

УДК 517.977.5; 519.6; 004.02

**ОПТИМАЛЬНЫЕ ЗАМЫКАЕМЫЕ ОБРАТНЫЕ СВЯЗИ ПО ИЗМЕРЕНИЯМ  
В ЛИНЕЙНОЙ ЗАДАЧЕ ОПТИМАЛЬНОГО УПРАВЛЕНИЯ<sup>1</sup>****Н. М. Дмитрук**

Рассматривается терминальная задача оптимального гарантированного управления линейной непрерывной системой с возмущениями, выходные сигналы которой измеряются с ограниченной ошибкой. Формулируется задача построения оптимальной многократно замыкаемой стратегии управления, на основе которой определяется оптимальная замыкаемая обратная связь по измерениям. Предлагаются алгоритмы вычисления оптимальных стратегий и реализации оптимальных замыкаемых обратных связей в реальном времени.

Ключевые слова: линейная система, возмущения, измерения, гарантированное оптимальное управление, стратегия управления, обратная связь, вычислительный алгоритм.

**N. M. Dmitruk. Optimal multiple-closed measurement feedback in the linear optimal control problem.**

This paper addresses a terminal problem of optimal guaranteed control for a linear continuous system with disturbances whose output is measured with a bounded error. A problem for constructing an optimal multiple-closed control strategy is formulated, based on which the optimal multiple-closed measurement feedback is defined. Algorithms for calculating optimal strategies and implementing optimal closed feedback in real time are proposed.

Keywords: linear system, disturbances, measurements, robust optimal control, control strategy, feedback, computational algorithm.

**MSC:** 93C05, 34H05, 49N05, 93B52, 49L20

**DOI:** 10.21538/0134-4889-2025-31-2-108-124

**Введение**

Прикладные задачи управления динамическими объектами естественным образом содержат неопределенности, которые невозможно явно учесть при математическом моделировании и управлении. В качестве таких неопределенностей могут выступать действующие на систему возмущения, неточности математического моделирования, ошибки измерения состояний динамического объекта или недоступность отдельных состояний для измерений. В связи с этим возникают задачи синтеза оптимальных систем в условиях неопределенности, задачи оптимального управления по доступным измерениям, задачи гарантированного оценивания [1–3].

При определении оптимальных обратных связей в условиях неопределенности можно опираться на оптимальные гарантирующие программы или на более сложные конструкции — стратегии управления, в которых учитываются “некоторые элементы” обратных связей [4; 5], такие, как, например, моменты замыкания [6] или коррекции управления [7; 8]. Введение таких моментов времени, когда предполагается и учитывается при вычислении управления поступление дополнительной информации о состояниях динамической системы, позволяет достичь вычислительного компромисса между простым программным управлением и трудоемким динамическим программированием.

<sup>1</sup>Работа выполнена при поддержке государственной программы научных исследований “Конвергенция-2025” (НИР 1.2.04.1).

Настоящая работа развивает результаты статей [9–11], в которых исследованы задачи оптимального гарантированного управления линейными системами с возмущениями в предположении о полных и точных измерениях состояний управляемых систем, на случай когда выходные сигналы системы измеряются с неизвестной ограниченной ошибкой. Некоторые предварительные результаты, касающиеся построения оптимальных обратных связей по измерениям с учетом однократного замыкания, были представлены в работе [12]. В подразд. 3.1 они существенно улучшаются за счет внедрения идей из работы [10], а затем (подразд. 3.2) развиваются на случай многократных замыканий.

## 1. Постановка задачи

В работе исследуется задача оптимального управления линейной стационарной системой с возмущением и неизвестным ограниченным начальным состоянием

$$\dot{x} = Ax + Bu + Mw, \quad x(0) \in X_0, \quad t \in [0, t_f], \quad (1.1)$$

по неточным дискретным измерениям выходного сигнала линейного измерительного устройства

$$y(s) = Cx(s) + \xi(s), \quad s \in \hat{\Delta}. \quad (1.2)$$

Здесь  $x = x(t) \in \mathbb{R}^n$  — состояние системы (1.1);  $u = u(t) \in \mathbb{R}^r$  — значение управления;  $w = w(t) \in \mathbb{R}^p$  — неизвестное возмущение в момент времени  $t$ ;  $X_0$  — ограниченное множество возможных начальных состояний системы (1.1);  $y(s) \in \mathbb{R}^q$  — сигнал измерительного устройства (1.2) (измерение);  $\xi(s) \in \mathbb{R}^q$  — неизвестная ошибка измерительного устройства (1.2) (ошибка измерения) в момент времени  $s$ . Для управления системой (1.1) будем использовать дискретные управления [9] с периодом квантования  $h$ :  $u(t) \equiv u(s)$ ,  $t \in [s, s+h]$ ,  $s \in \Delta = \{0, h, \dots, t_f - h\}$ , где  $h = t_f/\mathcal{N}$ ,  $\mathcal{N} \in \mathbb{N}$ ,  $\mathcal{N} > 1$ . Измерения (1.2) доступны в дискретные моменты времени  $\hat{\Delta} = \{h, 2h, \dots, t_f\}$ . Матрицы  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ ,  $B \in \mathbb{R}^{n \times r}$ ,  $M \in \mathbb{R}^{n \times p}$ ,  $C \in \mathbb{R}^{q \times n}$  заданы.

Доступные значения управления  $u(t)$ , возможные реализации возмущения  $w(t)$  и ошибок измерения  $\xi(t)$  ограничены:

$$u(t) \in U = \{u \in \mathbb{R}^r : u_{\min} \leq u \leq u_{\max}\}, \quad w(t) \in W = \{w \in \mathbb{R}^p : \|w\|_{\infty} \leq w_{\max}\}, \quad (1.3)$$

$$t \in [0, t_f], \quad \xi(s) \in \Xi = \{\xi \in \mathbb{R}^q : \|\xi\|_{\infty} \leq \xi_{\max}\}, \quad s \in \hat{\Delta},$$

где  $u_{\min}, u_{\max} \in \mathbb{R}^r$ ,  $u_{\min} < u_{\max}$ ,  $w_{\max} > 0$ ,  $\xi_{\max} > 0$ ,  $\|a\|_{\infty} = \max_i |a_i|$ .

Начальное состояние  $x(0)$  системы (1.1) неизвестно и может реализоваться как произвольный вектор из заданного множества  $X_0$ :

$$X_0 = \{x \in \mathbb{R}^n : x = x_0 + Gz, \quad z \in Z\}, \quad (1.4)$$

где  $x_0 \in \mathbb{R}^n$  — заданный вектор;  $z \in \mathbb{R}^{n_z}$  — неизвестный вектор параметров со значениями из множества  $Z = \{z \in \mathbb{R}^{n_z} : d_{\min} \leq z \leq d_{\max}\}$ ,  $d_{\min}, d_{\max} \in \mathbb{R}^{n_z}$ ,  $d_{\min} \leq d_{\max}$ ;  $G \in \mathbb{R}^{n \times n_z}$ .

Таким образом, система (1.1), (1.2) содержит три источника неопределенности: возмущения  $w(t)$ ,  $t \in [0, t_f]$ , вектор параметров начального состояния  $z$  и ошибки измерения  $\xi(s)$ ,  $s \in \hat{\Delta}$ . Неопределенности являются нестохастическими, множественными, т. е. их реализующиеся в процессе управления значения принадлежат заданным ограниченным множествам.

Целью управления является перевод системы (1.1) с гарантией, т. е. при любых реализациях неопределенностей, удовлетворяющих (1.3), (1.4), на заданное терминальное множество  $X_f = \{x \in \mathbb{R}^n : Hx \leq g\}$ , где  $H \in \mathbb{R}^{m \times n}$ ,  $g \in \mathbb{R}^m$ , и минимизация гарантированного значения линейного терминального критерия качества —  $c^{\top}x(t_f)$ .

Пусть в некотором процессе управления, в котором на систему (1.1) было подано управление  $u^*(t)$ ,  $t \in [0, t_f]$ , и записаны измерения  $y^*(s)$ ,  $s \in \hat{\Delta}$ , реализовались возмущение  $w^*(t)$ ,  $t \in [0, t_f]$ , вектор параметров  $z^*$  и ошибки измерения  $\xi^*(s)$ ,  $s \in \hat{\Delta}$ . Поскольку  $z^*$ ,  $w^*$ ,  $\xi^*$  неизвестны наблюдателю, состояния  $x^*(t)$  системы (1.1) в каждый момент времени  $t$  также остаются неизвестными. Оценить неизвестное состояние  $x^*(t)$  можно следующим образом.

Наряду с системой (1.1) будем рассматривать соответствующие ей номинальную (детерминированную) систему управления

$$\dot{x}_0 = Ax_0 + Bu, \quad x_0(0) = x_0, \quad t \in [0, t_f], \quad (1.5)$$

и содержащую неопределенности систему наблюдения

$$\dot{\hat{x}} = A\hat{x} + Mw, \quad \hat{x}(0) = Gz, \quad z \in Z, \quad w(t) \in W, \quad t \in [0, t_f]. \quad (1.6)$$

Траекторию системы (1.5) при заданном  $u(t)$ ,  $t \in [0, t_f]$ , будем обозначать  $x_0(t|x_0, u)$ ,  $t \in [0, t_f]$ , траекторию системы (1.6) при фиксированных  $z$ ,  $w(t)$ ,  $t \in [0, t_f]$ , —  $\hat{x}(t|z, w)$ ,  $t \in [0, t_f]$ . Очевидно,  $x^*(t) = x_0^*(t) + \hat{x}(t|z^*, w^*)$ , где  $x_0^*(t) = x_0(t|x_0, u^*)$  известно.

Далее используются следующие обозначения:  $\hat{W}(\tau)$  — совокупность всех возмущений  $w(\cdot) = (w(t), t \in [0, \tau])$ , которые могут реализоваться на промежутке времени  $[0, \tau]$ ;  $\mathcal{W}(\tau)$  — совокупность всех возмущений на промежутке  $[\tau, t_f]$ ,  $\mathcal{W} = \mathcal{W}(0)$ ;  $\hat{\Delta}(\tau) = \{h, \dots, \tau\}$ ,  $\tau \in \hat{\Delta}$ .

