

## ХАРАКТЕРИСТИКА И ОПТИМАЛЬНОСТЬ АДАПТИВНЫХ МЕХАНИЗМОВ

ЦЫГАНОВ В. В.

(Москва)

Рассматривается задача оптимального синтеза адаптивного механизма функционирования (АМФ) активной системы, включающей центр и дальновидный активный элемент (АЭ) с настраиваемой стохастической моделью ограничений. Найдены достаточные условия оптимальности АМФ, прогрессивных по плану. Вводится характеристика АМФ, с помощью которой получены необходимые и достаточные условия оптимальности АМФ в отсутствие прогрессивности по плану. На их основе найдены конструктивные необходимые и достаточные условия оптимальности процедуры стимулирования АМФ при заданных процедурах прогнозирования, планирования и управления.

### 1. Введение

Эффективность любой системы управления зависит, прежде всего, от степени адекватности отражения в ней объекта управления. Каждый шаг, расширяющий и уточняющий знания об объекте, повышающий уровень адекватности его модели, неизбежно приводит к росту эффективности управления. В адаптивных механизмах функционирования (АМФ) активных систем [1-3] текущая информация о состояниях элементов используется центром при прогнозировании, планировании и стимулировании для достижения цели системы в целом. Соответственно АМФ включает рекуррентную процедуру прогнозирования ( $I$ ), а также процедуры планирования ( $\pi$ ) и стимулирования ( $f$ ) и обозначается  $\Sigma = (I, \pi, f)$ . При построении АМФ обычно решаются задачи максимизации выигрыша центра в каждом периоде [1-5], минимизации средних потерь при прогнозировании (например, при идентификации структуры АЭ, опознавании образов и классификации) [6, 7], минимизации суммы средних потерь и затрат на управление [8].

Рассмотрим функционирование системы в дискретные моменты времени (периоды)  $t=0, 1, 2, \dots$ . Пусть в периоде  $t$  компактное множество возможных состояний системы  $Y(p_t) \subset E^n$  определяется параметром  $p_t$  (потенциалом системы), неизвестным центру,  $p_t \in P_t$ . Обозначим  $A(p_t)$  — множество состояний АЭ, при которых достигается экстремум целевой функции центра на множестве  $Y(p_t)$ . В основе оптимизации АМФ  $\Sigma = (I, \pi, f)$  лежит требование принадлежности множества решений игры дальновидных элементов  $R(\Sigma, p)$  множеству  $A(p)$

$$(1) \quad R(\Sigma, p) \subset A(p) \quad \forall p \in P_t.$$

Формулировка этого условия является первым этапом синтеза АМФ.

Так, в [2] были получены достаточные условия оптимальности АМФ в виде (1). В [4] было показано, что они же являются необходимыми и достаточными для абсолютной оптимальности АМФ.

Обозначим через  $W(p)$  границу  $Y(p)$  АМФ  $\Sigma$ , при котором

$$(2) \quad R(\Sigma, p) \subset W(p) \quad \forall p \in P_t$$

называется прогрессивным [1, 2]. Такой механизм обеспечивает возможность восстановления границы  $W(p)$  (и, следовательно, всего множества

$Y(p)$ ) на основе изучения выбираемых АЭ состояний (откликов). В свою очередь, это используется для точной идентификации структуры АЭ (т. е. параметров его модели ограничений) [1, 2], обучения опознаванию образов и классификации в активных системах [6, 7] и т. д. Условие (2) является частным случаем (1).

Второй этап синтеза заключается в построении АМФ, удовлетворяющего (1) или (2). Вначале для АМФ  $\Sigma$  необходимо определить множества решений игры дальновидных элементов  $R(\Sigma, p)$ . В свою очередь, для этого необходимо устранить неопределенности в целевой функции АЭ, связанные с будущими значениями потенциала и состояния активной системы на весь период его дальновидности (ше говоря уже о прогнозе самого АМФ). Затем, подбирая механизм  $\Sigma$  таким образом, чтобы обеспечить выполнение (1) или (2), решают задачу синтеза оптимального или прогрессивного АМФ (вплоть до построения соответствующих процедур прогнозирования, планирования и стимулирования). Многообразие и сложность возникающих здесь задач (по сравнению с задачами синтеза АМФ недальновидных АЭ) во многом обусловлены разнообразием гипотез относительно моделей ограничений и способов устранения неопределенности в целевых функциях дальновидных АЭ. В отсутствие общего подхода к реализации второго этапа синтеза АМФ это породило стремление решать относительно частные задачи синтеза, рассматривая отдельно сравнительно простые случаи детерминированной [1-4] и стохастической [6-8] структуры АЭ, гарантирующий [1-6] и вероятностный [7] подходы к устранению неопределенности, другие специальные предположения (например, гипотезу индикаторного поведения элемента [4]) и т. д.

