

## ТЕМА 5 МЕТОД ДИНАМИЧЕСКОГО ПРОГРАММИРОВАНИЯ БЕЛЛМАНА ДЛЯ СИСТЕМ УПРАВЛЕНИЯ С НЕПРЕРЫВНЫМ И ДИСКРЕТНЫМ ВРЕМЕНЕМ

### 5.1. Метод динамического программирования решения задач оптимального управления

Рассмотрим задачу оптимального управления: найти управления и траектории, на которых функционал

$$Q = \int_{t_0}^{t_1} G(x, u, t) dt + \Phi(x(t_1)) \quad (5.1)$$

достигает своего экстремального (минимального) значения для системы

$$\dot{x}(t) = f(x, u, t), \quad (5.2)$$

где

$$x(t) = (x_1(t), \dots, x_n(t))^T \in \Omega_t(X) \subseteq X, \quad (5.3)$$

$$u(t) = (u_1(t), \dots, u_r(t))^T \in \Omega_t(U) \subseteq U. \quad (5.4)$$

Здесь  $X$  – фазовое пространство,  $U$  – пространство управляющих воздействий,  $t \in [t_0, t_1]$ .

В задачах (5.1) - (5.4) моменты времени  $t_0, t_1$  в общем случае считаются неизвестными и подлежат определению. Эти моменты после их определения будем обозначать через  $t_0^0, t_1^0$ .

Метод динамического программирования является следствием принципа оптимальности, который был сформулирован Р.Белманом [2]. Принцип оптимальности справедлив для достаточно широкого класса задач оптимального управления, но не для всех. Для задачи (5.1) – (5.4) принцип оптимальности может быть сформулирован следующим образом: если некоторая траектория  $AC$  управляемой системы (5.2) является оптимальной траекторией задачи (5.1) – (5.4), то траектория  $BC$  также будет оптимальной при любом выборе точки  $B$  на оптимальной траектории  $AC$ .

Приведем другую формулировку принципа оптимальности. Пусть  $u^0(t), x^0(t), t_0 \leq t \leq t_1$  – решение задачи (5.1) – (5.4), где  $u^0(t)$  – опти-

мальное управление,  $x^0(t)$  – оптимальная траектория, и пусть  $t'$  – произвольный фиксированный момент времени,  $t' \in [t_0, t_1]$ . Тогда решение задачи (5.1) – (5.4) для  $t \geq t'$  определяется фиксированным значением  $x^0(t')$  и не зависит от  $u^0(t), x^0(t)$  для  $t < t'$ , то есть

$$\inf_{u \in \Omega(U(x^0(t')))} \left\{ \int_{t'}^{t_1} G(x, u, t) dt + \Phi(x(t_1)) \right\} = \int_{t'}^{t_1} G(x^0, u^0, t) dt + \Phi(x^0(t_1)).$$

Для задачи (5.1) – (5.4) принцип оптимальности Беллмана следует из свойства аддитивности определенного интеграла [4].

Доказательство принципа оптимальности можно провести следующим образом. Пусть:

$$\begin{aligned} Q^0 &= \inf_{\substack{u(t) \in \Omega_1(U) \\ x(t) \in \Omega_1(X) \\ t_0^0 \leq t \leq t_1^0}} Q(u) = \int_{t_0^0}^{t_1^0} G(x^0, u^0, t) dt + \Phi(x^0(t_1^0)) = \\ &= \int_{t_0^0}^{t^*} G(x^0, u^0, t) dt + \int_{t^*}^{t_1^0} G(x^0, u^0, t) dt + \Phi(x^0(t_1^0)) = Q_1^0 + Q_2^0. \end{aligned}$$

Здесь  $t^*$  – произвольная точка с  $[t_0^0, t_1^0]$ .

Рассмотрим задачу (5.1) - (5.4) при условии, что:

$$t_0^0 = t^*, x(t^*) = x^0(t^*).$$

Решение этой задачи обозначим через  $\tilde{u}(t), \tilde{x}(t), t^* \leq t \leq t_1^0$ .

Допустим, вопреки принципу оптимальности, это решение не совпадает с  $u^0(t), x^0(t)$  при  $t > t^*$ . Тогда

$$\tilde{Q} = \int_{t^*}^{\tilde{t}_1} G(\tilde{x}, \tilde{u}, t) dt + \Phi(\tilde{x}(\tilde{t}_1)) < Q_2^0.$$

Построим допустимое управление для задачи (5.1) – (5.4) в виде кусочно-непрерывной функции

$$u_*(t) = \begin{cases} u^0(t), & t_0^0 \leq t < t^*, \\ \tilde{u}(t), & t^* \leq t < t_1^0. \end{cases}$$

Соответствующая этому управлению траектория будет иметь вид:

$$x_*(t) = \begin{cases} x^0(t), & t_0^0 \leq t < t^*, \\ \tilde{x}(t), & t^* \leq t \leq t_1^0. \end{cases}$$

Для решения  $u_*(t), x_*(t)$  задачи (5.1) – (5.4) будем иметь

$$Q(u_*) = Q_1^0 + \tilde{Q} < Q_1^0 + Q_2^0 = Q^0.$$

Последнее неравенство означает, что решение  $u^0(t), x^0(t)$  не является оптимальным, поскольку  $u_*(t)$  дает меньшее значение функционала  $Q$ .

Полученное противоречие доказывает справедливость принципа оптимальности.

### 5.1.1. Уравнение Беллмана для непрерывных систем в интегральной форме

Приведем дискретный аналог задачи оптимального управления (5.1) – (5.4). Разобьем заданный интервал времени равномерно точками:  $t_0^0 = t_0, t_1, t_2, \dots, t_k, \dots, t_1^0 = t_N$ .