**О п р е д е л е н и е 1.** Будем говорить, что вектор параметров начального состояния  $z \in Z$  и возмущение  $w(\cdot) \in \hat{W}(\tau)$  совместимы с управлением  $u^*(t)$ ,  $t \in [0, \tau]$ , и измерениями  $y^*(s)$ ,  $s \in \hat{\Delta}(\tau)$ , если найдутся такие ошибки измерения  $\xi(s) \in \Xi$ ,  $s \in \hat{\Delta}(\tau)$ , что

$$y^*(s) = Cx_0^*(s) + C\hat{x}(s|z, w) + \xi(s), \quad s \in \hat{\Delta}(\tau). \quad (1.7)$$

Пусть  $\Omega^*(\tau)$  — множество всех пар  $(z, w)$ , совместимых с  $u^*(t)$ ,  $t \in [0, \tau]$ ,  $y^*(s)$ ,  $s \in \hat{\Delta}(\tau)$ . С учетом (1.7)  $\Omega^*(\tau) = \{(z, w) \in Z \times \hat{W}(\tau) : y^*(s) - Cx_0^*(s) - C\hat{x}(s|z, w) \in \Xi, s \in \hat{\Delta}(\tau)\}$ . Положим  $\hat{y}^*(s) = y^*(s) - Cx_0^*(s)$ ,  $s \in \hat{\Delta}(\tau)$ , и будем называть такой сигнал очищенным. Очищенный сигнал  $\hat{y}^*(s)$ ,  $s \in \hat{\Delta}$ , совпадает с сигналом, который был бы записан в системе наблюдения (1.6), (1.2) при реализовавшихся  $z^*$ ,  $w^*$ ,  $\xi^*$ . Тогда  $\Omega^*(\tau)$  не зависит от управления  $u^*(t)$ ,  $t \in [0, \tau]$ :

$$\Omega^*(\tau) = \{(z, w) \in Z \times \hat{W}(\tau) : \hat{y}^*(s) - C\hat{x}(s|z, w) \in \Xi, s \in \hat{\Delta}(\tau)\}. \quad (1.8)$$

Состояние номинальной системы  $x_0^*(\tau)$  и множество  $\Omega^*(\tau)$  позволяют охарактеризовать информационное множество  $X^*(\tau)$  [2; 8] состояний системы (1.1) в момент  $\tau$ :

$$x^*(\tau) \in X^*(\tau) = \{x \in \mathbb{R}^n : x = x_0^*(\tau) + \hat{x}(\tau|z, w), (z, w) \in \Omega^*(\tau)\}.$$

**О п р е д е л е н и е 2.** Пара  $(\tau, X^*(\tau))$  называется *текущей позицией* в конкретном процессе управления системой (1.1), (1.2).

**З а м е ч а н и е 1.** Эквивалентным определением позиции может служить тройка  $(\tau, x_0^*(\tau), \Omega^*(\tau))$ . С целью упрощения обоснований в теоретической части (разд. 2) будем пользоваться позицией  $(\tau, X^*(\tau))$ , а в конструктивной части (разд. 3, 4) прибегать к обоим определениям.

В связи с наличием неопределенностей в системе (1.1), (1.2) управление необходимо осуществлять с помощью обратной связи. Простейшей обратной связью, которую можно предложить для оптимального гарантированного управления системой (1.1), (1.2), является оптимальная размыкаемая обратная связь. При ее определении не учитывается будущая информация о поведении системы, а только информация об управлениях  $u^*(t)$ ,  $t \in [0, \tau]$ , и измерениях  $y^*(s)$ ,  $s \in \hat{\Delta}(\tau)$ , которая содержится в позиции  $(\tau, X^*(\tau))$ . Алгоритм построения оптимальных размыкаемых обратных связей по неточным измерениям предложен в работе [13].

Цель настоящей работы — построение *оптимальных замыкаемых обратных связей* и развитие результатов работ [6; 9; 10] на случай оптимального гарантированного управления системой (1.1) по неточным измерениям (1.2).

## 2. Оптимальные замыкаемые обратные связи

Оптимальные замыкаемые обратные связи строятся в предположении, что помимо информации о текущей позиции процесса управления  $(\tau, X^*(\tau))$  известна дополнительная информация о поведении системы в будущем. Согласно работам [6; 10] такую информацию несут в себе моменты замыкания системы (1.1), (1.2). Введем необходимые обозначения и предположения.

Пусть до начала процесса управления зафиксированы  $N \geq 1$  моментов замыкания  $t_1 < \dots < t_N$ ,  $t_j \in \Delta \setminus \{0\}$ ,  $j = 1, \dots, N$ . Они разбивают интервал управления  $[0, t_f]$  на  $N + 1$  промежутков  $[t_j, t_{j+1}[$ ,  $j = 0, 1, \dots, N$ , где считается, что  $t_0 = 0$ ,  $t_{N+1} = t_f$ .

**Предположение 1.** В каждый момент  $t_j$ ,  $j = 1, \dots, N$ , в зависимости от реализовавшегося в процессе управления информационного множества  $X^*(t_j)$  можно выбрать новое управление  $u_j(t|X^*(t_j)) \in U$ ,  $t \in [t_j, t_{j+1}[$ , и применить его к системе (1.1) до момента  $t_{j+1}$ .

Для  $j = 0, 1, \dots, N$  обозначим:  $\Delta_j = \{t_j, \dots, t_{j+1} - h\}$ ;  $\hat{\Delta}_j = \{t_j + h, \dots, t_{j+1}\}$ ;  $u_j(\cdot) = (u_j(t), t \in [t_j, t_{j+1}[$ ), — управление;  $w_j(\cdot) = (w_j(t), t \in [t_j, t_{j+1}[$ ), — возмущение на  $[t_j, t_{j+1}[$ ;  $\mathcal{U}_j = \{u_j(\cdot) : u_j(t) \in U, t \in [t_j, t_{j+1}[$  — множество доступных управлений;  $\mathcal{W}_j = \{w_j(\cdot) : w_j(t) \in W; t \in [t_j, t_{j+1}[$  — множество возможных возмущений на  $[t_j, t_{j+1}[$ . Обозначим через  $x_0(t_{j+1}|x_j, u_j)$  состояние номинальной системы (1.5) в момент  $t_{j+1}$ , порожденное начальным состоянием  $x(t_j) = x_j$  и управлением  $u_j(\cdot)$ .

Пусть  $\Omega_j$  — множество пар  $(z, w) \in Z \times \hat{\mathcal{W}}(t_j)$ , совместимых с некоторым очищенным сигналом  $\hat{y}(s)$ ,  $s \in \hat{\Delta}_j$ , записанным к моменту  $t_j$ . Такое множество определяется аналогично (1.8). Нас будут интересовать сигналы  $\hat{y}_j(s)$ ,  $s \in \hat{\Delta}_j$ , которые могут быть получены в системе (1.6), (1.2), а также множество  $\Omega_{j+1}$  к моменту  $t_{j+1}$ , его связь с  $\Omega_j$  и сигналом  $\hat{y}_j(s)$ ,  $s \in \hat{\Delta}_j$ .

Множество всех возможных сигналов измерения в системе (1.6), (1.2) на  $\hat{\Delta}_j$  имеет вид

$$\mathcal{Y}_j = \{\hat{y}_j(\cdot) : \hat{y}_j(s) = C\hat{x}(s|z, (w, w_j)) + \xi(s), \xi(s) \in \Xi, s \in \hat{\Delta}_j, (z, w) \in \Omega_j, w_j(\cdot) \in \mathcal{W}_j\},$$

где  $(w(\cdot), w_j(\cdot)) \in \hat{\mathcal{W}}(t_{j+1})$  — возмущение на промежутке  $[0, t_{j+1}[$ , разбито на  $w(\cdot) \in \hat{\mathcal{W}}(t_j)$  — возмущение на промежутке времени  $[0, t_j[$  и  $w_j(\cdot) \in \mathcal{W}_j$  — возмущение на  $[t_j, t_{j+1}[$ .

Нетрудно видеть, что  $\Omega_{j+1}$  состоит из пар  $(z, (w, w_j))$ , совместимых с  $\hat{y}_j(\cdot) \in \mathcal{Y}_j$ :

$$\Omega_{j+1} = \Omega(t_{j+1}|\Omega_j, \hat{y}_j) = \{(z, (w, w_j)) \in Z \times \hat{\mathcal{W}}(t_{j+1}) : \hat{y}_j(s) - C\hat{x}(s|z, (w, w_j)) \in \Xi, s \in \hat{\Delta}_j, (z, w) \in \Omega_j, w_j(\cdot) \in \mathcal{W}_j\}.$$

Пусть теперь  $X_j \in \text{conv}\mathbb{R}^n$  — некоторое информационное множество состояний системы (1.1) в момент времени  $t_j$ . Как и множество  $X^*(\tau)$ , оно характеризуется состоянием системы (1.1) в момент времени  $t_j$  (обозначим его  $x_j$ ) и множеством  $\Omega_j$  (см. замечание 1). Тогда

$$X_j = \{x \in \mathbb{R}^n : x = x_j + \hat{x}(t_j|z, w), (z, w) \in \Omega_j\}.$$

По  $X_j$  определим информационное множество в момент  $t_{j+1}$ :

$$X(t_{j+1}|X_j, u_j, \hat{y}_j) = \{x \in \mathbb{R}^n : x = x_0(t_{j+1}|x_j, u_j) + \hat{x}(t_{j+1}|z, w), x_j \in X_j, (z, w) \in \Omega(t_{j+1}|\Omega_j, \hat{y}_j)\}$$

и совокупность всех таких множеств:

$$\mathcal{X}(t_{j+1}|X_j, u_j) = \{X_{j+1} \in \text{conv}\mathbb{R}^n : X_{j+1} = X(t_{j+1}|X_j, u_j, \hat{y}_j), \hat{y}_j \in \mathcal{Y}_j\}.$$

Очевидно, что  $\forall j = 1, \dots, N$  имеет место включение  $X^*(t_j) \in \mathcal{X}(t_j|X^*(t_{j-1}), u^*)$ ,  $X^*(0) = X_0$ . Поскольку информационные множества  $X^*(t_j)$ ,  $j = 1, 2, \dots, N$ , заранее (до начала процесса управления) не известны, то решение задачи оптимального гарантированного управления системой (1.1) по неточным измерениям (1.2) будем искать в виде стратегии управления моментами замыкания  $t_1, \dots, t_N$  как функции произвольных позиций  $(t_j, X_j)$ ,  $j = N - 1, \dots, 0$ . Стратегии управления обсуждаются в подразд. 2.1, а затем в подразд. 2.2 на их основе определяются оптимальные замыкаемые обратные связи в рассматриваемой задаче.

## 2.1. Оптимальная многократно замыкаемая стратегия управления

Введем понятие стратегии управления с моментами замыкания  $t_1, \dots, t_N$  для начальной позиции  $(0, X_0)$ . Эту стратегию обозначим  $\pi_N(0, X_0)$  и определим рекуррентно, начиная со случая одного момента замыкания, который имеет место для позиции процесса управления  $(t_{N-1}, X_{N-1})$ , и продолжая в обратном времени до начальной позиции  $(0, X_0)$ .

**О п р е д е л е н и е 3.** Стратегией управления с моментом замыкания  $t_N$  на промежутке  $[t_{N-1}, t_f]$  назовем совокупность

$$\pi_1(t_{N-1}, X_{N-1}) = \{u_{N-1}(\cdot|X_{N-1}); u_N(\cdot|X_N), X_N \in \mathcal{X}(t_N|X_{N-1}, u_{N-1})\}, \quad (2.1)$$

состоящую из управления  $u_{N-1}(\cdot|X_{N-1}) \in \mathcal{U}_{N-1}$  на  $[t_{N-1}, t_N[$  и семейства управлений  $u_N(\cdot|X_N) \in \mathcal{U}_N$  на  $[t_N, t_f]$ , определенных для всех  $X_N$ , которые могут реализоваться в момент  $t_N$ .