Далее, в указанных работах модели ограничений АЭ не зависели от настраиваемых параметров. Первая попытка рассмотрения модели ограничений АЭ с настраиваемыми параметрами была предпринята в [8].

В данной работе рассматривается общий конструктивный подход к реализации второго этапа синтеза АМФ дальновидного АЭ со стохастической настраиваемой моделью ограничений при произвольном способе устранения неопределенности относительно потенциала системы, основанный на использовании характеристики АМФ.

## 2. Решение игры

Пусть состояние АЭ в периоде  $t$  описывается вектором  $y_t = (y_{t1}, \dots, y_{tm}) \in Y(p_t) \subset E^m$ , где  $p_t = (a_t, \xi_t)$  — векторный параметр модели ограничений (потенциала) АЭ,  $\xi_t$  — случайная помеха,  $\xi_t \in \Theta$ ,  $a_t$  — настраиваемый параметр — оценка, получаемая на основе процедуры прогнозирования:

$$(3) \quad a_{t+1} = I(a_t, y_t), \quad a_0 = a^0.$$

Легко видеть, что  $a_t \in A_t$ ,  $p_t \in P_t = (A_t \otimes \Theta)$ , где

$$(4) \quad A_t \otimes Y_t \rightarrow A_{t+1}, \quad Y_t = Y(p_t), \quad A_0 = \{a^0\}.$$

Здесь  $A_t \otimes Y_t$  — прямое произведение множеств  $A_t$  и  $Y_t$ .

Будем вначале предполагать, что множество возможных значений настраиваемого параметра со временем не расширяется:  $A_{t+1} \subset A_t$ , откуда

<sup>1</sup> Используя (4), нетрудно показать, что это условие имеет место, например, если  $a_t \geq a_{t+1} \geq r$  при любых  $t, t=0, 1, \dots$

$P_{t+1} \subset P_t$ ,  $t=0, 1, \dots$ . При заданном  $a$  свойства  $Y(a, \xi)$ ,  $W(a, \xi)$  в зависимости от  $\xi$  такие же, как и свойства  $Y(\xi)$ ,  $W(\xi)$  в [2], причем  $Y(a, \xi) \supset Y(a, \xi')$ ,  $\xi > \xi'$ ,  $\xi, \xi' \in \theta$ .

При этом предполагается, что для любого  $a \in A_t$ ,  $\xi, \xi' \in \theta$

$$(5) \quad I(a, y) \geq I(a, y') \Leftrightarrow y \in W(a, \xi), \quad y' \in W(a, \xi'), \quad \xi > \xi'.$$

причем равенство имеет место, если и только если  $\xi = \xi'$ . Отсюда следует

$$(6) \quad I(a, y) > I(a, y'), \quad y \in W(a, \xi), \quad y' \in \text{int } Y(a, \xi).$$

Как обычно, предполагается, что поведение дальновидного АЭ определяется стремлением к максимизации критерия эффективности

$$(7) \quad w(\varphi_1, \dots, \varphi_{t+T}) = \sum_{\tau=1}^{t+T} \rho^{t-\tau} \varphi_\tau, \quad \varphi_\tau = f(x_\tau, y_\tau), \quad x_\tau = \pi(a_\tau),$$

где  $\varphi_\tau$  — поощрение в периоде  $\tau$ ,  $T$  — число периодов, учитываемых АЭ,  $\rho$  — коэффициент дисконтирования,  $\rho \leq 1$ ,  $x_\tau$  — план в периоде  $\tau$ ,  $\tau = 0, 1, \dots$ , причем  $f(x_\tau, y_\tau)$  монотонно возрастает по каждой компоненте вектора  $y_\tau$  и убывает по компонентам  $x_\tau \in X_\tau = \{x | x = \pi(a_\tau), a_\tau \in A_\tau\}$ . Последние, в свою очередь, возрастают по  $a_\tau$ .

Рассматривается обычный порядок функционирования системы в периоде  $t$ . Вначале центр определяет оценку  $a_t$  (3) и назначает план  $x_t$  (7). Затем, после реализации случайного потенциала  $p_t$ , АЭ выбирает состояние  $y_t$  и получает поощрение  $\varphi_t$ . При этом АЭ решает задачу оптимизации целевой функции (7) при некоторых прогнозных значениях его потенциала и состояния на весь период дальновидности.