Обозначим подинтервалы времени через  $\Delta t_k = \Delta t = t_{k+1} - t_k$ , состояние системы в момент времени  $t_k$  через  $x(t_k) = x_k, k = \overline{0, N}$ , и управления в соответствии  $u(t_k) = u_k, k = \overline{0, N-1}$ .

Тогда дискретный аналог функционала (5.1) будет иметь вид:

$$\begin{aligned} Q &= Q(x_0, t_0, \{u_k\}_{k=0}^{N-1}) = \sum_{k=0}^{N-1} G(x_k, u_k, t_k) \Delta t_k + \Phi(x_N) = \\ &= \sum_{k=0}^{N-1} F_0(x_k, u_k, t_k) + \Phi(x_N) \longrightarrow \inf \end{aligned} \quad (5.5)$$

Дискретный аналог для системы (5.2) получим следующим образом:

$$\frac{x_{k+1} - x_k}{\Delta t_k} = f(x_k, u_k, t_k), \text{ откуда}$$

$$x_{k+1} = x_k + f(x_k, u_k, t_k) \Delta t_k = F(x_k, u_k, t_k), k = \overline{0, N-1}, \quad (5.6)$$

Множества (5.3), (5.4) в случае дискретного времени будут выглядеть соответственно:

$$x_k \in \Omega_k(X), k = \overline{0, N}, \quad (5.7)$$

$$u_k \in \Omega_k(U), k = \overline{0, N-1}. \quad (5.8)$$

Для постановки задачи оптимального управления дискретной системой (5.6) предполагается, что множества (5.7), (5.8) непустые и ограничены. Задача оптимального управления (5.5) – (5.8) имеет смысл только в том случае, когда из точек множества  $\Omega_0(X)$  можно перейти в точки множества  $\Omega_N(X)$  через точки множеств  $\Omega_k(X)$ ,  $k = \overline{1, N-1}$ .

**Определение 5.1.** Множество  $\Omega_N(X)$  называется **достижимым** из точек  $x_k \in \Omega_k(X)$ ,  $k = \overline{0, N-1}$ , если существуют такие допустимые управления  $\{u_j\}$ ,  $j = \overline{k, N-1}$ , что соответствующая им, согласно уравнению (5.6), траектория  $\{x_j\}$ ,  $j = \overline{k, N}$  с начальной точкой  $x_k$  соединяет эту точку с некоторой точкой множества  $\Omega_N(X)$ .

Если множество начальных значений  $\Omega_0(X)$  состоит не из одного элемента, то задача (5.5) - (5.8) разбивается на две задачи:

а) нахождения допустимых управлений, на которых достигается минимум функционала (5.5) при фиксированном значении  $x_0 \in \Omega_0(X)$ , то есть

$$\min_{\{u_k\}_{k=0}^{k=N-1}} Q(x_0, t_0, \{u_k\}_{k=0}^{k=N-1}) = Q(x_0, t_0);$$

б) нахождения минимума  $Q(x_0, t_0)$  как функции переменной  $x_0$  на множестве  $\Omega_0(X)$ , то есть

$$Q^0 = \min_{x_0 \in \Omega_0(X)} Q(x_0, t_0) = Q^0(t_0).$$

Для фиксированного момента времени  $t_k, k = \overline{0, N-1}$  введем некоторую функцию  $S_k(x_k, t_k)$ , которую будем называть **функцией Беллмана** в виде:

$$\begin{aligned} S_k(x_k, t_k) &= \min_{\{u_j\}_{j=k}^{N-1}} \left\{ \sum_{j=k}^{N-1} F_0(x_j, u_j, t_j) + \Phi(x_N) \right\} = \\ &= \sum_{j=k}^{N-1} F_0(x_j, u_j^0(x_k), t_j) + \Phi(x_N), \end{aligned} \quad (5.9)$$

где  $u_j^0(x_k), k = \overline{j, N-1}$ , – последовательность управлений, что соответствует оптимальному движению системы (5.6) с некоторой точки  $x_k \in \Omega_k(X)$ , взятой в момент  $t_k$ , в точки множества  $\Omega_N(X)$ .

Выделим в формуле (5.9) первый член. Имеем

$$S_k(x_k, t_k) = F_0(x_k, u_k^0(x_k), t_k) + \sum_{j=k+1}^{N-1} F_0(x_j, u_j^0(x_k), t_j) + \Phi(x_N).$$

Далее возьмем  $j = k+1$  и для управлений  $u_k^0(x_k)$ , под действием которых система (5.6) переходит в точку  $x_{k+1}: x_{k+1} = F_0(x_k, u_k^0(x_k), t_k)$ , рассмотрим функцию Беллмана

$$\begin{aligned} S_{k+1}(x_{k+1}, t_{k+1}) &= \min_{\{u_k\}_{j=k+1}^{N-1}} \left\{ \sum_{j=k+1}^{N-1} F_0(x_j, u_j, t_j) + \Phi(x_N) \right\} = \\ &= \sum_{j=k+1}^{N-1} F_0(x_j, u_j^0(x_{k+1}), t_j) + \Phi(x_N), \end{aligned} \quad (5.10)$$

где  $u_j^0(x_{k+1}), j = \overline{k+1, N-1}$  – последовательность управлений, которые соответствуют оптимальному движению системы (5.6) с указанной точки  $x_{k+1} \in \Omega_{k+1}(X)$  в точки множества  $\Omega_N(X)$ .

