | \tau, z)$ ,  $t \in T(\tau)$ , — оптимальная программа задачи (25) для позиции  $(\tau, z)$ . Следуя теории оптимальных процессов, функцию

$$u^0(\tau, z) = u^0(\tau | \tau, z), \quad \tau \in T_{h_0}, \quad z \in R^n, \quad (26)$$

назовем ОУ типа (дискретной) обратной связи (позиционным решением задачи (1)), построение функции (26) — синтезом оптимальной обратной связи (синтезом оптимальной системы).

Использование обратных связей (26) предполагает, что в процессе управления состояния системы (1) измеряются в дискретные моменты  $t \in T_{h_0}$  и по этой информациирабатываются управляющие воздействия.

Замену в (1) управления  $u$  на функцию (26) называют замыканием системы управления. Траектория замкнутой системы

$$\dot{x} = A(t)x + b(t)u^0(t, x) + w(t), \quad x(t_*) = x_0, \quad (27)$$

при постоянно действующем кусочно-непрерывном возмущении  $w(t)$ ,  $t \in T$ , представляет решение уравнения

$$\begin{aligned} \dot{x} &= A(t)x + b(t)u(t) + w(t), \quad x(t_*) = x_0, \\ u(t) &= u^0(\tau, x(\tau)), \quad t \in [\tau, \tau + h_0], \quad \tau = t_* + sh_0, \quad s = \overline{0, N-1}. \end{aligned}$$

Будем считать, что уравнение (27) описывает поведение физического прототипа математической модели (1). В этом случае функция  $w(t)$ ,  $t \in T$ , содержит неточности математического моделирования и постоянно действующие возмущения.

Пусть по ходу некоторого конкретного процесса управления реализуется возмущение  $w^*(t)$ ,  $t \in T$ . Ему будет соответствовать траектория  $x^*(t)$ ,  $t \in T$ , замкнутой системы (27), удовлетворяющая тождеству

$$\dot{x}^*(t) \equiv A(t)x^*(t) + b(t)u^0(t, x^*(t)) + w^*(t), \quad t \in T. \quad (28)$$

Из тождества (28) видно, что в процессе управления обратная связь (26) используется не полностью (не для всех  $z \in R^n$ ). Нужны лишь ее значения  $u^*(t) = u^0(t, x^*(t))$ ,  $t \in T_{h_0}$ , вдоль изолированной траектории  $x^*(t)$ ,  $t \in T$ . При этом нет необходимости знать функцию  $u^*(t)$ ,  $t \in T_{h_0}$ , заранее, достаточно уметь вычислять текущие значения  $u^*(\tau)$  по мере поступления измерений текущих состояний  $x^*(\tau)$ . Функцию  $u^*(t)$ ,  $t \in T$ , назовем реализацией оптимальной обратной связи в конкретном процессе управления.

Будем говорить, что построение  $u^*(t)$ ,  $t \in T$ , осуществляется в режиме реального времени, если в каждой текущей позиции  $(\tau, x^*(\tau))$  время  $s(\tau)$  вычисления значения  $u^*(\tau) = u^0(\tau, x^*(\tau))$  не превосходит  $h_0 > 0$ . Устройство, способное выполнять такую работу, называется оптимальным регулятором.

Алгоритм работы оптимального регулятора базируется на описанном выше двойственном методе.

До начала процесса управления оптимальный регулятор вычисляет оптимальную программу  $u^0(t | t_*, x_0)$ ,  $t \in T$ , для начальной позиции  $(t_*, x_0)$ . Время на выполнение этой работы не имеет никакого значения. Для дальнейшего процесса управления запоминается следующая информация: 1) моменты переключения  $t_i^0 = t_i^0(t_*, x_0)$ ,  $i = \overline{1, p(t_*) - 1}$ ; 2) оптимальное значение  $\alpha^0 = \alpha^0(t_*, x_0)$  критерия качества задачи (1); 3) оптимальная опора  $K_{\text{оп}}^0(t_*, x_0)$  линейной задачи (5) для  $\alpha = \alpha^0(t_*, x_0)$ ; 4) совокупность векторов аппроксимации  $r_i$ ,  $i \in I(t_*)$ , использованная при построении оптимальной программы последней линейной задачи; 5) начальный участок оптимальной программы  $u^0(t | t_*, x_0)$ ,  $t \in [t_*, t_* + 2h_0]$ .