Поскольку выбор состояния АЭ  $y_\tau$  (при данном потенциале  $p_\tau$ ) зависит от него самого, то естественно предполагать, что в качестве прогнозных значений рассматриваются состояния, максимизирующие целевую функцию (7). Введем оператор максимизации на множестве возможных состояний АЭ в периоде  $\tau$  —  $M_\tau = \max_{y_\tau \in Y(p_\tau)}$  и оператор устранения не-

определенности относительно потенциала АЭ в периоде  $\tau$  —  $E_{\xi_\tau}^2$ . Поло-

жим  $E_\tau^n = \prod_{\tau=v}^n E_{\xi_\tau}$ ,  $M_\tau^n = \prod_{\tau=v}^n E_{\xi_\tau} M_\tau$ . Тогда ожидаемый выигрыш АЭ при состоянии  $y_t$

$$(8) \quad \hat{w}(x_t, y_t) = M_{t+1}^{t+T} \{w(\varphi_1, \dots, \varphi_{t+T})\} = \\ = \varphi_t + \sum_{\tau=t+1}^{t+T} \rho^{\tau-t} M_{t+1}^{t+T} \{\varphi_\tau(x_t, y_t)\},$$

где  $\varphi_\tau(x_t, y_t) = f(x_\tau, y_\tau)$ ,  $x_\tau = \pi(a_\tau)$ ,  $a_{\tau+1} = I(a_\tau, y_\tau)$ ,  $y_\tau \in Y(p_\tau)$ ,  $p_\tau \in P_\tau$ ,  $\tau = t, t+1$ .

Множество возможных выборов АЭ (решение игры) имеет вид

$$(9) \quad R(\Sigma, p) = \text{Arg max}_{y_t \in Y(p)} \hat{w}(x_t, y_t).$$

<sup>2</sup> Естественным образом предполагается, что для функции  $q(\xi)$ , непрерывной на  $\theta$ , найдется  $\xi^* \in \theta$ , такое, что  $E_{\xi^*} q(\xi) = q(\xi^*)$ .

Наконец, для простоты ниже будем предполагать

$$(10) \quad A(p) \subset W(p) \quad \forall p \in P_t.$$

Содержательно это означает, что оптимальный АМФ является прогрессивным.

### 3. Оптимальные сильнопрогрессивные механизмы

Пусть АМФ  $\Sigma = (I, \pi, f)$  прогрессивен по оценке [1]

$$(11) \quad M_i f(\pi(a), y_i) \uparrow a, \quad a \in A_i.$$

Обозначим

$$(12) \quad F(\Sigma, p) = \text{Arg max}_{y \in Y(p)} f(x, y).$$

Тогда справедлива следующая

*Теорема 1.* Для оптимальности АМФ  $\Sigma$ , прогрессивного по оценке, достаточно

$$(13) \quad F(\Sigma, p) \subset A(p) \quad \forall p \in P_t.$$

При этом

$$(14) \quad R(\Sigma, p) = F(\Sigma, p).$$

Доказательство этой и последующих теорем приведено в приложении. Заметим, что из теоремы 1 следует теорема о сильной прогрессивности [2] (для этого достаточно положить  $A(p) \equiv W(p)$ ).

### 4. Характеристика АМФ

Возьмем произвольные  $a_i, a_i' \in A_i, a_i > a_i', \xi_i \in \Theta$ . Тогда нетрудно показать, что (11) может иметь место лишь при  $Y(a_i, \xi_i) \supset Y(a_i', \xi_i)$ . В противном случае ( $Y(a_i, \xi_i) \subset Y(a_i', \xi_i)$ ), очевидно, имеем

$$(15) \quad M_i f(\pi(a), y_i) \uparrow a, \quad a \in A_i.$$

Справедлива следующая

*Теорема 2.* Пусть имеет место (13), (15). Тогда для оптимальности АМФ  $\Sigma$  необходимо и достаточно, чтобы  $\forall p \in P$

$$(16) \quad V(\Sigma, p) \subset A(p),$$

$$(17) \quad V(\Sigma, p) = \text{Arg max}_{y_i \in Y(p)} v(x_i, y_i),$$

$$(18) \quad v(x_i, y_i) = \sum_{\tau=i}^{i+T} \rho^{\tau-i} E_{i+1}^{i+T} f(\tilde{x}_\tau, z_\tau),$$

где  $z_i = y_i, \tilde{x}_i = \pi(\tilde{a}_i), \tilde{a}_i = I(\tilde{a}_{i-1}, z_{i-1}), z_\tau \in A(\tilde{p}_\tau), \tilde{p}_\tau = (\tilde{a}_\tau, \xi_\tau), \tau = \overline{i+1, i+T}, \tilde{a}_i = a_i$ .