Из принципа оптимальности Беллмана следует, что решение задачи (5.5) – (5.8) на интервале  $[t_k, t_N]$  совпадает с решением соответствующей задачи на  $[t_{k+1}, t_N]$ , если переход от  $x_k$  к  $x_{k+1}$  осуществлено со-

гласно с оптимальным управлением  $u_k^0(x_k)$  для системы управления (5.6). Отсюда получим, что управления будут совпадать:

$$u_k^0(x_k) = u_j^0(x_{k+1}), \quad j = k + 1, N - 1,$$

Итак, учитывая это и формулу (5.10), выражение для функции  $S_k(x_k, t_k)$  можно записать в виде:

$$S_k(x_k, t_k) = F_0(x_k, u_k^0(x_k), t_k) + S_{k+1}(x_{k+1}, t_{k+1}).$$

Поскольку  $x_{k+1} = F_0(x_k, u_k^0(x_k), t_k)$ , окончательно получим:

$$S_k(x_k, t_k) = \min_{u_k \in \Omega_k(U)} \{F_0(x_k, u_k, t_k) + S_{k+1}(F(x_k, u_k, t_k), t_{k+1})\} \quad (5.11)$$

для всех  $k = \overline{0, N-1}$ .

При этом  $S_N(x_N, t_N) = \Phi(x_N)$ .

Уравнение (5.11) называется **разностным уравнением Беллмана**.

Полученное уравнение Беллмана лежит в основе **метода динамического программирования**.

## 5.2. Алгоритм метода динамического программирования для дискретных систем

Алгоритм метода динамического программирования решения задачи вида (5.5) – (5.8) для дискретных систем управления состоит из двух частей: нахождение управлений как функций от состояний системы (прямой ход) и вычисления оптимальных управлений и оптимальной траектории (обратный ход).

А: Прямой ход.

Шаг 1. Положим в уравнении Беллмана (5.11)  $k = N - 1$  и решим задачу

$$\begin{aligned} S_{N-1}(x_{N-1}, t_{N-1}) &= \\ &= \min_{u_{N-1} \in \Omega_{N-1}(U)} \{F_0(x_{N-1}, u_{N-1}, t_{N-1}) + \Phi(F(x_{N-1}, u_{N-1}, t_{N-1}))\} \end{aligned}$$

для всех точек множества  $\Omega_{N-1}(X)$ , из которых достижимо (можно перевести систему) множество  $\Omega_N(X)$ , то есть для точек  $x_N = F(x_{N-1}, u_{N-1}(x_{N-1}), t_{N-1}) \in \Omega_N(X)$ .

Находим  $u_{N-1}^0(x_{N-1})$  как функцию точек  $x_{N-1} \in \Omega_{N-1}(X)$ .

Шаг 2. Для  $k = N - 2$  решим задачу

$$\begin{aligned} & S_{N-2}(x_{N-2}, t_{N-2}) = \\ & = \min_{u_{N-2} \in \Omega_{N-2}(U)} \{F_0(x_{N-2}, u_{N-2}, t_{N-2}) + S_{N-1}(x_{N-1}, t_{N-1})\} = \\ & = \min_{u_{N-2} \in \Omega_{N-2}(U)} \{F_0(x_{N-2}, u_{N-2}, t_{N-2}) + \\ & \quad + S_{N-1}(F(x_{N-2}, u_{N-2}, t_{N-2}), t_{N-1})\} \end{aligned}$$

для всех  $x_{N-2} \in \Omega_{N-2}(X)$ , из которых достижимо множество  $\Omega_N(X)$ .

Отсюда находим  $u_{N-2}^0(x_{N-2})$  для  $x_{N-2} \in \Omega_{N-2}(X)$ .

Продолжаем дальше процесс, пока не дойдем до  $k = 0$ .

Шаг  $N$ . Для  $k = 0$  решим задачу

$$S_0(x_0, t_0) = \min_{u_0 \in \Omega_0(U)} \{F_0(x_0, u_0, t_0) + S_1(F(x_0, u_0, t_0), t_1)\}$$

для всех  $x_0 \in \Omega_0(X)$ , из которых достижимо множество  $\Omega_N(X)$ .

Получим  $u_0^0(x_0), x_0 \in \Omega_0(X)$ .

В: Обратный ход.

Если множество  $\Omega_0(X)$  состоит более чем из одного элемента, то нужно решить задачу:

$$\min_{x_0 \in \Omega_0(X)} S_0(x_0, t_0) = S_0(x_0^0, t_0) = Q^0(t_0).$$

Найдя  $x_0^0$ , получим оптимальное управление  $u_0^0(x_0^0) = u_0^0$  в момент времени  $t = t_0$ .

Шаг 1. Подставим найденные оптимальные  $x_0^0, u_0^0(x_0^0)$  в уравнение (5.6):

$$x_1^0 = F(x_0^0, u_0^0, t_0).$$

Таким образом, найдем  $x_1^0$  в момент  $t = t_1$ . Подставляя значения  $x_1^0$  в функцию  $u_1^0(x_1^0)$ , полученную на прямом ходе алгоритма, находим оптимальное управление  $u_1^0(x_1^0) = u_1^0$ .

Продолжаем этот процесс.

⋮

Шаг  $N$ . Аналогично находим управления  $u_{N-1}^0(x_{N-1}^0) = u_{N-1}^0$  и точку  $x_N^0 = F(x_{N-1}^0, u_{N-1}^0, t_{N-1})$ .

Таким образом, нашли  $\{u_j^0\}, j = \overline{0, N-1}, \{x_j^0\}, j = \overline{0, N}$  – оптимальное управление и оптимальную траекторию для задачи (5.5) – (5.8).