Процесс управления стартует в момент  $t_*$ , когда регулятор начинает подавать на вход объекта управления управляющее воздействие  $u^*(t) = u^0(t | t_*, x_0)$ ,  $t \geq t_*$ .

Предположим, что процесс управления проведен на промежутке времени  $[t_*, \tau]$ , в результате которого выработано управляющее воздействие  $u^*(t)$ ,  $t \in [t_*, \tau]$ . Пусть под действием этого управления и реализовавшегося возмущения  $w^*(t)$ ,  $t \in [t_*, \tau]$ , объект управления в момент  $\tau$  оказался в состоянии  $x^*(\tau)$ , информация о котором поступила в регулятор. Кроме этой информации оптимальный регулятор хранит в памяти данные, полученные в предыдущий момент  $\tau - h_0$ : 1) точки переключения  $t_i^0(\tau - h_0, x^*(\tau - h_0))$ ,  $i = \overline{1, p(\tau - h_0) - 1}$ ; 2) оптимальное значение  $\alpha^0(\tau - h_0, x^*(\tau - h_0))$  критерия качества задачи (1); 3) оптимальную опору  $K_{\text{оп}}^0(\tau - h_0, x^*(\tau - h_0))$  линейной задачи (5) при  $\alpha = \alpha^0(\tau - h_0, x^*(\tau - h_0))$ ; 4) совокупность векторов аппроксимации  $r_i$ ,  $i \in I(\tau - h_0)$ , использованную при решении последней линейной задачи. Имея эту информацию, оптимальный регулятор начинает параллельно осуществлять следующие операции.

1. Процедуру доводки с начальными значениями точек переключения  $t_i^0(\tau - h_0, x^*(\tau - h_0))$ ,  $i = \overline{1, p(\tau - h_0) - 1}$ , и начальным состоянием  $x^*(\tau)$ .

2. Решение линейной задачи (5) с  $\alpha = \alpha^0(\tau - h_0, x^*(\tau - h_0)) - \lambda$ , начальной опорой  $K_{\text{оп}}^0(\tau - h_0, x^*(\tau - h_0))$  и векторами аппроксимации  $r_i$ ,  $i \in I(\tau - h_0)$  ( $\lambda > 0$  — параметр метода).

3. Решение линейной задачи (5) с  $\alpha = \alpha^0(\tau - h_0, x^*(\tau - h_0)) + \lambda$ , начальной опорой  $K_{\text{оп}}^0(\tau - h_0, x^*(\tau - h_0))$  и векторами аппроксимации  $r_i$ ,  $i \in I(\tau - h_0)$ .

Если процедура доводки сходится, то по ее результатам информация 1)–4), использованная для момента  $\tau$ , обновляется для момента  $\tau + h_0$ . В противном случае, решая линейные задачи 2, 3, добиваемся такой точности аппроксимации, при которой станут выполняться условия перехода к процедуре доводки и сходимость последней.

Управление  $u^0(t | \tau, x^*(\tau))$ ,  $t \in [\tau, \tau + 2h_0]$ , подается на вход объекта управления, начиная с момента  $\tau + s^*(\tau)$ , где  $s^*(\tau)$  — время, потраченное на осуществление операций 1, 2, 3. Как показано в [15], [17], описанные операции по реализации оптимальной обратной связи могут быть с помощью существующих микропроцессоров осуществлены очень быстро. Поэтому предложенные методы можно применять для оптимального управления динамическими системами достаточно высокого порядка. При этом задержки  $s^*(\tau)$ ,  $\tau \in T_{h_0}$ , которые вызваны выполнением указанных выше операций, не оказывают существенного влияния на качество переходных процессов [18].