При этом

$$(19) \quad R(\Sigma, p) = V(\Sigma, p) = F(\Sigma, p).$$

Функцию (18) будем называть характеристикой АМФ  $\Sigma$ . Пусть теперь отсутствует монотонность по оценке  $a$ , т. е.  $A_i = A_{i1} \cup A_{i2}$  и при  $a \in$

$\in A_{1t}$  имеет место (11). при  $a \in A_{2t} - (15)$ . Тогда, комбинируя условия теорем 1 и 2, получаем очевидное

*Следствие 1.* Для оптимальности АМФ  $\Sigma$  достаточно выполнения условий (13), (16)–(18), и при этом имеет место (19).

Таким образом, при построении оптимальных АМФ можно ограничиться рассмотрением процедур стимулирования в виде функций  $f(x, y)$ , множество максимумов которых принадлежит множеству оптимальных состояний  $A(p)$ .

## 5. Оптимальная процедура стимулирования

Решение задачи оптимального синтеза АМФ обеспечивается путем построения соответствующей процедуры стимулирования. Справедлива следующая

*Теорема 3.* Для оптимальности АМФ  $\Sigma = (I, \pi, f)$  при условии (13), (15) необходимо и достаточно, чтобы при любых  $p_t \in P_t, y_t \in A(p_t)$

$$(20) \quad \text{Arg max}_{y_t \in A(p_t)} f(x_t, y_t) \subset A(p_t),$$

где функция  $h(\cdot)$  такова, что

$$(21) \quad f(x_t, y_t) = h(a_t, a_{t+1}) \uparrow a_{t+1} \quad \forall y_t \in A_t,$$

$$(22) \quad u(a_t, a_{t+1}) = \sum_{\tau=t}^{t+T} \rho^{\tau-t} E_{t+1}^{\tau+T} h(\tilde{a}_\tau, \tilde{a}_{\tau+1}) \uparrow a_{t+1},$$

где  $a_{t+1} \in A_{t+1}, \tilde{a}_t = a_t, \tilde{a}_{t+1} = a_{t+1}, \tilde{a}_{\tau+1} = I(\tilde{a}_\tau, z_\tau), z_\tau \in A(p_\tau), p_\tau = (\tilde{a}_\tau, \xi_\tau), \tau = t+1, t+T-1$ .

Пусть справедлив принцип благожелательности АЭ по отношению к центру: если  $R(\Sigma, p) \cap A(p) \neq \emptyset$ , то из множества решений игры (9) элемент выбирает состояние  $y_t \in A(p)$ , желательное для центра. Тогда имеет место очевидное

*Следствие 2.* Для оптимальности АМФ при условии (13), (15) необходимо и достаточно выполнения условий (21), (22).

Таким образом, как было показано выше, оптимальный АМФ основан на скалярных оценках  $a_{t+1}$  как образцах состояний векторного АЭ  $y_t$ . Введем в рассмотрение скалярный АЭ, состояния которого есть  $y_t^c = a_{t+1}$ , а планы  $x_t^c = a_t = y_{t-1}^c$ . Такой АЭ будем называть сопряженным к рассматриваемому векторному АЭ. Очевидно, что характеристика АМФ (22) совпадает с характеристикой АМФ сопряженного АЭ с простейшей процедурой планирования  $x_t^c = y_{t-1}^c$  и процедурой стимулирования  $h(x_t^c, y_t^c)$ . Заметим, что в случае скалярного АЭ при (10) понятия оптимальности и прогрессивности АМФ совпадают. Таким образом, для построения оптимального АМФ векторного АЭ необходимо решить задачу синтеза прогрессивного АМФ сопряженного АЭ (т. е., по существу, построить прогрессивную процедуру стимулирования  $h(x_t^c, y_t^c)$ ). Примеры решения этой задачи приведены в [6, 7]. В частности, если  $I$  – процедура обучения опознаванию образов, то прогрессивный АМФ дается формулами (5) и (8) из работы [7]; если  $I$  – процедура самообучения классификации – то формулами (10), (11); если  $I$  – абсолютно оптимальный алгоритм идентификации – то формулами (18) той же работы. Зная  $h(a_t, a_{t+1})$  и

используя теорему 3, нетрудно теперь построить искомую процедуру стимулирования, например, в виде  $f(x_t, y_t) = h(a_t, a_{t+1})v(x_t, y_t)$ , где  $v(x_t, y_t) = 1$ , если  $y_t \in A(p_t)$ , и  $v(x_t, y_t) = 1 - \varepsilon$ , если  $y_t \in A(p_t)$ ,  $\varepsilon > 0$ .