**Замечание 5.1.** К достоинствам метода динамического программирования можно отнести сведение исходной задачи большой размерности к последовательному решению одностепенных задач меньшей размерности. Таким образом, вместо одновременного нахождения всех  $N \cdot r$  неизвестных управлений для задачи оптимального управления (5.5) – (5.8) последовательно решаем  $N$  задач условной минимизации по  $u_k, k = \overline{0, N-1}$  и каждая из этих задач имеет  $r$  неизвестных.

**Замечание 5.2.** Метод динамического программирования всегда дает решение задачи синтеза оптимального управления, которая заключается в нахождении оптимального управления как функции фазовых координат системы. В частности, для дискретных систем синтезирующие управления получаем на прямом ходе алгоритма.

### 5.3. Уравнение Беллмана для непрерывных систем управления

5.3.1. Уравнение Беллмана для непрерывных систем в интегральной форме

Рассмотрим задачу оптимального управления с фиксированным временем и свободным правым концом траектории. Нужно найти минимум функционала

$$Q = Q(u) = \int_{t_0}^{t_1} G(x, u, t) dt + \Phi(x(t_1)) \quad (5.12)$$

для системы

$$\dot{x}(t) = f(x, u, t) \quad (5.13)$$

с начальным условием  $x(t_0) = x_0$  и с ограничениями на управление

$$u = u(t) \in \Omega_t(U) \quad (5.14)$$

и на траектории

$$x = x(t) \in \Omega_t(X), \quad (5.15)$$

для всех  $t_0 \leq t \leq t_1$ .

Считаем, что моменты времени  $t_0, t_1$  фиксированные, функции  $G(x, u, t), \Phi(x(t))$ , вектор-функции  $f(x, u, t)$  – непрерывные по переменным  $x, u$  и кусочно-непрерывные по  $t$  на интервале  $[t_0, t_1]$ .

Кроме того, для функции  $f(x, u, t)$  выполняются условия Липшица по переменной управления, то есть для произвольных  $w, v$  из множества (5.14) выполняется условие:

$$|f(x, w, t) - f(x, v, t)| \leq \alpha |w - v|,$$

где  $\alpha > 0$  – некоторая постоянная величина.

Предположим, что  $u(t)$  – кусочно-непрерывная функция переменной  $t$  на интервале  $[t_0, t_1]$ .

Возьмем для произвольного фиксированного момента времени  $t \in [t_0, t_1]$  некоторую точку  $x = x(t) \in \Omega_t(X)$ . Для этих  $t$  и  $x(t)$ , которые возьмем за  $t_0$  и  $x(t_0)$  соответственно, рассмотрим задачу (5.12) – (5.15). Решение этой задачи запишем как  $u^0(\tau, x)$ ,  $x^0(\tau)$ ,  $t_0 \leq \tau \leq t_1$ . Минимум соответствующего функционала для данного решения обозначим через  $S(x, t)$ .

$$\begin{aligned} S(x, t) &= \min_{\substack{u(\tau) \in \Omega_\tau(U) \\ t \leq \tau \leq t_1 \\ x = x(t) \in \Omega_t(X)}} \left\{ \int_t^{t_1} G(x(\tau), u(\tau), \tau) d\tau + \Phi(x(t_1)) \right\} = \\ &= \int_t^{t_1} G(x^0(\tau), u^0(\tau, x), \tau) d\tau + \Phi(x^0(t_1)). \end{aligned}$$

Возьмем на интервале  $[t, t_1]$  произвольный момент времени  $t + \Delta t$  и точку  $x(t + \Delta t) \in \Omega_{t + \Delta t}(X)$ . Рассмотрим задачу (5.12) – (5.15) для этих  $t + \Delta t$ ,  $x(t + \Delta t)$ , которые возьмем  $t_0$  та  $x(t_0)$  соответственно. Отметим, что эта задача отличается от предыдущей лишь исходными данными.

Минимум соответствующего функционала обозначим через  $S(x(t+\Delta t), t+\Delta t)$ .

$$\begin{aligned} S(x(t+\Delta t), t+\Delta t) &= \\ &= \min_{\substack{u(\tau) \in \Omega_x(U) \\ t+\Delta t \leq \tau \leq t_1 \\ x(t+\Delta t) \in \Omega_{t+\Delta t}(X)}}} \left\{ \int_{t+\Delta t}^{t_1} G(x(\tau), u(\tau), \tau) d\tau + \Phi(x(t_1)) \right\} = \\ &= \int_{t+\Delta t}^{t_1} G(\tilde{x}(\tau), \tilde{u}(\tau, x(t+\Delta t), \tau) d\tau + \Phi(\tilde{x}(t_1)), \end{aligned}$$

где  $\tilde{u}(\tau, x(t+\Delta t))$ ,  $\tilde{x}(\tau)$  – решение задачи (5.12) – (5.15) на интервале  $[t+\Delta t, t_1]$ .

Выберем за точку  $x(t+\Delta t)$  то состояние системы (5.13), в который она попадает в момент  $t+\Delta t$ , двигаясь из точки  $x(t)$  по оптимальной траектории  $x^0(\tau)$ , то есть за состояние  $x(t+\Delta t)$  возьмем состояние  $x^0(t+\Delta t)$ . Тогда, согласно принципу оптимальности, решения приведенных выше двух задач совпадают на интервале  $t+\Delta t \leq \tau \leq t_1$ . Поэтому

$$S(x(t+\Delta t), t+\Delta t) = \int_{t+\Delta t}^{t_1} G(x^0(\tau), u^0(\tau, x), \tau) d\tau + \Phi(x^0(t_1)).$$

Вернемся к значению функционала  $S(x, t)$ . Используя свойство аддитивности интеграла можем записать

$$\begin{aligned} S(x, t) &= \int_t^{t+\Delta t} G(x^0(\tau), u^0(\tau, x), \tau) d\tau + \\ &+ \int_{t+\Delta t}^{t_1} G(x^0(\tau), u^0(\tau, x), \tau) d\tau + \Phi(x^0(t_1)). \end{aligned}$$

Отсюда

$$S(x, t) = \int_t^{t+\Delta t} G(x^0(\tau), u^0(\tau, x), \tau) d\tau + S(x^0(t+\Delta t), t+\Delta t),$$

где траектория  $x^0(t + \Delta t)$  системы (5.13) полученная под действием управления  $u^0(\tau)$ .