Стратегией управления с  $N - j$  моментами замыкания  $t_{j+1}, t_{j+2}, \dots, t_N$  на промежутке  $[t_j, t_f]$  назовем совокупность, состоящую из управления  $u_j(\cdot|X_j) \in \mathcal{U}_j$  на  $[t_j, t_{j+1}[$  и семейства стратегий  $\pi_{N-j-1}(t_{j+1}, X_{j+1})$  с  $N - j - 1$  моментами замыкания, определенных для всех возможных позиций  $(t_{j+1}, X_{j+1})$  процесса управления в момент замыкания  $t_{j+1}$ :

$$\pi_{N-j}(t_j, X_j) = \{u_j(\cdot|X_j); \pi_{N-j-1}(t_{j+1}, X_{j+1}), X_{j+1} \in \mathcal{X}(t_{j+1}|X_j, u_j)\}, \quad j = N - 2, \dots, 0. \quad (2.2)$$

Для каждого  $j = 0, \dots, N - 1$  управление  $u_j(\cdot|X_j)$  в составе стратегий управления (2.1), (2.2) будем называть *начальной программой* (на промежутке  $[t_j, t_{j+1}]$ ).

Траекторию системы (1.1) на промежутке  $[t_j, t_f]$ , соответствующую начальному состоянию  $x(t_j) = \varkappa \in X_j$ , стратегии  $\pi_{N-j}(t_j, X_j)$  и возмущению  $w(\cdot) = (w_j(\cdot), \dots, w_N(\cdot))$ , будем обозначать  $x(\cdot|t_j, \varkappa, \pi_{N-j}, w) = (x(t|t_j, \varkappa, \pi_{N-j}, w), t \in [t_j, t_f])$ . Определим ее как последовательное непрерывное решение систем

$$\begin{aligned} \dot{x}(t) &= Ax(t) + Bu_j(t|X_0) + Mw_j(t), \quad x(t_j) = \varkappa, \quad t \in [t_j, t_{j+1}[ \\ \dot{x}(t) &= Ax(t) + Bu_j(t|X(t_k)) + Mw_k(t), \quad t \in [t_k, t_{k+1}[, \quad k = j + 1, \dots, N. \end{aligned}$$

**О п р е д е л е н и е 4.** Стратегия управления  $\pi_{N-j}(t_j, X_j)$  называется допустимой, если выполняется включение  $x(t_f|t_j, \varkappa, \pi_{N-j}, w) \in X_f \forall \varkappa \in X_j, \forall w(\cdot) \in \mathcal{W}(t_j)$ . Допустимая стратегия  $\pi_{N-j}(t_j, X_j)$  оптимальна, если она является решением задачи

$$V_j(X_j) = \min_{\pi_{N-j}} \max_{\varkappa \in X_j, w \in \mathcal{W}(t_j)} c^\top x(t_f|t_j, \varkappa, \pi_{N-j}, w).$$

Для получения конструктивных условий допустимости и оптимальности стратегий управления (2.1), (2.2) будем применять рассуждения динамического программирования и рассматривать процесс управления последовательно, начиная с промежутка управления  $[t_N, t_f]$  и продолжая до  $[0, t_1]$ . При этом для каждого  $j = N, \dots, 1$  будем строить совокупность множеств  $X_j$ , для которых в момент замыкания  $t_j$  существует допустимая стратегия  $\pi_{N-j}(t_j, X_j)$ .

Предположим, что в момент  $t_N$  система (1.1) оказалась в позиции  $(t_N, X_N)$ . Для допустимости процесса на всем промежутке управления достаточно, чтобы управление  $u_N(\cdot|X_N) \in \mathcal{U}_N$  было гарантирующей программой (см. определение в [13]) задачи оптимального управления системой (1.1) по измерениям (1.2) для позиции  $(t_N, X_N)$ . Очевидно, что для оптимальной стратегии  $\pi_N^0(0, X_0)$  в качестве управления на  $[t_N, t_f]$  необходимо выбирать оптимальную гарантирующую программу  $u_N^0(\cdot|X_N)$  — решение задачи оптимального управления [13]

$$\begin{aligned} V_N(X_N) &= \min_{u_N} \max_{\varkappa \in X_N, w_N \in \mathcal{W}_N} c^\top x(t_f), \\ \dot{x} &= Ax + Bu_N + Mw_N, \quad x(t_N) = \varkappa, \quad u_N(t) \in U, \quad t \in [t_N, t_f], \\ x(t_f) &\in X_f \quad \forall \varkappa \in X_N, \quad \forall w_N(\cdot) \in \mathcal{W}_N. \end{aligned} \quad (2.3)$$

Положим  $V_N(X_N) = +\infty$ , если задача (2.3) не имеет решения для  $X_N$ . Введем множество  $\mathcal{X}_N = \{X_N \in \text{conv}\mathbb{R}^n : V_N(X_N) < +\infty\}$ , которое назовем *множеством замыкания* в момент  $t_N$ .

Для позиции  $(t_{N-1}, X_{N-1})$  управление  $u_{N-1}(\cdot|X_{N-1}) \in \mathcal{U}_{N-1}$  должно быть таким, чтобы для любого множества  $X(t_N|X_{N-1}, u_{N-1}, \hat{y}_{N-1})$ , которое может реализоваться в момент  $t_N$ , можно было продолжить процесс управления, выбирая гарантирующую программу  $u_N(\cdot|X_N)$ . Это условие выполнено для множеств из  $\mathcal{X}_N$ . Следовательно, на промежутке  $[t_{N-1}, t_N[$  условие допустимости стратегии  $\pi_1(t_{N-1}, X_{N-1})$  с одним моментом замыкания  $t_N$  формулируется как

$$X(t_N|X_{N-1}, u_{N-1}, \hat{y}_{N-1}) \in \mathcal{X}_N \quad \forall \hat{y}_{N-1}(\cdot) \in \mathcal{Y}_{N-1}. \quad (2.4)$$

Оптимизируя процесс по всем  $u_{N-1}(\cdot|X_{N-1}) \in \mathcal{U}_{N-1}$ , удовлетворяющим условию (2.4), получим оптимальную начальную программу  $u_{N-1}^0(\cdot|X_{N-1})$  как решение минимаксной задачи

$$V_{N-1}(X_{N-1}) = \min_{u_{N-1} \in \mathcal{U}_{N-1}} \max_{\hat{y}_{N-1} \in \mathcal{Y}_{N-1}} V_N(X(t_N|X_{N-1}, u_{N-1}, \hat{y}_{N-1})).$$

Продолжая описанный процесс, получим уравнение Беллмана

$$V_j(X_j) = \min_{u_j \in \mathcal{U}_j} \max_{\hat{y}_j \in \mathcal{Y}_j} V_{j+1}(X(t_{j+1}|X_j, u_j, \hat{y}_j)), \quad X_j \in \text{conv}\mathbb{R}^n, \quad j = N-1, \dots, 0, \quad (2.5)$$

начальное условие для которого дает  $V_N(X_N)$ , определенное согласно (2.3), и множества замыкания в моменты  $t_j$ ,  $j = N, \dots, 1$ :  $\mathcal{X}_j = \{X_j \in \text{conv}\mathbb{R}^n : V_j(X_j) < +\infty\}$ . Решение уравнения Беллмана (2.5) дает оптимальные начальные программы  $u_j^0(\cdot|X_j)$ ,  $X_j \in \mathcal{X}_j$ , в составе оптимальных стратегий управления  $\pi_{N-j}^0(t_j, X_j)$ ,  $j = N-1, \dots, 0$ .

**Предположение 2.** *Параметры системы (1.1), измерительного устройства (1.2), ограничений (1.3) и терминального множества  $X_f$  таковы, что*

- 1) *множество замыкания  $\mathcal{X}_1$  непусто;*
- 2) *существует управление  $u_0(\cdot|X_0) \in \mathcal{U}_0$  такое, что  $X(t_1|X_0, u_0, \hat{y}_0) \in \mathcal{X}_1 \quad \forall \hat{y}_0 \in \mathcal{Y}_0$ .*

Предположение 2 дает условия существования допустимых стратегий управления с моментами замыкания  $t_1, \dots, t_N$  в задаче оптимального управления системой (1.1) по измерениям (1.2).

## 2.2. Оптимальная замыкаемая обратная связь и ее реализация

Для определения оптимальной замыкаемой обратной связи погрузим задачу оптимального управления системой (1.1) по неточным измерениям (1.2) в класс стратегий управления с моментами замыкания  $t_1, \dots, t_N$  в семейство задач, зависящее от позиции  $(\tau, X)$ :

$$V(\tau, X) = \min_{\pi_{N-j}} \max_{\varkappa \in X, w \in \mathcal{W}(\tau)} c^\top x(t_f|\tau, \varkappa, \pi_{N-j}, w), \quad X \in \text{conv}\mathbb{R}^n, \quad \tau \in \Delta_j, \quad j = 0, 1, \dots, N.$$

Здесь считается, что процесс управления начинается в момент времени  $\tau$  из начального состояния  $x(\tau) = \varkappa \in X$ . Решением этой задачи при  $\tau \in \Delta_j$  будет оптимальная стратегия с  $N-j$  моментами замыкания  $t_{j+1}, \dots, t_N$ :

$$\pi_{N-j}^0(\tau, X) = \{u_j^0(\cdot|\tau, X); \pi_{N-j-1}^0(t_{j+1}, X_{j+1}), X_{j+1} \in \mathcal{X}(t_{j+1}|\tau, X, u_j^0)\},$$

где оптимальная начальная программа  $u_j^0(\cdot|\tau, X)$  определена на промежутке  $[\tau, t_{j+1}[$ .

Используя рассуждения динамического программирования, как в подразд. 2.1, установим, что  $u_j^0(\cdot|\tau, X)$  находится как решение минимаксной задачи

$$V(\tau, X) = \min_{u_j \in \mathcal{U}_j(\tau)} \max_{\hat{y}_j \in \mathcal{Y}_j(\tau)} V_{j+1}(X(t_{j+1}|\tau, X, u_j, \hat{y}_j)). \quad (2.6)$$

В задаче (2.6)  $X(t_{j+1}|\tau, X, u_j, \hat{y}_j)$  — информационное множество в момент  $t_{j+1}$  при начальном состоянии  $x(\tau) \in X$ , управлении  $u_j(\cdot) \in \mathcal{U}_j(\tau)$  и очищенном сигнале  $\hat{y}_j(\cdot) \in \mathcal{Y}_j(\tau)$ ;  $\mathcal{U}_j(\tau)$ ,  $\mathcal{Y}_j(\tau)$  — сужения  $\mathcal{U}_j$ ,  $\mathcal{Y}_j$  на промежуток  $[\tau, t_{j+1}[$ . Очевидно,  $V(t_j, X_j) = V_j(X_j)$ .

Обозначим через  $\mathcal{X}_\tau^\pi$  совокупность всех множеств  $X \in \text{conv}\mathbb{R}^n$ , для которых существует оптимальная стратегия  $\pi_{N-j}^0(\tau, X)$ ,  $\tau \in \Delta$ .

**О п р е д е л е н и е 5.** Функцию  $u_\pi^0(\tau, X) = u_j^0(\tau|\tau, X)$ ,  $X \in \mathcal{X}_\tau^\pi$ ,  $\tau \in \Delta_j$ ,  $j = 0, 1, \dots, N$ , назовем оптимальной замыкаемой (дискретной) обратной связью по измерениям; функцию  $u_\pi^*(t) = u_\pi^0(\tau, X^*(\tau))$ ,  $t \in [\tau, \tau + h[$ ,  $\tau \in \Delta_j$ ,  $j = 0, 1, \dots, N$ , — реализацией оптимальной замыкаемой обратной связи по измерениям в конкретном процессе управления.