## 6. Некоторые обобщения

Полученные теоремы можно обобщить на случай нестационарного множества возможных состояний активного элемента и произвольных монотонно убывающих коэффициентов дисконтирования в (7).

*Нестационарное множество возможных состояний.* Пусть множество возможных состояний АЭ есть  $Y(p)$ ,  $p \in P_t$ . Обозначим  $P^i = \bigcup_{\tau=t}^{i+\tau} P_\tau$ . В этом

случае нетрудно показать, что доказанные теоремы и следствия дают лишь достаточные условия оптимальности (при условии замены  $P_t$  на  $P^i$ ).

*Произвольные монотонно убывающие коэффициенты дисконтирования.*

Пусть  $\Sigma = (I, \pi, f)$  и  $w(\varphi_t, \dots, \varphi_{t+\tau}) = \sum_{\tau=t}^{i+\tau} \rho_\tau \varphi_\tau$ , где  $1 \geq \rho_t \geq \rho_{t+1}$ . Для АМФ

$\Sigma$  построим характеристику (18) и положим  $\rho = 1$ . Тогда нетрудно показать, что доказанные теоремы и следствия дают достаточные условия оптимальности АМФ  $\Sigma$ .

В заключение отметим, что тенденции и перспективы построения АМФ с иллюстрациями на простой модели стационарного случайного АЭ рассмотрены в обзоре [7].

Полученные в работе результаты по синтезу адаптивных механизмов используются при переходе на новую систему управления развитием науки и техники в отрасли [9]. С их помощью осуществляется постепенная настройка планов, норм и нормативов централизованного и децентрализованного планирования, финансирования и стимулирования с целью обеспечения наиболее эффективного режима функционирования отраслевой системы управления в изменяющихся условиях функционирования.

Автор выражает искреннюю благодарность В. Н. Буркову за обсуждение результатов работы.

## ПРИЛОЖЕНИЕ

*Доказательство теоремы 1.* Из (12), (13) следует  $\forall p \in P_t$

$$(П.1) \quad f(x, z) > f(x, y) \quad \forall x \in X_t \quad \forall z \in A(p) \quad \forall y \in (Y(p)/A(p)).$$

Далее, учитывая свойство монотонности (11), а также определения оператора  $M_{t+1}^{t+T}$ , напомним

$$(П.2) \quad \sum_{\tau=t+1}^{i+T} \rho^{\tau-t} \{M_{t+1}^{t+T} \varphi_\tau(x, z) - M_{t+1}^{t+T} \varphi_\tau(x, y)\} > 0.$$

Суммируя (П.1) и (П.2), с учетом определения (8) получаем  $\hat{w}(x, z) > \hat{w}(x, y)$ , откуда следует (14). Но тогда согласно (9)  $R(\Sigma, p) \subset A(p)$ , что и требовалось доказать.

*Доказательство теоремы 2.*

1. *Необходимость.* Пусть  $R(\Sigma, p) \subset A(p) \quad \forall p \in P_t$ . Тогда согласно (8), (9)

$$(П.3) \quad f(x_t, z_t) + \sum_{\tau=t+1}^{i+T} \rho^{\tau-t} \{M_{t+1}^{t+T} \varphi_\tau(x_t, z_t) - M_{t+1}^{t+T} \varphi_\tau(x_t, y_t)\} > f(x_t, y_t)$$

при любых  $x_t \in X_t$ ,  $z_t \in R(\Sigma, p)$ ,  $y_t \in (Y(p)/R(\Sigma, p))$ .