Итак,

$$S(x, t) = \int_t^{t+\Delta t} G(x^0(\tau), u^0(\tau, x), \tau) d\tau + S(x^0(t + \Delta t, u^0(\tau)), t + \Delta t).$$

Это равенство выполняется только для оптимального управления  $u^0(\tau)$ . Если брать другие управления из множества допустимых управлений согласно (5.14), то правая часть последнего равенства может только увеличиться.

Итак, получим **уравнение Беллмана в интегральной форме**

$$* \quad S(x, t) = \min_{\substack{u(\tau) \in \Omega_\tau(U) \\ t \leq \tau \leq t + \Delta t \leq t_1 \\ x = x(t) \in \Omega_t(X)}} \left\{ \int_t^{t+\Delta t} G(x(\tau), u(\tau, x), \tau) d\tau + S(x(t + \Delta t, u(\tau, x)), t + \Delta t) \right\}.$$

Обозначим это уравнение через \*.

Рассмотрим задачу с закрепленными концами траекторий и свободным временем для автономной системы и запишем для этой задачи уравнение Беллмана.

Постановка задачи заключается в следующем: нужно найти управления и траектории, на которых функционал

$$Q = Q(u) = \int_{t_0}^{t_1} G(x, u) dt + \Phi(x(t_1)) \quad (5.16)$$

достигает своего минимального значения для системы

$$\dot{x} = f(x, u) \quad (5.17)$$

с закрепленными концами  $x(t_0) = x_0, x(t_1) = x_1$ , и ограничениями на управление и траекторию

$$u = u(t) \in \Omega_t(U), \quad x = x(t) \in \Omega_t(X), \quad t \in [t_0, t_1]. \quad (5.18)$$

Заметим, что, поскольку моменты времени не фиксированы, то минимум функционала (5.16) будет функцией только начального состояния  $x_0$ .

Обозначим это значение через  $S(x_0)$ :

$$S(x_0) = \min_{\substack{u(\tau) \in \Omega_\tau(U) \\ t_0 \leq \tau \leq t_1 \\ x=x(\tau) \in \Omega_\tau(X)}} \left\{ \int_{t_0}^{t_1} G(x, u) d\tau + \Phi(x(t_1)) \right\}.$$

Аналогично предыдущей задаче получим:

$$S(x_0) = \min_{\substack{u(\tau) \in \Omega_\tau(U) \\ t_0 \leq \tau \leq t_0 + \Delta t \\ x=x(\tau) \in \Omega_\tau(X)}} \int_{t_0}^{t_0 + \Delta t} G(x, u) d\tau + \\ + \min_{\substack{u(\tau) \in \Omega_\tau(U) \\ t_0 + \Delta t \leq \tau \leq t_1 \\ x=x(\tau) \in \Omega_\tau(X)}} \left\{ \int_{t_0 + \Delta t}^{t_1} G(x, u) d\tau + \Phi(x(t_1)) \right\}.$$

Из принципа оптимальности имеем

$$S(x_0) = \min_{\substack{u(\tau) \in \Omega_\tau(U) \\ t_0 \leq \tau \leq t_0 + \Delta t \\ x=x(\tau) \in \Omega_\tau(X)}} \left\{ \int_{t_0}^{t_0 + \Delta t} G(x, u) d\tau + S(x(t_0 + \Delta t), u(\tau)) \right\}.$$

Поскольку это применимо к любой точки  $x$  фазовой траектории, то уравнение Беллмана в интегральной форме для задачи со свободным временем для автономной системы (которое обозначим через \*\*) бет иметь вид:

$$** \quad S(x) = \min_{\substack{u(\tau) \in \Omega_\tau(U) \\ t_0 \leq \tau \leq t + \Delta t \leq t_1 \\ x=x(\tau) \in \Omega_\tau(X)}} \left\{ \int_t^{t + \Delta t} G(x, u) d\tau + S(x(t + \Delta t), u(\tau)) \right\}.$$

Рассмотрим задачу быстрогодействия для автономной системы, которая заключается в нахождении минимума функционала

$$T = t_1 - t_0 \quad (5.19)$$

для системы

$$\dot{x} = f(x, u) \quad (5.20)$$

с закрепленными концами  $x(t_0) = x_0, x(t_1) = x_1$  и ограничениями на управление и траекторию

$$u = u(t) \in \Omega_t(U), \quad x = x(t) \in \Omega_t(X), \quad t \in [t_0, t_1]. \quad (5.21)$$

Отметим, что при  $G(x, u) \equiv 1, \Phi(x) \equiv 0$  в (5.16) эта задача является частным случаем предыдущей задачи (5.16) – (5.18) и функция  $S(x)$  будет иметь смысл минимального времени достижения системой (5.20) точки  $x_1$  из начальной точки  $x$ . Обозначим это минимальное время через  $T(x)$ . Тогда из уравнения \*\* получим **уравнение Беллмана в интегральной форме** для задачи быстрогодействия для автономной системы (это уравнение обозначим через \*\*\*):

$$*** \quad T(x) = \min_{\substack{u(\tau) \in \Omega_\tau(U) \\ t_0 \leq t \leq \tau \leq t + \Delta t \leq t_1 \\ x = x(t) \in \Omega_t(X)}} \{ \Delta t + T(x(t + \Delta t, u(\tau))) \}.$$