Из определения 5 следует, что для построения реализации оптимальной замыкаемой обратной связи по измерениям необходимо решать минимаксные задачи (2.6). Начнем с простейшего случая однократно замыкаемой стратегии управления (подразд. 3.1), а затем обобщим эти результаты на случай многократных замыканий (см. подразд. 3.2).

### 3. Построение оптимальных стратегий управления

Решение будем строить для начальной позиции  $(0, X_0)$ ; обобщение на случай позиций  $(\tau, X)$ ,  $\tau \in \Delta_j$ ,  $j = 0, \dots, N - 1$ , приводится в разд. 4.

#### 3.1. Построение однократно замыкаемых стратегий

Пусть  $N = 1$ , т. е. будем строить решение задачи оптимального управления системой (1.1) по измерениям (1.2) в классе стратегий управления с одним моментом замыкания  $t_1 \in \hat{\Delta}$ ,  $t_1 < t_f$ . Согласно (2.1) и (2.5) оптимальная однократно замыкаемая стратегия имеет вид  $\pi_1^0(0, X_0) = \{u_0^0(\cdot|X_0); u_1^0(t_1, X_1), X_1 \in \mathcal{X}(t_1|X_0, u_0^0)\}$  и состоит из оптимальной начальной программы

$$u_0^0(\cdot|X_0) = \arg \min_{u_0 \in \mathcal{U}_0} \max_{\hat{y}_0 \in \mathcal{Y}_0} V_1(X(t_1|X_0, u_0, \hat{y}_0)) \quad (3.1)$$

и оптимальной гарантирующей программы  $u_1^0(\cdot|X_1)$ , которая является решением задачи (2.3) при  $N = 1$ . Рассмотрим последнюю задачу подробнее.

Напомним (см. замечание 1), что множество  $X_1$  зависит от состояния  $x_1$  и множества  $\Omega_1$  (произвольных в силу произвольности  $X_1$ ) следующим образом:

$$X_1 = \{x \in \mathbb{R}^n : x = x_1 + \hat{x}(t_1|z, w), (z, w) \in \Omega_1\}. \quad (3.2)$$

Согласно [13] задача (2.3) для  $X_1$  вида (3.2) сводится к детерминированной задаче оптимального управления, которая имеет вид

$$\begin{aligned} V_1(X_1) &= \min_{u_1} h_{m+1}^\top x_0(t_f) + \mu_{1m+1}(\Omega_1), \\ \dot{x}_0 &= Ax_0 + Bu_1, \quad x_0(t_1) = x_1, \quad u_1(t) \in U, \quad t \in [t_1, t_f], \\ h_i^\top x_0(t_f) &\leq g_i - \mu_{1i}(\Omega_1), \quad i = 1, 2, \dots, m, \end{aligned} \quad (3.3)$$

где  $h_{m+1} := c$ ;  $h_i$ ,  $i = 1, \dots, m$ , —  $i$ -я строка матрицы  $H$ ;  $g_i$  —  $i$ -я компонента вектора  $g$ ;

$$\mu_{1i}(\Omega_1) = \max_{(z, w) \in \Omega_1, w_1 \in \mathcal{W}_1} h_i^\top \hat{x}(t_f|z, (w, w_1)), \quad i = 1, 2, \dots, m + 1. \quad (3.4)$$

С целью единообразного представления всех задач оптимального управления, возникающих в данном разделе (ср., например, с (3.15)), задачу (3.3) перепишем в эквивалентном виде

$$\begin{aligned} V_1(X_1) &= \min_{\alpha, u_1} \alpha, \\ \dot{x}_0 &= Ax_0 + Bu_1, \quad x_0(t_1) = x_1, \quad u_1(t) \in U, \quad t \in [t_1, t_f], \\ \Phi_f x_0(t_f) - \lambda_f \alpha &\leq g_f - \mu_1(\Omega_1), \end{aligned} \quad (3.5)$$

где  $\Phi_f = \begin{pmatrix} H \\ c^\top \end{pmatrix}$ ;  $g_f = \begin{pmatrix} g \\ 0 \end{pmatrix}$ ;  $\lambda_f = (0, \dots, 0, 1)^\top \in \mathbb{R}^{m+1}$ ;  $\mu_1(\Omega_1) = (\mu_{1i}(\Omega_1); i = 1, \dots, m + 1)$ .

При численном решении в классе дискретных управлений задача оптимального управления (3.5) сводится к задаче линейного программирования:

$$\begin{aligned} V_1(X_1) &= \min_{\alpha, u_1} \alpha, \\ \sum_{t \in \Delta_1} D_1(t)u_1(t) - \lambda_f \alpha &\leq g_f - G_1(t_1)x_1 - \mu_1(\Omega_1), \\ u_{\min} &\leq u_1(t) \leq u_{\max}, \quad t \in \Delta_1, \end{aligned} \quad (3.6)$$

где  $D_1(t) = \int_t^{t+h} G_1(\vartheta)B d\vartheta$ ,  $t \in \Delta_1$ ,  $G_1(t) = \Phi_f e^{A(t_f-t)}$ ,  $t \in [t_1, t_f]$ .

В правой части основного ограничения задачи линейного программирования (3.6) присутствуют два слагаемых, имеющих отношение к позиции  $(t_1, X_1)$ . Обозначим их сумму как

$$\chi_1(X_1) = G_1(t_1)x_1 + \mu_1(\Omega_1). \quad (3.7)$$

Вектор  $\chi_1(X_1) \in \mathbb{R}^{m+1}$  будем называть *достаточной оценкой* позиции  $(t_1, X_1)$ . Конечномерная достаточная оценка  $\chi_1(X_1)$  полностью характеризует множество  $X_1$  с точки зрения его последующего использования в задаче оптимального управления (3.3). Это позволяет перейти от множественных позиций  $(t_1, X_1)$  к новым конечномерным позициям  $(t_1, \chi_1)$ ,  $\chi_1 \in \mathbb{R}^{m+1}$ .

Рассмотрим семейство задач, зависящее от произвольного  $(m+1)$ -вектора  $\chi_1$ :

$$\hat{V}_1(\chi_1) = \min_{\alpha, u_1} \alpha, \quad \sum_{t \in \Delta_1} D_1(t)u_1(t) - \lambda_f \alpha \leq g_f - \chi_1, \quad u_{\min} \leq u_1(t) \leq u_{\max}, \quad t \in \Delta_1. \quad (3.8)$$

Очевидно,  $V_1(X_1) = \hat{V}_1(\chi_1(X_1))$ .

Нетрудно видеть, что если управление  $u_0(\cdot|X_0)$  таково, что задача (3.8) имеет решение для достаточных оценок  $\chi_1(X(t_1|X_0, u_0, \hat{y}_0))$  при любом  $\hat{y}_0 \in \mathcal{Y}_0$ , то соответствующая стратегия управления  $\pi_1(0, X_0)$  допустима.

Пусть  $\hat{X}(t_1|X_0, u_0)$  — множество всех достаточных оценок  $\chi_1$ , которые могут быть получены в системе (1.1), (1.2) с управлением  $u_0(\cdot|X_0)$  к моменту замыкания  $t_1$ :

$$\hat{X}(t_1|X_0, u_0) = \{\chi_1 \in \mathbb{R}^{m+1} : \chi_1 = \chi_1(X(t_1|X_0, u_0, \hat{y}_0)), \quad \hat{y}_0 \in \mathcal{Y}_0\}. \quad (3.9)$$

Тогда оптимальная однократно замыкаемая стратегия управления  $\pi_1^0(0, X_0)$  определяется оптимальной начальной программой  $u_0^0(\cdot|X_0)$ , которая является решением задачи (ср. с (3.1))

$$V_0(X_0) = \min_{u_0 \in \mathcal{U}_0} \max_{\chi_1 \in \hat{X}(t_1|X_0, u_0)} \hat{V}_1(\chi_1). \quad (3.10)$$

Введем множество

$$\hat{X}_1(\alpha) = \{\chi_1 \in \mathbb{R}^{m+1} : \hat{V}_1(\chi_1) \leq \alpha\},$$

которое будем называть *множеством замыкания* в момент  $t_1$  для достаточных оценок.

Тогда задачу (3.10) можно переписать в виде

$$V_0(X_0) = \min_{\alpha, u_0 \in \mathcal{U}_0} \alpha, \quad \hat{X}(t_1|X_0, u_0) \subset \hat{X}_1(\alpha), \quad (3.11)$$

и для ее решения остается описать множества  $\hat{X}(t_1|X_0, u_0)$  и  $\hat{X}_1(\alpha)$ .

В подразд. 3.2 будет установлено (см. утверждение 1), что множество замыкания  $\hat{X}_1(\alpha)$  определено для всех  $\alpha \in \mathbb{R}$  и зависимость от  $\alpha$  имеет вид

$$\hat{X}_1(\alpha) = \{\chi_1 \in \mathbb{R}^{m+1} : P_1 \chi_1 \leq g_1 + \lambda_1 \alpha\}, \quad (3.12)$$

где  $P_1 \in \mathbb{R}^{m_1 \times (m+1)}$ ,  $g_1, \lambda_1 \in \mathbb{R}^{m_1}$  — матрица и векторы специального вида (см. (3.22)).

**З а м е ч а н и е 2.** Множество  $\hat{X}_1(\alpha)$  может содержать векторы  $\bar{\chi}_1$ , для которых не найдется  $X_1 \neq \emptyset$ ,  $\bar{\chi}_1 = \chi_1(X_1)$ . Однако в реальном процессе такие достаточные оценки в множестве (3.9) не реализуются, и соответствующие им решения задачи (3.8) не используются.

Перейдем к множеству  $\hat{X}(t_1|X_0, u_0)$ . Из (3.7) и (3.9) следует, что

$$\hat{X}(t_1|X_0, u_0) = \{\chi_1 \in \mathbb{R}^{m+1} : \chi_1 = G_1(t_1)x_0(t_1|x_0, u_0) + \mu_1, \mu_1 \in M_1\},$$

где  $M_1$  — множество всех векторов  $\mu_1(\Omega_1)$ , которые могут реализоваться к моменту  $t_1$ . Напомним, что реализующиеся  $\Omega_1$  имеют вид  $\Omega(t_1|\Omega_0, \hat{y}_0)$  (см. обозначения в разд. 2), поэтому

$$M_1 = \{\mu_1 \in \mathbb{R}^{m+1} : \mu_1 = \mu_1(\Omega(t_1|\Omega_0, \hat{y}_0)), \hat{y}_0(\cdot) \in \mathcal{Y}_0\}.$$

Здесь компоненты вектора  $\mu_1(\Omega(t_1|\Omega_0, \hat{y}_0))$  находятся из задач (3.4).