Введем функции

$$(П.4) \quad v_v(x_v, y_v) = \sum_{\tau=v}^{t+T} \rho^{\tau-v} E_{v+1}^{t+T} \tilde{\varphi}_\tau(x_v, y_v),$$

$$\begin{aligned} \tilde{\varphi}_\tau(x_v, y_v) &= f(\tilde{x}_\tau, z_\tau), \quad \tilde{x}_v = x_v, \quad z_v = y_v, \quad \tilde{x}_\tau = \pi(\tilde{a}_\tau), \\ a_\tau &= I(a_{\tau-1}, z_{\tau-1}), \quad z_\tau \in A(\tilde{p}_\tau), \quad \tilde{p}_\tau = (\tilde{a}_\tau, \xi_\tau), \\ \tau &= v+1, v+T, \quad \tilde{a}_v = a_v, \quad v = t, t+T-1. \end{aligned}$$

Заметим, что в соответствии с (18)  $v_t(x_t, y_t) \equiv v(x_t, y_t)$  и

$$(П.5) \quad v_{v-1}(x_{v-1}, y_{v-1}) = f(x_{v-1}, y_{v-1}) + \rho E_{\xi_v} v_v(x_v, z_v), \quad z_v \in A(p_v).$$

Учитывая свойство монотонности (15) и  $I(a_t, z_t) > I(a_t, y_t)$ , нетрудно получить

$$(П.6) \quad \sum_{\tau=\xi}^{t+T} \rho^{\tau-t} \{M_\xi^{t+T} \varphi_\tau(x_t, y_t) - M_\xi^{t+T} \varphi_\tau(x_t, z_t)\} > 0, \quad z_t \in A(p_t),$$

$$y_t \equiv Y(p_t) / A(p_t)$$

при любых  $\xi$ ,  $t+1 \leq \xi \leq t+T$ . Отсюда, полагая  $\xi = t+1$  и используя (П.3), получаем  $f(x_t, z_t) > f(x_t, y_t)$ , так что в соответствии с (12) имеет место  $F(\Sigma, p) = R(\Sigma, p)$ . Отсюда в силу  $X_t \supset X_{t+T}$  (из-за  $A_t \supset A_{t+T}$ ) следует

$$(П.7) \quad f(x_{t+T}, z_{t+T}) = M_{t+T} f(x_{t+T}, y_{t+T})$$

при любых  $x_{t+T} \in X_{t+T}$ ,  $z_{t+T} \in A(p_{t+T})$ ,  $y_{t+T} \in (Y(p_{t+T}) / A(p_{t+T}))$ ,  $p_{t+T} \in P_{t+T}$ . Теперь, используя определение (П.4), нетрудно показать

$$(П.8) \quad v_{t+T-1}(x_{t+T-1}, y_{t+T-1}) = f(x_{t+T-1}, y_{t+T-1}) + \rho M_{t+T} \varphi_{t+T}(x_{t+T-1}, y_{t+T-1}).$$

Далее доказательство проводится по индукции. Предположим, что для некоторого  $v$ ,  $t+1 \leq v \leq t+T-1$

$$(П.9) \quad v_v(x_v, y_v) = f(x_v, y_v) + \sum_{\tau=v+1}^{t+T} \rho^{\tau-v} M_{v+1}^{t+T} \varphi_\tau(x_v, y_v),$$

и покажем, что

$$(П.10) \quad v_{v-1}(x_{v-1}, y_{v-1}) = f(x_{v-1}, y_{v-1}) + \sum_{\tau=v}^{t+T} \rho^{\tau-t} M_v^{t+T} \varphi_\tau(x_v, y_v).$$

Используя последовательно то обстоятельство, что  $M_v^{t+T} = E_{\xi_v} M_v M_{v+1}^{v+T}$ , а также предположение (П.9), имеем

$$(П.11) \quad f(x_{v-1}, y_{v-1}) + \sum_{\tau=v}^{t+T} \rho^{\tau-t} M_v^{t+T} \varphi_\tau(x_{v-1}, y_{v-1}) =$$

$$= f(x_{v-1}, y_{v-1}) + \rho E_{\xi_v} M_v v_v(x_v, y_v), \quad x_v = \pi(a_v),$$

$$a_v = I(a_{v-1}, y_{v-1}), \quad x_{v-1} = \pi(a_{v-1}), \quad y_v \in Y(p_v), \quad p_v \in P_v.$$

Покажем теперь, что

$$(П.12) \quad M_v v_v(x_v, y_v) = v_v(x_v, z_v), \quad z_v \in R(\Sigma, p_v).$$