### 5.3.2. Уравнение Беллмана в дифференциальной форме для непрерывных систем

Для задач (5.12)–(5.15), (5.16)–(5.18), (5.19)–(5.21) запишем уравнения Беллмана в дифференциальной форме. Для этого воспользуемся полученными выше уравнениями Беллмана в интегральной форме. Дополнительно к приведенным в этих задачах условиям будем считать:

а) для задачи (5.12)–(5.15): управление  $u(t)$  непрерывные по  $t$ , функция  $S(x, t)$  имеет непрерывные частные производные

$$\frac{\partial S(x, t)}{\partial x} = \text{grad}_x^T S(x, t) = \left( \frac{\partial S(x, t)}{\partial x_1}, \dots, \frac{\partial S(x, t)}{\partial x_n} \right), \quad \frac{\partial S(x, t)}{\partial t};$$

б) для задачи (5.16)–(5.18): управление  $u(t)$  непрерывные по  $t$ , функция  $S(x)$  имеет непрерывные частные производные

$$\frac{\partial S(x)}{\partial x} = \text{grad}_x^T S(x) = \left( \frac{\partial S(x)}{\partial x_1}, \dots, \frac{\partial S(x)}{\partial x_n} \right);$$

в) для задачи (5.19)–(5.21): управление  $u(t)$  непрерывные по  $t$ , функция  $T(x)$  имеет непрерывные частные производные

$$\frac{\partial T(x)}{\partial x} = \text{grad}_x^T T(x) = \left( \frac{\partial T(x)}{\partial x_1}, \dots, \frac{\partial T(x)}{\partial x_n} \right).$$

С учетом этих предположений, разложив уравнения Беллмана в интегральной форме \*, \*\*, \*\*\* в ряды Тейлора и пренебрегая членами второго порядка и выше, можно записать эти уравнения в виде: для задачи с фиксированным временем и свободным правым концом

$$S(x, t) = \min_{\substack{u(\tau) \in \Omega_\tau(U) \\ t_0 \leq t \leq \tau \leq t + \Delta t \leq t_1 \\ x = x(t) \in \Omega_t(X)}} \{G(x(\tau), u(\tau), \tau)\Delta t + S(x, t) + \\ + \frac{\partial S(x, t)}{\partial t} \Delta t + \text{grad}_x^T S(x, t)(x(t + \Delta t, u(\tau)) - x) + o(\Delta t)\};$$

для задачи с закрепленными концами и свободным временем

$$S(x) = \min_{\substack{u(\tau) \in \Omega_\tau(U) \\ t_0 \leq t \leq \tau \leq t + \Delta t \leq t_1 \\ x = x(t) \in \Omega_t(X)}} \{G(x(\tau), u(\tau))\Delta t + S(x) + \\ + \text{grad}_x^T S(x)(x(t + \Delta t, u(\tau)) - x) + o(\Delta t)\};$$

для задачи быстрогодействия

$$T(x) = \min_{\substack{u(\tau) \in \Omega_\tau(U) \\ t_0 \leq t \leq \tau \leq t + \Delta t \leq t_1 \\ x = x(t) \in \Omega_t(X)}} \{\Delta t + T(x) + \\ + \text{grad}_x^T T(x)(x(t + \Delta t, u(\tau)) - x) + o(\Delta t)\}.$$

Здесь  $\tau$  – некоторое фиксированное значение:  $t_0 \leq t \leq \tau \leq t + \Delta t \leq t_1$ ,  $o(\Delta t)$  – бесконечно малая более высокого порядка малости, чем  $\Delta t$ . Заметим, что величины  $S(x, t)$ ,  $S(x)$ ,  $T(x)$  слева и справа взаимно уничтожаются. При переходе к пределу при  $\Delta t \rightarrow 0$  имеем:

$$\tau \rightarrow t, u(\tau) \rightarrow u(t), x(\tau) \rightarrow x(t), x(t + \Delta t, u(\tau)) \rightarrow x(t),$$

$$\frac{x(t + \Delta t, u(\tau)) - x(t)}{\Delta t} \rightarrow \dot{x}(t).$$

Таким образом, получим уравнение:

$$-\frac{\partial S(x, t)}{\partial t} = \min_{\substack{u(t) \in \Omega_t(U) \\ t_0 \leq t \leq t_1}} \{G(x, u, t) + \text{grad}_x^T S(x, t)\dot{x}(t)\},$$

$$\min_{\substack{u(t) \in \Omega_t(U) \\ t_0 \leq t \leq t_1}} \{G(x, u) + \text{grad}_x^T S(x) \dot{x}(t)\} = 0,$$

$$\min_{\substack{u(t) \in \Omega_t(U) \\ t_0 \leq t \leq t_1}} \{\text{grad}_x^T T(x) \dot{x}(t)\} = -1.$$

Эти уравнения должны выполняться в каждой точке оптимальной траектории системы  $\dot{x} = f(x, u, t)$  или  $\dot{x} = f(x, u)$ .