## Литература

- Понtryгин Л.С., Болтянский В.Г., Гамкрелидзе Р.В., Мищенко Е.Ф. *Математическая теория оптимальных процессов*. — М.: Наука, 1969. — 384 с.
- Габасов Р., Кириллова Ф.М. *Оптимизация линейных систем. Методы функционального анализа*. — Минск: Изд-во Белорусск. ун-та, 1973. — 246 с.

3. Morari M., Jay H. Lee. *Model predictive control: past, present and future* // Comput. & Chemical Engineer. – 1999. – № 23(4/5). – P. 667–682.
4. Qin S.J., Badgwell T.A. *An overview of industrial model predictive control technology* // Proc. Fifth International Conference on Chemical Process Control — CPCV / Eds. J.K. Kantor, C.E. Garcia, and B. Carnahan. American Institute of Chemical Engineers, 1996. – P. 232–256.
5. Габасов Р., Кириллова Ф.М., Костюкова О.И. *Построение оптимальных управлений типа обратной связи в линейной задаче* // ДАН СССР. – 1991. – Т. 320. – № 6. – С. 1294–1299.
6. Габасов Р., Кириллова Ф.М., Костюкова О.И. *Оптимизация линейной системы управления в режиме реального времени* // Изв. РАН. Сер. техн. кибернет. – 1992. – № 4. – С. 3–19.
7. Gabasov R., Kirillova F.M., Balashevich N.V. *On the synthesis problem for optimal control systems* // SIAM Journal on Control and Optimization. – 2001. – V. 39. – № 4. – P. 1008–1042.
8. Габасов Р., Лубочкин А.В. *Синтез регулятора для одной линейно-квадратичной задачи оптимального управления* // Автоматика и телемеханика. – 1997. – № 9. – С. 3–14.
9. Габасов Р., Дмитрук Н.М., Кириллова Ф.М. *Оптимизация многомерных систем управления с параллелипipedными ограничениями* // Автоматика и телемеханика. – 2002. – № 3. – С. 3–26.
10. Габасов Р., Кириллова Ф.М., Костюкова О.И. *К методам стабилизации динамических систем* // Изв. РАН. Сер. техн. кибернет. – 1994. – № 3. – С. 67–77.
11. Габасов Р., Кириллова Ф.М., Ружицкая Е.А. *Стабилизация перевернутого маятника* // Докл. АН Беларуси. – 2000. – Т. 44. – № 2. – С. 9–12.
12. Габасов Р., Кириллова Ф.М., Ружицкая Е.А. *Демпфирование и стабилизация маятника при больших начальных возмущениях* // Изв. РАН. Теория и системы управления. – 2001. – № 1. – С. 29–38.
13. Габасов Р., Лубочкин А.В. *Стабилизация линейных динамических систем оптимальными управлениями линейно-квадратичных задач* // ПММ. – 1998. – Т. 62. – Вып. 4. – С. 556–565.
14. Габасов Р., Кириллова Ф.М. *Конструктивные методы оптимизации. Ч. 2. Задачи управления*. – Минск: Изд-во Университетское, 1984. – 207 с.
15. Балашевич Н.В., Габасов Р., Кириллова Ф.М. *Численные методы программной и позиционной оптимизации линейных систем управления* // Журн. вычисл. матем. и матем. физ. – 2000. – Т. 40. – № 6. – С. 838–859.
16. Габасов Р., Кириллова Ф.М., Тятошkin A.I. *Конструктивные методы оптимизации. Ч. 1. Линейные задачи*. – Минск: Изд-во Университетское, 1984. – 124 с.
17. Габасов Р., Кириллова Ф.М., Костюкова О.И., Ракецкий В.М. *Конструктивные методы оптимизации. Ч. 4. Выпуклые задачи*. – Минск: Изд-во Университетское, 1987. – 223 с.
18. Балашевич Н.В., Габасов Р., Кириллова Ф.М. *Алгоритмы программной и позиционной оптимизации линейных систем управления с промежуточными фазовыми ограничениями* // Журн. вычисл. матем. и матем. физ. – 2001. – Т. 41. – № 10. – С. 1485–1504.

*Белорусский государственный университет  
Институт математики Национальной  
Академии наук Беларусь  
Брестский государственный  
технический университет*

*Поступила  
17.12.2003*