Заменяя в (П.3)  $t$  на  $v$ , в силу  $X_t \supset X_v$  (из-за  $A_t \supset A_v$ ) получаем при  $z_v \in R(\Sigma, p_v)$ ,

$$(П.13) \quad f(x_v, z_v) + \sum_{\tau=v+1}^{v+T} \rho^{\tau-t} \{M_{v+1}^{v+T} \varphi_\tau(x_v, z_v) - M_{v+1}^{v+T} \varphi_\tau(x_v, y_v)\} > f(x_v, y_v).$$

Далее, полагая в (П.6)  $\xi = t+T$ ,  $t = v$ , имеем

$$(П.14) \quad \sum_{\tau=t+T}^{v+T} \rho^{\tau-v} \{M_{t+T}^{v+T} \varphi_{\tau}(x_v, y_v) - M_{t+T}^{v+T} \varphi_{\tau}(x_v, z_v)\} > 0.$$

Из (П.13) и (П.14) находим

$$f(x_v, z_v) - \sum_{\tau=v+1}^{t+T} \rho^{\tau-v} \{M_{v+1}^{t+T} \varphi_{\tau}(x_v, z_v) - M_{v+1}^{t+T} \varphi_{\tau}(x_v, y_v)\} > f(x_v, y_v),$$

откуда следует (П.12). С другой стороны, в силу  $R(\Sigma, p_v) \subset A(p_v)$ ,  $z_v \in A(p_v)$ , так как справедливо (П.5). Но тогда согласно (П.11) и (П.5) имеет место (П.10) при любых  $v$ ,  $t+1 \leq v \leq t+T$ . Полагая  $v = t+1$  и учитывая, что  $v_t(x_t, y_t) = v(x_t, y_t)$ , из (П.3), (П.10) имеем

$$(П.15) \quad v(x_t, z_t) = \hat{w}(x_t, z_t) > \hat{w}(x_t, y_t) = v(x_t, y_t).$$

Следовательно,  $V(\Sigma, p) = R(\Sigma, p) \subset A(p)$ , что и требовалось доказать.

2. *Достаточность* доказывается теми же приемами, что и необходимость. Отличие заключается лишь в том, что в процессе доказательства вместо  $R(\Sigma, p)$  рассматривается  $V(\Sigma, p)$  и соответственно вместо  $M_{t+1}^{t+T} \varphi_{\tau}(x_t, z_t)$  берется  $\varphi_{\tau}(x_t, z_t)$ .

*Доказательство теоремы 3.*

1. *Необходимость.* Если  $\Sigma = (I, \pi, f)$  оптимален, то согласно (12), (19) имеет место условие (20). Зафиксируем некоторое  $a_t \in A_t$  и рассмотрим  $y_t, y'_t \in \bigcup_{\xi=t}^{\infty} A(p_t)$ ,

такие, что  $a_{t+1} = I(a_t, y_t) > I(a_t, y'_t) = a'_{t+1}$ . Используя (15) и (П.7), получаем  $f(x_t, y_t) > f(x_t, y'_t)$ . Следовательно, функция  $f$  монотонно возрастает при увеличении оценки  $a_{t+1}$ , и без ограничения общности ее можно представить в виде

$$(П.16) \quad f(x_t, y_t) = H(\mu(x_t, y_t), a_{t+1}).$$

Здесь функция  $H$  монотонно возрастает по своим аргументам и  $\mu(x_t, y_t)$  не зависит от  $a_{t+1} = I(a_t, y_t)$ . Последнее означает, что  $\mu(x_t, y_t) = \mu(x_t, y'_t)$  при любых  $y_t \in A(p_t)$ ,  $y'_t \in A(p'_t)$ , таких, что  $I(a_t, y_t) \neq I(a_t, y'_t)$ . Поскольку согласно (5) последнее неравенство имеет место тогда и только тогда, когда  $y_t \in W(p_t)$ ,  $y'_t \in W(p'_t)$ ,  $p_t \neq p'_t$  и  $A(p_t) \subset W(p'_t)$ , то

$$(П.17) \quad \mu(x_t, y_t) = \mu(x_t, y'_t), \quad y_t \in A(p_t), \quad y'_t \in A(p'_t), \quad p_t = p'_t.$$

С другой стороны, из (20) следует, что при  $y_t, \hat{y}_t \in A(p_t)$   $f(x_t, y_t) = f(x_t, \hat{y}_t)$ , откуда в соответствии с (П.16) получаем  $\mu(x_t, y_t) = \mu(x_t, \hat{y}_t)$ . Поскольку  $A(p_t) \subset W(p_t)$ , то  $I(a_t, y_t) = I(a_t, \hat{y}_t)$ . Следовательно,

$$(П.18) \quad \mu(x_t, y_t) = \mu(x_t, y'_t) \quad \forall y_t \in A(p) \quad \forall y'_t \in A(p') \quad \forall p, p' \in P_t.$$