В результате **уравнение Беллмана в дифференциальной форме** примет вид (обозначим их символами + в соответствии с \*):

$$+ \quad -\frac{\partial S(x, t)}{\partial t} = \min_{\substack{u(t) \in \Omega_t(U) \\ t_0 \leq t \leq t_1}} \{G(x, u, t) + \text{grad}_x^T S(x, t) \dot{x}(t)\},$$

$$S(x, t_1) = \Phi(x(t_1)).$$

$$++ \quad \min_{\substack{u(t) \in \Omega_t(U) \\ t_0 \leq t \leq t_1}} \{G(x, u) + \text{grad}_x^T S(x) \dot{x}(t)\} = 0,$$

$$S(x_1) = \Phi(x_1).$$

$$+++ \quad \min_{\substack{u(t) \in \Omega_t(U) \\ t_0 \leq t \leq t_1}} \{\text{grad}_x^T T(x) \dot{x}(t)\} = -1,$$

$$T(x_1) = 0.$$

Начальные условия, которые записаны для каждого из уравнений Беллмана, следуют из вида функций  $S(x, t)$ ,  $S(x)$ ,  $T(x)$  соответственно. Отметим, что начальные условия для уравнений Беллмана +, ++, +++ задаются на правом конце интервала (в момент времени  $t_1$ ).

**Замечание 5.3.** Уравнение Беллмана для дискретных и непрерывных систем является необходимым и достаточным условием оптимальности [4, 16], что дает полное обоснование метода динамического программирования.

**Замечание 5.4.** Для непрерывных систем, описываемых дифференциальными уравнениями, применение соответствующих уравне-

ний Беллмана, которые являются нелинейными уравнениями в частных производных, требует дополнительных исследований [16].

#### 5.4. Метод динамического программирования для задачи построения оптимального регулятора линейных систем управления

Приведем пример использования метода динамического программирования для синтеза оптимального регулятора линейных систем управления. Пусть объект управления описывается уравнениями:

$$\frac{dx}{dt} = A(t)x + B(t)u, \quad (5.22)$$

где  $x(t) = (x_1, \dots, x_n)^T$  – вектор состояния системы,  $A(t)$  –  $n \times n$  матрица,  $u(t) = (u_1, \dots, u_r)^T$  – вектор управлений,  $B(t)$  – матрица размерности  $n \times r$ ,  $t \in [t_0, t_1]$ ,  $n, r$  – заданные целые числа.

Задано исходное состояние  $x(t_0) = x_0$ , время  $t_1$  – фиксировано, состояние на конце интервала  $x(t_1)$  – свободное.

Задача состоит в том, чтобы для системы (5.22) найти управления и траекторию, на которых функционал

$$Q(x, u) = \frac{1}{2} \int_{t_0}^{t_1} (x^T Q(t)x + u^T R(t)u) dt + \frac{1}{2} x^T(t_1) F x(t_1) \quad (5.23)$$

достигает своего минимального значения.

Здесь  $Q(t), R(t), F$  – симметричные положительно-определенные матрицы.

Задача оптимального управления линейной системой (5.22) с минимизацией квадратичного функционала (5.23) в теории управления называется задачей **аналитического конструирования оптимального регулятора** для линейной системы.

Решим эту задачу с помощью уравнения Беллмана в дифференциальной форме, которое для данной задачи приобретает вид:

$$-\frac{\partial S(x,t)}{\partial t} =$$

$$= \min_{u(t)} \left\{ \frac{1}{2} x^T Q(t)x + \frac{1}{2} u^T R(t)u + \text{grad}_x^T S(x,t)(A(t)x + B(t)u) \right\},$$

где  $\text{grad}_x^T S(x,t) = \frac{\partial S^T(x,t)}{\partial x} = \left( \frac{\partial S(x,t)}{\partial x_1}, \dots, \frac{\partial S(x,t)}{\partial x_n} \right)$ .

Найдем управления из необходимых условий экстремума:

$$\frac{\partial S(x,t)}{\partial u} = R(t)u + B^T(t) \frac{\partial S(x,t)}{\partial x} = 0,$$

$$R(t)u = -B^T(t) \frac{\partial S(x,t)}{\partial x}.$$

Отсюда оптимальное управление будет иметь вид:

$$u^0 = -R^{-1}(t)B^T(t) \frac{\partial S(x,t)}{\partial x}.$$

Подставим это управление в уравнение Беллмана для  $S(x,t)$ .  
Имеем

$$-\frac{\partial S(x,t)}{\partial t} = \frac{1}{2} x^T Q(t)x +$$

$$+ \frac{1}{2} \left( \frac{\partial S(x,t)}{\partial x} \right)^T B(t)R^{-1}(t)R(t)R^{-1}(t)B^T(t) \frac{\partial S(x,t)}{\partial x} +$$

$$+ \left( \frac{\partial S(x,t)}{\partial x} \right)^T (A(t)x - B(t)R^{-1}(t)B^T(t) \frac{\partial S(x,t)}{\partial x}),$$

Откуда

$$\begin{aligned}
-\frac{\partial S(x,t)}{\partial t} &= \frac{1}{2} x^T Q(t)x - \\
-\frac{1}{2} \left( \frac{\partial S(x,t)}{\partial x} \right)^T B(t) R^{-1}(t) B^T(t) \frac{\partial S(x,t)}{\partial x} &+ \\
&+ \left( \frac{\partial S(x,t)}{\partial x} \right)^T A(t)x, \\
S(x,t_1) &= \frac{1}{2} x^T(t_1) Fx(t_1).
\end{aligned}$$

Решение этого уравнения – функцию  $S(x,t)$  – будем искать в виде квадратичной формы  $S(x,t) = \frac{1}{2} x^T P(t)x$ , где  $P(t)$  – симметричная матрица, которая подлежит определению. Найдем производные по времени и по состояниями этой функции.