Включение  $\hat{X}(t_1|X_0, u_0) \subset \hat{X}_1(\alpha)$  в задаче (3.11) с учетом представления (3.12) для множества замыкания  $\hat{X}_1(\alpha)$  примет вид  $P_1\chi_1 \leq g_1 + \lambda_1\alpha \quad \forall \chi_1 \in \hat{X}(t_1|X_0, u_0)$ , или эквивалентно

$$P_1(G_1(t_1)x_0(t_1|x_0, u_0) + \mu_1) \leq g_1 + \lambda_1\alpha \quad \forall \mu_1 \in M_1. \quad (3.13)$$

Оценим наихудшие реализации вектора  $\mu_1 \in M_1$  в направлениях, задаваемых строками  $p_{1i}$ ,  $i = 1, 2, \dots, m_1$ , матрицы  $P_1$ :

$$\mu_{0i}(\Omega_0) = \max_{\mu_1 \in M_1} p_{1i}^\top \mu_1 = \max_{\hat{y}_0 \in \mathcal{Y}_0} p_{1i}^\top \mu_1(\Omega(t_1|\Omega_0, \hat{y}_0)), \quad i = 1, 2, \dots, m_1, \quad (3.14)$$

и составим из них вектор  $\mu_0(\Omega_0) = (\mu_{0i}(\Omega_0), i = 1, \dots, m_1)$ . Здесь  $\Omega_0 = Z \times \{0\}$ .

Неравенство (3.13) выполняется тогда и только тогда, когда выполнено неравенство

$$P_1G_1(t_1)x_0(t_1|x_0, u_0) \leq g_1 + \lambda_1\alpha - \mu_0(\Omega_0).$$

Обозначим  $\Phi_1 = P_1G_1(t_1)$ . Теперь задачу (3.11) построения оптимальной начальной программы  $u_0^0(\cdot|X_0)$  можно свести к детерминированной задаче оптимального управления

$$\begin{aligned} V_0(X_0) &= \min_{\alpha, u_0} \alpha, \\ \dot{x}_0 &= Ax_0 + Bu_0, \quad x_0(0) = x_0, \quad u_0(t) \in U, \quad t \in [0, t_1], \\ \Phi_1 x_0(t_1) - \lambda_1 \alpha &\leq g_1 - \mu_0(\Omega_0). \end{aligned} \quad (3.15)$$

Таким образом, для построения оптимальной однократно замыкаемой стратегии  $\pi_1^0(0, X_0)$  нужно найти параметры  $P_1, g_1, \lambda_1$  множества замыкания (3.12), вычислить компоненты вектора  $\mu_0(\Omega_0)$ , решив задачи (3.14), и найти оптимальную начальную программу из задачи (3.15).

### 3.2. Построение многократно замыкаемых стратегий

Перейдем к построению оптимальных стратегий управления с  $N > 1$  моментами замыкания. По индукции, начиная с  $j = N$  и заканчивая  $j = 0$ , покажем, что оптимальные начальные программы  $u_j^0(\cdot|X_j)$ ,  $j = N - 1, \dots, 0$ , а также оптимальная гарантирующая программа  $u_N^0(\cdot|X_N)$  являются решением задач оптимального управления

$$\begin{aligned} V_j(X_j) &= \min_{\alpha, u_j} \alpha, \\ \dot{x}_0 &= Ax_0 + Bu_j, \quad x_0(t_j) = x_j, \quad u_j(t) \in U, \quad t \in [t_j, t_{j+1}], \\ \Phi_{j+1} x_0(t_{j+1}) - \lambda_{j+1} \alpha &\leq g_{j+1} - \mu_j(\Omega_j), \end{aligned} \quad (3.16)$$

где  $\Phi_{j+1} \in \mathbb{R}^{m_{j+1} \times n}$ ;  $\lambda_{j+1}, g_{j+1}, \mu_j(\Omega_j) \in \mathbb{R}^{m_{j+1}}$ . Конкретные формулы для их вычисления будут установлены ниже.

При  $j = N$  в задаче (3.16) положим  $\Phi_{N+1} = \Phi_f$ ,  $g_{N+1} = g_f$ ,  $\lambda_{N+1} = \lambda_f$ ,  $\mu_N(\Omega_N) = (\mu_{Ni}(\Omega_N), i = 1, \dots, m+1)$ :

$$\mu_{Ni}(\Omega_N) = \max_{(z,w) \in \Omega_N, w_N \in \mathcal{W}_N} h_i^\top \hat{x}(t_f | z, (w, w_N)), \quad i = 1, 2, \dots, m+1, \quad (3.17)$$

ср. с формулами (3.4). Очевидно, что тогда задача (3.16) при  $j = N$  совпадает с задачей (3.5), в которой индекс 1 заменен на  $N$ .

Пусть установлено, что оптимальные начальные программы  $u_{N-1}^0(\cdot | X_{N-1}), \dots, u_j^0(\cdot | X_j)$  являются решениями соответствующих задач (3.16). Докажем для  $u_{j-1}^0(\cdot | X_{j-1})$ .

Задача оптимального управления (3.16) в классе дискретных управлений эквивалентна следующей задаче линейного программирования:

$$\begin{aligned} V_j(X_j) &= \min_{\alpha, u_j} \alpha, \\ \sum_{t \in \Delta_j} D_j(t) u_j(t) - \lambda_{j+1} \alpha &\leq g_{j+1} - G_j(t_j) x_j - \mu_j(\Omega_j), \\ u_{\min} &\leq u_j(t) \leq u_{\max}, \quad t \in \Delta_j, \end{aligned} \quad (3.18)$$

где  $D_j(t) = \int_t^{t+h} G_j(\vartheta) B d\vartheta$ ,  $t \in \Delta_j$ ,  $G_j(t) = \Phi_{j+1} e^{A(t_{j+1}-t)}$ ,  $t \in [t_j, t_{j+1}]$ ,  $j = 0, 1, \dots, N$ .

Аналогично (3.7) введем вектор достаточных оценок позиции  $(t_j, X_j)$ , где  $X_j$  зависит от позиции  $(t_j, x_j, \Omega_j)$ :

$$\chi_j(X_j) = G_j(t_j) x_j + \mu_j(\Omega_j),$$

и рассмотрим семейство задач, зависящее от произвольного  $m_{j+1}$ -вектора  $\chi_j$ :

$$\hat{V}_j(\chi_j) = \min_{\alpha, u_j} \alpha, \quad \sum_{t \in \Delta_j} D_j(t) u_j(t) - \lambda_{j+1} \alpha \leq g_{j+1} - \chi_j, \quad u_{\min} \leq u_j(t) \leq u_{\max}, \quad t \in \Delta_j. \quad (3.19)$$

По задаче (3.19) определим множество замыкания  $\hat{X}_j(\alpha)$ ,  $\alpha \in \mathbb{R}$ , в момент  $t_j$ :

$$\hat{X}_j(\alpha) = \{\chi_j \in \mathbb{R}^{m_{j+1}} : \hat{V}_j(\chi_j) \leq \alpha\}.$$

Исследование зависимости множеств замыкания  $\hat{X}_j(\alpha)$  от параметра  $\alpha$  для задач оптимального гарантированного управления в классе стратегий управления с замыканиями опирается на результаты работы [10]. Следуя [10], нетрудно установить, что при любом  $\alpha \in \mathbb{R}$  множество  $\hat{X}_j(\alpha)$  является выпуклым многогранником. Пусть построена система  $p_{ji} \in \mathbb{R}^{m_{j+1}}$ ,  $\|p_{ji}\| = 1$ ,  $i = 1, 2, \dots, m_j$ , нормалей этих многогранников. Тогда

$$\hat{X}_j(\alpha) = \{\chi_j \in \mathbb{R}^{m_{j+1}} : p_{ji}^\top \chi_j \leq f_{ji}(\alpha), \quad i = 1, 2, \dots, m_j\},$$

где  $f_{ji}(\alpha)$  — оптимальное значение задачи линейного программирования

$$f_{ji}(\alpha) = \max_{\chi_j, u_j} p_{ji}^\top \chi_j, \quad \chi_j + \sum_{t \in \Delta_j} D_j(t) u_j(t) \leq g_{j+1} + \lambda_{j+1} \alpha, \quad u_{\min} \leq u_j(t) \leq u_{\max}, \quad t \in \Delta_j. \quad (3.20)$$

**Утверждение 1.** При любых  $\alpha \in \mathbb{R}$ ,  $j = 1, \dots, N$  множество  $\hat{X}_j(\alpha)$  является выпуклым многогранником вида

$$\hat{X}_j(\alpha) = \{\chi_j \in \mathbb{R}^{m_{j+1}} : P_j \chi_j \leq g_j + \lambda_j \alpha\}, \quad (3.21)$$

где  $P_j \in \mathbb{R}^{m_j \times m_{j+1}}$ ,  $g_j, \lambda_j \in \mathbb{R}^{m_j}$ ,

$$P_j = \begin{pmatrix} p_{ji}^\top \\ i = 1, \dots, m_j \end{pmatrix}, \quad g_j = \begin{pmatrix} f_{ji}(0) \\ i = 1, \dots, m_j \end{pmatrix}, \quad \lambda_j = \begin{pmatrix} p_{ji}^\top \lambda_{j+1} \\ i = 1, \dots, m_j \end{pmatrix}. \quad (3.22)$$

Доказательство. Покажем, что при любом  $i = 1, \dots, m_j$  функция  $f_{ji}(\alpha)$ ,  $\alpha \in \mathbb{R}$ , является линейной. Для этого построим задачу, двойственную (3.20):

$$\begin{aligned} f_{ji}(\alpha) = \min_{\nu, v_*, v^*} & \left\{ (g_{j+1} + \lambda_{j+1}\alpha)^\top \nu + \sum_{t \in \Delta_j} \left( u_{\max}^\top v^*(t) - u_{\min}^\top v_*(t) \right) \right\}, \\ & \nu = p_{ji}, \quad \nu \geq 0, \\ D_j(t)^\top \nu + v^*(t) - v_*(t) = 0, & \quad v^*(t) \geq 0, \quad v_*(t) \geq 0, \quad t \in \Delta_j. \end{aligned} \quad (3.23)$$

В (3.23)  $\nu \in \mathbb{R}^{m_j+1}$ ,  $v_*(t)$ ,  $v^*(t) \in \mathbb{R}^r$ ,  $t \in \Delta_j$  — двойственные переменные. Оптимальные значения прямой (3.20) и двойственной (3.23) задач совпадают в силу теоремы двойственности.

В силу первого ограничения-равенства задачи (3.23)  $\nu = p_{ji} \geq 0$ , откуда следует, что задача (3.20) не ограничена сверху для направлений  $p_{ji}$ , содержащих отрицательные компоненты. Следовательно, нормальными  $\hat{X}_j(\alpha)$  могут быть только векторы  $p_{ji} \geq 0$ ,  $i = 1, 2, \dots, m_j$ .