Но из (П.17), (П.18) следует, что  $\mu(x_t, y_t)$  не зависит от  $y_t$  при  $y_t \in A(p)$ , т. е.

$$(П.19) \quad \mu(x_t, y_t) = \xi(x_t) \quad \forall y_t \in A(p), \quad p \in P_t.$$

Подставляя (П.19) в (П.16), учитывая, что  $x_t = \pi(a_t)$ , и обозначая  $h(a_t, a_{t+1}) \equiv H(\xi(\pi(a_t)), a_{t+1})$ , получаем  $f(x_t, y_t) = h(a_t, a_{t+1}) \uparrow a_{t+1} \quad \forall y_t \in A(p_t)$ ,  $h(a_t, a_{t+1}) > h(a_t, a'_{t+1}) \quad \forall y'_t \in (Y(p_t) \setminus A(p_t))$ .

Отсюда имеем

$$(П.20) \quad V(\Sigma, p_t) = \text{Arg} \max_{\substack{y_t \in \bigcup A(a_t, \xi) \\ \xi \in [b, \xi_t]}} \sum_{\tau=t}^{t+T} \rho^{\tau-t} E_{t+1}^{t+T} h(\bar{a}_{\tau}, \bar{a}_{\tau+1}) = \\ = \text{Arg} \max_{\substack{y_t \in \bigcup A(a_t, \xi) \\ \xi \in [b, \xi_t]}} u(a_t, a_{t+1}).$$



По согласно теореме 2 в силу оптимальности  $\Sigma$  необходимо  $V(\Sigma, p) \subset A(p) \forall p \in P_1$ . Тогда из (9) следует, что  $\text{Argmax } u(a_t, a_{t+1}) \subset W(p)$ . Но для этого в силу (6)

$$y_t \in Y(p)$$

необходимо и достаточно, чтобы  $u(a_t, a_{t+1})$  являлась монотонно возрастающей функцией  $a_{t+1} \forall a_{t+1} \in A_{t+1}$ , что и требовалось доказать.

2. *Достаточность.* Из (20)  $F(\Sigma, p) \subset A(p)$ , а из (6) и (1.20) следует, что  $V(\Sigma, p) \subset W(p) \forall p \in P_1$ . По тогда из (6), (16), (17) нетрудно получить, что  $V(\Sigma, p) \subset A(p)$ , а из теоремы 2 следует искомое утверждение.

## ЛИТЕРАТУРА

1. Бурков В. Н., Кондратьев В. В., Цыганов В. В., Черкашин А. М. Теория активных систем и совершенствование хозяйственного механизма. М.: Наука, 1984.
2. Бурков В. Н., Цыганов В. В. Адаптивные механизмы функционирования активных систем. I // *Авт.* 1985. № 9. С. 87-94.
3. Цыганов В. В. Адаптивные механизмы функционирования активных систем. II // *Авт.* 1985. № 10. С. 116-123.
4. Цыганов В. В. Адаптивные механизмы в активных системах с индикаторным поведением элементов // Планирование, оценка деятельности и стимулирование в активных системах. М.: Ин-т проблем управления, 1985. С. 69-75.
5. Ашимов А. А., Бурков В. Н., Джанаров Б. А., Кондратьев В. В. Согласованное управление активными производственными системами. М.: Наука, 1986.
6. Tsyganov V. V. Adaptive control of hierarchical socio-economic systems // Preprints of the 4th IFAC - IFORS symposium of the large scale systems. Zurich, 1986. V. 2. P. 644-648.
7. Бурков В. Н., Цыганов В. В. Тенденции и перспективы построения адаптивных механизмов функционирования активных систем // Измерения, контроль, автоматизация. 1985. № 4. С. 53-60.
8. Burkov V. N., Tsyganov V. V. Stochastic mechanisms of the active systems functioning // Preprints of the 2nd IFAC symposium on stochastic control. Moscow, 1986. Pt. 1. P. 259-263.
9. Бурков В. Н., Сухобасов А. А., Цыганов В. В. Проблемы отраслевого управления развитием науки и техники на основе полного хозяйственного расчета и самофинансирования // Тез. докл. 2-го Всесоюз. научно-практического совещания «Проблемы повышения эффективности использования научно-технического потенциала». М.: ВИНТИ, 1987. С. 70-72.