Имеем

$$\frac{\partial S(x,t)}{\partial x} = P(t)x, \quad \frac{\partial S(x,t)}{\partial t} = \frac{1}{2} x^T \frac{dP(t)}{dt} x.$$

Подставим эти выражения в уравнение Беллмана для  $S(x,t)$  и получим:

$$\begin{aligned}
-\frac{1}{2} x^T \frac{dP(t)}{dt} x &= \frac{1}{2} x^T Q(t)x - \frac{1}{2} x^T P(t) B(t) R^{-1}(t) B^T(t) P(t)x + \\
&+ x^T P(t) A(t)x.
\end{aligned}$$

Это будет выполняться для произвольных значений  $x$  тогда и только тогда, когда матрица  $P(t)$  удовлетворяет уравнению

$$-\frac{1}{2} \frac{dP(t)}{dt} = \frac{1}{2} Q(t) - \frac{1}{2} P(t) B(t) R^{-1}(t) B^T(t) P(t) + P(t) A(t).$$

Воспользуемся тем, что для матриц справедливо:

$$CD = \frac{1}{2} CD + \frac{1}{2} C^T D.$$

Окончательно получим

$$\begin{aligned} \frac{dP(t)}{dt} = & -P(t)A(t) - A^T(t)P(t) - Q(t) + \\ & + P(t)B(t)R^{-1}(t)B^T(t)P(t). \end{aligned} \quad (5.24)$$

$$P(t_1) = F. \quad (5.25)$$

Дифференциальное уравнение (5.24) называется **матричным уравнением Риккати**.

Таким образом, матричная функция  $P(t)$ ,  $t \in [t_0, t_1]$  является решением задачи Коши (5.24), (5.25) с обратным направлением изменения аргумента  $t$ .

Решив эту задачу Коши, найдем  $P(t)$ , а значит и функцию  $S(x, t)$ . Тогда оптимальное управление получим в виде

$$u^0 = -R^{-1}(t)B^T(t)P(t)x$$

и система управления примет вид

$$\frac{dx}{dt} = [A(t) - B(t)R^{-1}(t)B^T(t)P(t)]x.$$

Вместе с начальным условием  $x(t_0) = x_0$  имеем задачу Коши решив которую получим оптимальную траекторию.

Таким образом, используя метод динамического программирования, для линейной нестационарной системы (5.22) нашли оптимальное управление и оптимальную траекторию на которых функционал (5.23) достигает своего минимального значения.

## ЛИТЕРАТУРА

### Основная

1. Понтрягин Л.С., Болтянский В.Г., Гамкредидзе Р.В., Мищенко Е.Ф. Математическая теория оптимальных процессов. – М., 1983.
2. Беллман Р. Динамическое программирование. – М., 1960.
3. Брайсон А., Хо Ю-ши. Прикладная теория оптимального управления. Оптимизация, оценка и управление. – М., 1972.
4. Бублик Б.Н., Кириченко Н.Ф. Основы теории управления. – К., 1975.
5. Васильев Ф.П. Численные методы решения экстремальных задач. – М., 1980.
6. Зубов В.И. Лекции по теории управления. – М., 1975.
7. Моисеев Н.Н. Элементы теории оптимальных систем. – М., 1975.
8. Острем К. Введение в стохастическую теорию оптимального управления. – М., 1973.
9. Атанс М., Фалб П. Оптимальное управление. – М., 1968.
10. Флеминг У., Ришел Р. Оптимальное управление детерминированными и стохастическими системами. – М., 1978.

### Дополнительная

11. Алексеев В.М., Тихомиров В.М., Фомин С.В. Оптимальное управление. – М., 1979.
12. Андреев Ю.Н. Управление конечномерными линейными объектами. – М., 1976.
13. Аоки М. Оптимизация стохастических систем. – М., 1971.
14. Балакришнан А.В. Теория фильтрации Калмана. – М., 1984.
15. Бейко И.В., Бублик Б.Н., Зинько П.Н. Методы и алгоритмы решения задач оптимизации. – К., 1983.
16. Болтянский В.Г. Математические методы оптимального управления. – М., 1969.

17. Бублик Б.Н., Гаращенко Ф.Г., Кириченко Н.Ф. Структурно-параметрическая оптимизация и устойчивость динамики пучков. – К., 1985.
18. Бублик Б.Н., Данилов В.Я., Наконечный А.Г. Некоторые задачи наблюдения и управления в линейных системах / Учеб. пособие. – К., 1988.
19. Габасов Р., Кириллова Ф. Качественная теория оптимальных процессов. – М., 1971.
20. Гноенский Л.С., Каменский Г.А., Эльсгольц Л.Э. Математические основы теории управляемых систем. – М., 1969.
21. Зайцев Г.Ф., Костюк В.И., Чинаев П.И. Основы автоматического управления и регулирования. – К., 1977.
22. Иванов В.А., Фалдин Н.В. Теория оптимальных систем автоматического регулирования. – М., 1981.
23. Калман Р., Фалб П., Арбиб М. Очерки по математической теории систем. – М., 1971.
24. Кротов В.Ф., Гурман В.И. Методы и задачи оптимального управления. – М., 1973.
25. Ли Э.Б., Маркус Л. Основы теории оптимального управления. – М., 1972.
26. Матвеев Н.М. Методы интегрирования обыкновенных дифференциальных уравнений. – Минск, 1974.
27. Моисеев Н.Н. Математические задачи системного анализа. – М., 1981.
28. Пропой А.И. Элементы теории дискретных оптимальных процессов. – М., 1973.
29. Растринин Л.А. Современные принципы управления сложными системами. – М., 1980.
30. Сейдж Э.П., Уайт Ч.С. III. Оптимальное управление системами. – М., 1982.
31. Федоренко Р.П. Приближенное решение задач оптимального управления. – М., 1978.
32. Цыпкин Я.З. Основы теории автоматических систем. – М., 1977.
33. Эльсгольц Л.Э. Дифференциальные уравнения и вариационное исчисление. – М., 1969.