Второе ограничение-равенство задачи (3.23) принимает вид  $v^*(t) - v_*(t) = -D_j(t)^\top p_{ji}$ ,  $t \in \Delta_j$ . Переменными оптимизации остаются только  $v^*(t)$ ,  $v_*(t)$ ,  $t \in \Delta_j$ , поэтому

$$f_{ji}(\alpha) = (g_{j+1} + \lambda_{j+1}\alpha)^\top p_{ji} + \min_{v_*, v^*} \sum_{t \in \Delta_j} \left( u_{\max}^\top v^*(t) - u_{\min}^\top v_*(t) \right),$$

и решение задачи минимизации здесь не зависит от параметра  $\alpha$ . Отсюда следует, что  $f_{ji}(\alpha) = f_{ji}(0) + p_{ji}^\top \lambda_{j+1} \alpha$ ,  $\alpha \in \mathbb{R}$ , и  $\hat{X}_j(\alpha) = \{\chi_j \in \mathbb{R}^{m_j+1} : p_{ji}^\top \chi_j \leq f_{ji}(0) + p_{ji}^\top \lambda_{j+1} \alpha, i = 1, 2, \dots, m_j\}$ , что в матричной записи дает требуемое представление (3.21).  $\square$

Нетрудно видеть, что если управление  $u_{j-1}(\cdot | X_{j-1})$  таково, что задача (3.19) имеет решение для достаточных оценок  $\chi_j(X(t_j | X_{j-1}, u_{j-1}, \hat{y}_{j-1}))$  при любом  $\hat{y}_{j-1} \in \mathcal{Y}_{j-1}$ , то соответствующая стратегия управления  $\pi_{N-j+1}(t_{j-1}, X_{j-1})$  с моментами замыкания  $t_j, \dots, t_N$  допустима.

Пусть теперь  $\hat{X}(t_j | X_{j-1}, u_{j-1})$  — множество всех достаточных оценок  $\chi_j$ , которые могут быть получены в системе (1.1), (1.2) с управлением  $u_{j-1}(\cdot | X_{j-1})$  к моменту замыкания  $t_j$ :

$$\hat{X}(t_j | X_{j-1}, u_{j-1}) = \{\chi_j \in \mathbb{R}^{m_j+1} : \chi_j = G_j(t_j) x_0(t_j | x_{j-1}, u_{j-1}) + \mu_j, \mu_j \in M_j\}, \quad (3.24)$$

где  $M_j$  — множество всех векторов  $\mu_j(\Omega_j)$ , которые могут реализоваться к моменту  $t_j$ :

$$M_j = \{\mu_j \in \mathbb{R}^{m_j+1} : \mu_j = \mu_j(\Omega(t_j | \Omega_{j-1}, \hat{y}_{j-1})), \hat{y}_{j-1}(\cdot) \in \mathcal{Y}_{j-1}\}.$$

Рассуждая аналогично (3.10), (3.11), установим, что для нахождения  $u_{j-1}^0(\cdot | X_{j-1})$  необходимо решать задачу

$$V_{j-1}(X_{j-1}) = \min_{\alpha, u_{j-1} \in \mathcal{U}_{j-1}} \alpha, \quad \hat{X}(t_j | X_{j-1}, u_{j-1}) \subset \hat{X}_j(\alpha).$$

С учетом представлений (3.21) и (3.24) эта задача принимает вид

$$\begin{aligned} V_{j-1}(X_{j-1}) = \min_{\alpha, u_{j-1} \in \mathcal{U}_{j-1}} & \alpha, \\ P_j(G_j(t_j) x_0(t_j | x_{j-1}, u_{j-1}) + \mu_j) & \leq g_j + \lambda_j \alpha \quad \forall \mu_j \in M_j. \end{aligned} \quad (3.25)$$

Обозначим  $\Phi_j = P_j G_j(t_j)$ ,  $j = 1, \dots, N$ .

Оценим наихудшие реализации вектора  $\mu_j \in M_j$  в направлениях, задаваемых векторами  $p_{ji}$ ,  $i = 1, 2, \dots, m_j$ :

$$\mu_{j-1i}(\Omega_{j-1}) = \max_{\mu_j \in M_j} p_{ji}^\top \mu_j = \max_{\hat{y}_{j-1} \in \mathcal{Y}_{j-1}} p_{ji}^\top \mu_j(\Omega(t_j | \Omega_{j-1}, \hat{y}_{j-1})), \quad i = 1, 2, \dots, m_j, \quad (3.26)$$

и составим из них вектор  $\mu_{j-1}(\Omega_{j-1}) = (\mu_{j-1i}(\Omega_{j-1}), i = 1, \dots, m_j)$ .

Для задачи (3.25) окончательно получим

$$V_{j-1}(X_{j-1}) = \min_{\alpha, u_{j-1} \in \mathcal{U}_{j-1}} \alpha, \quad \Phi_j x_0(t_j | x_{j-1}, u_{j-1}) - \lambda_j \alpha \leq g_j - \mu_{j-1}(\Omega_{j-1}),$$

что совпадает с предположением индукции (см. задачу (3.16)).

**Утверждение 2.** Пусть для задачи оптимального гарантированного управления системой (1.1) по неточным измерениям (1.2) в классе стратегий управления с моментами замыкания  $t_1, \dots, t_N$  выполнено предположение 2. Тогда существует оптимальная стратегия  $\pi_N^0(0, X_0)$ , для которой оптимальная начальная программа  $u_0^0(\cdot|X_0)$  находится как решение задачи линейного программирования (3.18) при  $j = 0$ .

**Доказательство.** В силу эквивалентности задачи (3.16) и задачи линейного программирования (3.18) достаточно показать существование оптимального решения в последней. При выполнении предположения 2 в рассматриваемой задаче существует допустимая многократно замыкаемая стратегия управления  $\pi_N(0, X_0)$ . Ее начальная программа  $u_0(\cdot|X_0)$  вместе со значением  $\alpha = \max_{\hat{y}_0 \in \mathcal{Y}_0} V_1(X(t_1|X_0, u_0, \hat{y}_0))$  составляют допустимое решение задачи линейного программирования (3.18). Поскольку (3.18) ограничена снизу, существование в ней допустимого решения влечет и существование оптимального  $\{u_0^0(\cdot|x_0), \alpha^0\}$ .  $\square$

Для построения оптимальной многократно замыкаемой стратегии управления  $\pi_N^0(0, X_0)$  необходимо найти параметры  $P_j, g_j, \lambda_j$  множеств замыкания (3.21),  $j = N, \dots, 1$ , и вектор  $\mu_0(\Omega_0)$ , решить задачу (3.18) при  $j = 0$ . При реализации оптимальной стратегии в конкретном процессе управления: в моменты  $t_j, j = 1, \dots, N$ , вычислять  $\mu_j(\Omega^*(t_j))$ , решать (3.18) при  $x_j = x_0^*(t_j)$ . Отсюда следует, что в процессе управления системой не нужно знать полностью информационное множество  $X^*(t_j)$ , достаточно вычислять оценки  $\mu_j(\Omega^*(t_j))$ .

### 3.3. Вычисление оценок информационных множеств

Задачи (3.17), (3.26) вычисления оценок  $\mu_j(\Omega_j), j = 0, 1, \dots, N$ , являются достаточно сложными многоуровневыми задачами оптимизации. При наличии в системе (1.1) кусочно-непрерывных возмущений даже первая в последовательности этих задач — задача (3.17) — является задачей оптимального управления с промежуточными фазовыми ограничениями. Поэтому с целью упрощения выкладок далее рассмотрим простой случай, когда в (1.1) возмущения отсутствуют ( $M = 0$ ). Тогда решение системы наблюдения (1.6) имеет вид  $\hat{x}(t|z) = e^{At}Gz$ ,  $t \in [0, t_f]$ , и исследуемые задачи сводятся к задачам линейного программирования. В [13] показано, как получить задачу линейного программирования для параметрических возмущений.

Информационное множество  $\Omega_j$ , совместимое с измерениями  $\hat{y}(\cdot) = (\hat{y}_0(\cdot), \dots, \hat{y}_{j-1}(\cdot))$ , определенными для моментов  $s \in \hat{\Delta}(t_j)$ , является многогранником вида

$$\begin{aligned} \Omega_j &= \{z \in Z : \hat{y}_k(s) - \hat{D}(s)z \in \Xi, s \in \hat{\Delta}_k, k = 0, 1, \dots, j-1\} \\ &= \{z \in \mathbb{R}^{n_z} : \underline{v}_k(\hat{y}_k) \leq -\hat{D}_k z \leq \bar{v}_k(\hat{y}_k), k = 0, 1, \dots, j-1, d_{\min} \leq z \leq d_{\max}\}, \end{aligned}$$

где  $\hat{D}(s) = Ce^{As}G, s \in \hat{\Delta}$ ,

$$\hat{D}_j = \begin{pmatrix} \hat{D}(s) \\ s \in \hat{\Delta}_j \end{pmatrix}, \quad \bar{v}_j(\hat{y}_j) = \begin{pmatrix} \xi_{\max} - \hat{y}_j(s) \\ s \in \hat{\Delta}_j \end{pmatrix}, \quad \underline{v}_j(\hat{y}_j) = \begin{pmatrix} -\xi_{\max} - \hat{y}_j(s) \\ s \in \hat{\Delta}_j \end{pmatrix}, \quad j = 0, 1, \dots, N.$$

Начнем с задачи (3.17). Обозначив  $q_{Ni}^\top = h_i^\top e^{At_f}G, i = 1, 2, \dots, m+1$ , получим задачу линейного программирования вида

$$\mu_{Ni}(\Omega_N) = \max q_{Ni}^\top z, \quad \underline{v}_j(\hat{y}_j) \leq -\hat{D}_j z \leq \bar{v}_j(\hat{y}_j), \quad j = 0, 1, \dots, N-1, \quad d_{\min} \leq z \leq d_{\max}. \quad (3.27)$$

Предположим, что задача вычисления оценки  $\mu_{ji}(\Omega_j), i = 1, 2, \dots, m_{j+1}$ , может быть представлена в виде следующей задачи линейного программирования:

$$\mu_{ji}(\Omega_j) = \max q_{ji}^\top \omega, \quad \underline{d}_{jk}(\hat{y}_k) \leq Q_{jk} \omega \leq \bar{d}_{jk}(\hat{y}_k), \quad k = 0, 1, \dots, j-1, \quad \underline{b}_j \leq S_j \omega \leq \bar{b}_j, \quad (3.28)$$

где  $\omega \in \mathbb{R}^{n_j}, n_{j-1} = n_j m_{j+1} + n_z + |\hat{\Delta}_{j-1}|, j = N, \dots, 1, n_N = n_z; Q_{jk}, S_j$  — некоторые матрицы, правила построения которых будут получены ниже;  $\underline{d}_{jk}, \bar{d}_{jk}$  зависят от  $\hat{y}_k$  линейно. Остальные элементы задачи от измерений  $\hat{y}$  не зависят.

Очевидно, задача (3.27) может быть записана как (3.28), если  $\omega = z$ ,  $Q_{Nk} = -\hat{D}_k$ ,  $\underline{d}_{Nk}(\hat{y}_k) = \underline{v}_k(\hat{y}_k)$ ,  $\bar{d}_{Nk}(\hat{y}_k) = \bar{v}_k(\hat{y}_k)$ ,  $k = 0, 1, \dots, N-1$ ;  $S_N = E$ ,  $\underline{b}_N = d_{\min}$ ,  $\bar{b}_N = d_{\max}$ .

Пусть теперь  $j < N$ . Задача (3.26) с учетом (3.28) примет вид

$$\mu_{j-1i}(\Omega_{j-1}) = \max_{\hat{y}_{j-1} \in \mathcal{Y}_{j-1}} \sum_{l=1}^{m_{j+1}} (p_{j-1i})_l \max_{\omega^{(l)}} q_{jl}^\top \omega^{(l)},$$

где  $(p_{j-1i})_l$  —  $l$ -я компонента вектора  $p_{j-1i}$ ;  $\omega^{(l)}$  — переменные оптимизации внутренних задач максимизации, каждая из которых удовлетворяет ограничениям (3.28).

Попутно с доказательством утверждения 1 было получено, что  $p_{ji} \geq 0 \forall j, i$ . Кроме того, все внутренние задачи максимизации независимы, поэтому, полагая  $q_{j-1il}^\top = (p_{j-1i})_l q_{jl}^\top$ , получим

$$\mu_{j-1i}(\Omega_{j-1}) = \max_{\hat{y}_{j-1}(\cdot) \in \mathcal{Y}_{j-1}, \omega^{(l)}} \sum_{l=1}^{m_{j+1}} q_{j-1il}^\top \omega^{(l)},$$

$$\underline{d}_{jk}(\hat{y}_k) \leq Q_{jk} \omega^{(l)} \leq \bar{d}_{jk}(\hat{y}_k), \quad k = 0, 1, \dots, j-1, \quad \underline{b}_j \leq S_j \omega^{(l)} \leq \bar{b}_j, \quad l = 0, 1, \dots, m_{j+1},$$

где максимум требуется отыскать среди всех  $\omega^{(l)}$ ,  $l = 1, 2, \dots, m_{j+1}$ , и  $\hat{y}_{j-1}(\cdot)$ . С учетом вида  $\mathcal{Y}_{j-1}$ ,  $\Omega_{j-1}$  последнюю задачу оптимизации перепишем как

$$\mu_{j-1i}(\Omega_{j-1}) = \max \sum_{l=1}^{m_{j+1}} q_{j-1il}^\top \omega^{(l)},$$

$$\begin{aligned} \underline{v}_k(\hat{y}_k) &\leq -\hat{D}_k z \leq \bar{v}_k(\hat{y}_k), \quad \underline{d}_{jk}(\hat{y}_k) \leq Q_{jk} \omega^{(l)} \leq \bar{d}_{jk}(\hat{y}_k), \quad k = 0, 1, \dots, j-2, \\ \underline{d}_{jj-1}(\hat{y}_{j-1}) &\leq Q_{jj-1} \omega^{(l)} \leq \bar{d}_{jj-1}(\hat{y}_{j-1}), \quad \hat{y}_{j-1}(s) = \hat{D}(s)z + \xi(s), \quad \xi(s) \in \Xi, \quad s \in \hat{\Delta}_{j-1}, \\ d_{\min} &\leq z \leq d_{\max}, \quad \underline{b}_j \leq S_j \omega^{(l)} \leq \bar{b}_j, \quad l = 1, 2, \dots, m_{j+1}. \end{aligned}$$

Здесь максимизация по  $\omega := (z; \xi(s), s \in \hat{\Delta}_{j-1}; \omega^{(l)}, l = 1, 2, \dots, m_{j+1})$ . Первая группа ограничений зависит от  $\hat{y}_0(\cdot), \dots, \hat{y}_{j-2}(\cdot)$ , по ней строятся блочные матрицы  $Q_{j-1k}$  и векторы  $\underline{d}_{j-1k}$ ,  $\bar{d}_{j-1k}$ ,  $k = 0, 1, \dots, j-2$ . Вторая и третья группы не зависят от  $\hat{y}_0(\cdot), \dots, \hat{y}_{j-2}(\cdot)$  и в силу линейности  $\underline{d}_{jj-1}(\hat{y}_{j-1})$ ,  $\bar{d}_{jj-1}(\hat{y}_{j-1})$  могут быть преобразованы к виду  $\underline{b}_{j-1} \leq S_{j-1} \omega \leq \bar{b}_{j-1}$ .

#### 4. Реализация оптимальной замыкаемой обратной связи по измерениям в реальном времени

Вернемся к построению оптимальной замыкаемой обратной связи по измерениям. Задача, решение которой определяет значение обратной связи  $u_\pi^0(\tau, X)$  для позиции  $(\tau, X)$ , имеет вид (2.6). Рассуждая аналогично тому, как в разд. 3, получим, что в конкретном процессе управления, в котором реализуются  $x_0^*(\tau)$ ,  $\Omega^*(\tau)$  и соответствующее им  $X^*(\tau)$ ,  $\tau \in \Delta_j$ , задача (2.6) эквивалентна

$$\begin{aligned} V(\tau, X^*(\tau)) &= \min_{\alpha, u_j} \alpha, \\ \dot{x}_0 &= Ax_0 + Bu_j, \quad x_0(\tau) = x_0^*(\tau), \quad u_j(t) \in U, \quad t \in [\tau, t_{j+1}], \\ \Phi_{j+1} x_0(t_{j+1}) - \lambda_{j+1} \alpha &\leq g_{j+1} - \mu_j(\Omega^*(\tau)), \end{aligned} \quad (4.1)$$

где  $\mu_j(\Omega^*(\tau)) = (\mu_{ji}(\Omega^*(\tau))) = \max_{\hat{y}_j \in \mathcal{Y}_j(\tau)} p_{j+1i}^\top \mu_{j+1}(\Omega(t_{j+1} | \Omega^*(\tau), \hat{y}_j))$ ,  $i = 1, \dots, m_j$ .

Предлагается следующий алгоритм управления системой (1.1) по измерениям (1.2).

**А л г о р и т м 1:** Реализации оптимальной замыкаемой обратной связи в реальном времени.

*Инициализация (до начала процесса управления):*

1. Найти параметры  $P_j$ ,  $g_j$ ,  $\lambda_j$  множеств замыкания  $\hat{X}_j(\alpha)$ ,  $\alpha \in \mathbb{R}$ ,  $j = N, \dots, 1$ .
2. Решить задачу (3.18) при  $j = 0$ , найти оптимальную начальную программу  $u_0^0(\cdot | X_0)$  в оптимальной стратегии  $\pi_N^0(0, X_0)$ .

3. Подать управление  $u_\pi^*(0) = u_0^0(0|X_0)$  на вход системы (1.1) на промежутке  $[0, h[$ .

*Общая процедура (для всех  $\tau \in \Delta \setminus \{0\}$ ;  $j: \tau \in \Delta_j$ ):*

4. Измерить  $y^*(\tau)$ , найти оценки  $\mu_j(\Omega^*(\tau))$ .

5. Решить задачу (4.1) и найти оптимальную начальную программу  $u_j^0(\cdot|\tau, X^*(\tau))$  в оптимальной стратегии  $\pi_{N-j}^0(\tau, X^*(\tau))$ .

6. Подать управление  $u_\pi^*(\tau) = u_j^0(\tau|\tau, X^*(\tau))$  на вход системы (1.1) на промежутке  $[\tau, \tau + h[$ .

Возможность реализации данного алгоритма основана на следующем утверждении.

**Утверждение 3.** Пусть выполнено предположение 2. Тогда вдоль реализующейся в любом процессе управления последовательности множеств  $X^*(\tau)$ ,  $\tau \in \Delta$ , выполняется

i) задача (4.1) имеет решение для всех позиций  $(\tau, X^*(\tau))$ ,  $\tau \in \Delta$ ;

ii) оптимальное значение задачи (4.1) не ухудшается:  $V(\tau, X^*(\tau)) \leq V(\tau - h, X^*(\tau - h))$ ,  $\tau \in \Delta \setminus \{0\}$ .

Доказательство опирается на тот факт, что оптимальная начальная программа  $u_j^0(\cdot|\tau - h, X^*(\tau - h))$ , построенная в момент времени  $\tau - h$ , является решением задачи (4.1) в момент  $\tau$  при  $\tau \in \Delta_j \setminus \{t_j\}$ . В моменты  $\tau = t_j$ ,  $j = 1, \dots, N$ , происходит переход от оптимальной стратегии  $\pi_{N-j+1}^0(t_j - h, X^*(t_j - h)) = \{u_{j-1}^0(\cdot|t_j - h, X^*(t_j - h)); \pi_{N-j}^0(t_j, X_j), X_j \in \mathcal{X}(t_j|t_j - h, X^*(t_j - h), u_{j-1}^0)\}$  с моментами замыкания  $t_j, \dots, t_N$  к управлению оптимальной стратегией с моментами замыкания  $t_{j+1}, \dots, t_N$ . Поскольку  $X^*(t_j) \in \mathcal{X}(t_j|t_j - h, X^*(t_j - h), u_{j-1}^0)$ , такая оптимальная стратегия  $\pi_{N-j}^0(t_j, X^*(t_j))$  существует, а значит, выполнено условие i) утверждения. Далее, поскольку согласно (2.6)

$$\begin{aligned} V(t_j - h, X^*(t_j - h)) &= \max_{\hat{y}_j \in \mathcal{Y}_j(t_j - h)} V_j(X(t_j|t_j - h, X^*(t_j - h), u_j^0, \hat{y}_j)) \\ &\geq V_j(X(t_j|t_j - h, X^*(t_j - h), u_j^0, \hat{y}^*(t_j))) = V_j(X^*(t_j)) = V(t_j, X^*(t_j)), \end{aligned}$$

имеет место условие ii) утверждения.  $\square$

Отметим, что параметры  $P_j, g_j, \lambda_j$  множеств замыкания  $\hat{X}_j(\alpha)$ ,  $j = N, \dots, 1$ , вычисляются до начала процесса управления и в процессе не меняются.

## 5. Пример

Для иллюстрации предложенных в работе методов оптимального управления по неточным измерениям рассмотрим на промежутке времени  $[0, t_f]$  линейную систему

$$\dot{x}_1 = x_2, \quad \dot{x}_2 = -x_1 + u, \quad x(0) = z, \quad z \in Z = \{z \in \mathbb{R}^2 : \|z\|_\infty \leq d_{\max}\}. \quad (5.1)$$

В моменты времени  $s \in \hat{\Delta} = \{h, 2h, \dots, t_f\}$  с ограниченной ошибкой  $\xi(s)$  измеряется только первая компонента состояния:  $y(s) = x_1(s) + \xi(s)$ ,  $|\xi(s)| \leq \xi_{\max}$ .

Целью управления являются перевод системы (5.1) с гарантией на терминальное множество  $X_f = \{x \in \mathbb{R}^2 : g_{\min} \leq x_1 \leq g_{\max}\}$  и минимизация гарантированного значения второй компоненты состояния в терминальный момент времени  $x_2(t_f)$ .

Параметрам задачи присвоим следующие значения:  $t_f = 6$ ,  $d_{\max} = 0.5$ ,  $\xi_{\max} = 0.2$ ;  $g_{\min} = 3$ ,  $g_{\max} = 3.5$ ;  $h = 0.2$ . При таком выборе параметров рассматриваемая задача не имеет решения в классе гарантирующих программ в силу большой неопределенности параметра  $z$ . Также задача не имеет решения в классе однократно замыкаемых стратегий управления с  $t_1 \leq 2$ .

Пусть конкретный процесс управления порожден параметром  $z^* = (0.1, -0.1)$  и ошибкой измерения  $\xi^*(s) \equiv -0.2$ ,  $s \in \hat{\Delta}$ . Будем сравнивать реализации оптимальной замыкаемой обратной связи по измерениям для двух случаев: 1)  $N = 1$ ,  $t_1 = 4$ ; 2)  $N = 2$ ,  $t_1 = 2$ ,  $t_2 = 4$ .

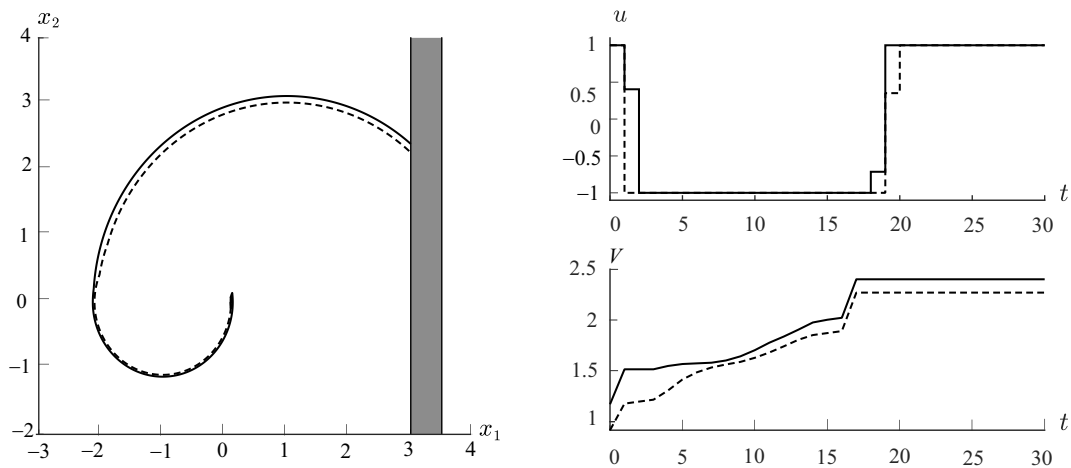


Рис. 1. Результаты решения примеров 1 (штриховая линия) и 2 (сплошная линия).

В примере 1 в начальной позиции получено значение  $V^1(0, X_0) = 0.916986$  — это оптимальное значение рассматриваемой задачи в классе стратегий с моментом замыкания  $t_1 = 4$ . К терминальному моменту времени в рассматриваемом процессе управления система оказалась в состоянии  $x^*(t_f) = (3, 2.264109)$ . Полученная траектория  $x^*(t)$ ,  $t \in [0, t_f]$ , изображена штриховой линией на рис. 1 (слева). Серая область на рисунке есть терминальное множество. В правой части рисунка также штриховыми линиями показаны реализация оптимальной однократной замыкаемой обратной связи  $u_\pi^*(\tau)$ ,  $\tau \in \Delta$ , и изменение во времени оптимального значения задачи (4.1).

В примере 2 оптимальное значение задачи в классе стратегий управления с моментами замыкания  $t_1 = 2$ ,  $t_2 = 4$  оказалось равным  $V^2(0, X_0) = 1.170824$ . К терминальному моменту времени система оказалась в состоянии  $x^*(t_f) = (3, 2.394657)$ . На рис. 1 сплошными линиями изображены результаты решения примера 2: траектория, реализация оптимальной обратной связи и изменение оптимального значения.

## Заключение

В работе исследована задача оптимального гарантированного управления линейной системой по неточным измерениям ее выходных сигналов. Для рассматриваемой задачи определяются оптимальные стратегии управления с замыканиями, где под замыканиями понимают моменты времени, в которые будут известны информационные множества системы и скорректировано управление. Установлено, что для задачи построения оптимальной многократно замыкаемой стратегии имеет место принцип разделимости процессов наблюдения и управления, соответственно, сформулированы задачи оценивания информационных множеств и детерминированные задачи оптимального управления, по которым находится оптимальная стратегия. На основе оптимальных стратегий управления определены оптимальные замыкаемые обратные связи по измерениям и предложен алгоритм реализации этих связей в реальном времени.

## СПИСОК ЛИТЕРАТУРЫ

1. Куржанский А.Б. Управление и наблюдение в условиях неопределенности. М.: Наука, 1978. 392 с.
2. Kurzhanski A.B., Varaiya P. Dynamics and control of trajectory tubes: theory and computation. Boston: Birkhäuser, 2014. 445 p. (Ser. Systems & Control: Foundations & Applications, Book 85). <https://doi.org/10.1007/978-3-319-10277-1>
3. Красовский Н.Н. Управление динамической системой. Задача о минимуме гарантированного результата. М.: Наука, 1985. 520 с.

4. Lee J.H., Yu Z. Worst-case formulations of model predictive control for systems with bounded parameters // *Automatica*. 1997. Vol. 33, no. 5. P. 763–781.  
[https://doi.org/10.1016/S0005-1098\(96\)00255-5](https://doi.org/10.1016/S0005-1098(96)00255-5)
5. Goulart P.J., Kerrigan E.C., Maciejowski J.M. Optimization over state feedback policies for robust control with constraints // *Automatica*. 2006. Vol. 42, no. 4. P. 523–533.  
<https://doi.org/10.1016/j.automatica.2005.08.023>
6. Габасов Р., Кириллова Ф.М., Костина Е.А. Замыкаемые обратные связи по состоянию для оптимизации неопределенных систем управления. II. Многократно замыкаемые обратные связи // *Автоматика и телемеханика*. 1996. № 8. С. 90–99.
7. Kostina E., Kostyukova O. Worst-case control policies for (terminal) linear-quadratic control problems under disturbances // *Inter. J. Robust and Nonlinear Control*. 2009. Vol. 19, no. 17. P. 1940–1958. <https://doi.org/10.1002/rnc.1417>
8. Kurzhanski A.B., Varaiya P. On reachability under uncertainty // *SIAM J. Control Optim.* 2002. Vol. 41, no. 1. P. 181–216. <https://doi.org/10.1109/CDC.2002.1184818>
9. Балашевич Н.В., Габасов Р., Кириллова Ф.М. Построение оптимальных обратных связей по математическим моделям с неопределенностью // *Журн. вычисл. математики и мат. физики*. 2004. Т. 44, № 2. С. 265–286.
10. Дмитрук Н.М. Многократно замыкаемая стратегия управления в линейной терминальной задаче оптимального гарантированного управления // *Тр. Ин-та математики и механики УрО РАН*. 2022. Т.28, № 3. С. 66–82. <https://doi.org/10.21538/0134-4889-2022-28-3-66-82>
11. Дмитрук Н.М. Оптимальные замыкаемые обратные связи в линейных задачах терминального управления // *Итоги науки и техники. Современная математика и ее приложения. Темат. обзор*. 2023. Т. 224. С. 43–53. <https://doi.org/10.36535/0233-6723-2023-224-43-53>
12. Dmitruk N., Findeisen R., Allgöwer F. Optimal measurement feedback control of finite-time continuous linear systems // *IFAC Proceedings Volumes*. 2008. Vol. 41, no. 2. P. 15339–15344. <https://doi.org/10.3182/20080706-5-KR-1001.02594>
13. Габасов Р., Дмитрук Н.М., Кириллова Ф.М. Оптимальное управление многомерными системами по неточным измерениям их выходных сигналов // *Тр. Ин-та математики и механики УрО РАН*. 2004. Т. 10, № 2. С. 35–57.

Поступила 15.02.2025

После доработки 17.04.2025

Принята к публикации 21.04.2025

Дмитрук Наталия Михайловна  
канд. физ.-мат. наук  
доцент, зав. кафедрой  
Белорусский государственный университет  
г. Минск  
e-mail: dmitruknb@bsu.by

## REFERENCES

1. Kurzhanskii A.B. *Upravlenie i nablyudenie v usloviyakh neopredelennosti* [Control and observation under the conditions of uncertainty]. Moscow, Nauka Publ., 1977, 392 p.
2. Kurzhanski A., Varaiya P. *Dynamics and control of trajectory tubes: theory and computation*. Boston, Birkhäuser, 2014, 445 p. <https://doi.org/10.1007/978-3-319-10277-1>
3. Krasovskiy N.N. *Upravleniye dinamicheskoy sistemoy. Zadacha o minimume garantirovannogo rezul'tata* [Dynamic system control. Minimum guaranteed result problem], Moscow, Nauka Publ., 1985, 520 p.
4. Lee J.H., Yu Z. Worst-case formulations of model predictive control for systems with bounded parameters. *Automatica*, 1997, vol. 33, iss. 5, pp. 763–781.  
[https://doi.org/10.1016/S0005-1098\(96\)00255-5](https://doi.org/10.1016/S0005-1098(96)00255-5)
5. Goulart P.J., Kerrigan E.C., Maciejowski J.M. Optimization over state feedback policies for robust control with constraints. *Automatica*, 2006, vol. 42, iss. 4, pp. 523–533.  
<https://doi.org/10.1016/j.automatica.2005.08.023>
6. Gabasov R., Kirillova F.M., Kostina E.A. Closed-loop state feedback for optimization of uncertain control systems. II: Multiply closed feedback. *Autom. Remote Control*, 1996, vol. 57, no. 8, pp. 1137–1145.

7. Kostina E., Kostyukova O. Worst-case control policies for (terminal) linear-quadratic control problems under disturbances. *Inter. J. Robust and Nonlinear Control*, 2009, vol. 19, no. 17, pp. 1940–1958. <https://doi.org/10.1002/rnc.1417>
8. Kurzhanski A.B., Varaiya P. On reachability under uncertainty. *SIAM J. Control Optim.*, 2002, vol. 41, no. 1, pp. 181–216. <https://doi.org/10.1109/CDC.2002.1184818>
9. Balashevich N.V., Gabasov R., Kirillova F.M. The construction of optimal feedback from mathematical models with uncertainty. *Comput. Math. Math. Phys.*, 2004, vol. 44, no. 2, pp. 247–267.
10. Dmitruk N.M. Multiply closed control strategy in a linear terminal problem of optimal guaranteed control. *Proc. Steklov Inst. Math. (Suppl.)*, 2022, vol. 319, suppl. 1, pp. S112–S128. <https://doi.org/10.1134/S0081543822060104>
11. Dmitruk N.M. Closed-loop state feedback in linear problems of terminal control. *Itogi Nauki i Tekh. Sovrem. Mat. i ee Pril. Temat. Obz.*, 2023, vol. 224, pp. 43–53 (in Russian). <https://doi.org/10.36535/0233-6723-2023-224-43-53>
12. Dmitruk N., Findeisen R., Allgöwer F. Optimal measurement feedback control of finite-time continuous linear systems. *IFAC Proceedings Volumes*, 2008, vol. 41, no. 2, pp. 15339–15344. <https://doi.org/10.3182/20080706-5-KR-1001.02594>
13. Gabasov R., Dmitruk N.M., Kirillova F.M. Optimal control of multidimensional systems by inaccurate measurements of their output signals. *Proc. Steklov Inst. Math. (Suppl.)*, 2004, suppl. 2, pp. S52–S75.

Received February 15, 2025

Revised April 17, 2025

Accepted April 21, 2025

**Funding Agency:** This work was supported by the National Program for Scientific Research of the Republic of Belarus “Convergence 2025” (project no. 1.2.04.1).

*Natalia Mikhailovna Dmitruk*, Cand. Sci. (Phys.-Math.), Belarusian State University, Minsk, 220030 Belarus, e-mail: dmitrukn@bsu.by.

Cite this article as: N. M. Dmitruk. Optimal multiple-closed measurement feedback in the linear optimal control problem. *Trudy Instituta Matematiki i Mekhaniki UrO RAN*, 2025, vol. 31, no. 2, pp. 108–124.