

А. К. ЕНАЛЕЕВ, канд. техн. наук; Ю. Г. ЛАВРОВ

(Институт проблем управления, Москва)

ОПТИМАЛЬНОЕ СТИМУЛИРОВАНИЕ В АКТИВНОЙ СИСТЕМЕ СО СТОХАСТИЧЕСКИМ ЭЛЕМЕНТОМ

Рассматривается модель активной системы со стохастическим активным элементом. Решается задача синтеза оптимальной функции стимулирования.

1. Введение

Задача синтеза оптимальной функции стимулирования в работах по теории активных систем наиболее широко и детально исследована только для случая детерминированных активных систем при полной информированности центра о моделях активных элементов [1, 2]. Для активных систем в условиях случайных возмущений задача синтеза оптимальной функции стимулирования решена для довольно частного случая линейной функции затрат [3]. В этой работе также дается приближенное решение задачи определения оптимальной функции стимулирования при нелинейной функции затрат. В [4] рассматривается задача синтеза оптимальной стратегии центра для случая, когда множество выборов активного элемента зависит от случайного параметра.

Задача синтеза оптимальной функции стимулирования в общей постановке представляет собой нестандартную задачу поиска экстремума некоторого функционала, зависящего от искомой функции и от фазовых состояний системы, когда фазовые состояния системы сами определяются в результате решения экстремальной задачи, также зависящей от искомой функции.

В предлагаемой статье дается решение этой задачи путем сведения ее к классической задаче оптимального управления и затем использования принципа максимума Понтрягина.

2. Модель активной системы и постановка задачи

Пусть система состоит из управляющего элемента (центра) и одного активного элемента (АЭ). АЭ представляет собой модель некоторого социально-экономического объекта, эффективность функционирования которого оценивается показателем x , $x \geq 0$. Например, в качестве x может быть выбран показатель объема выпускаемой продукции или какой-либо комплексный показатель эффективности работы АЭ. Целевая функция АЭ имеет вид

$$f(x, r) = \sigma(x) - \xi(x, r),$$

где $\sigma(x)$ — функция стимулирования, устанавливаемая центром, а $\xi(x, r)$ — функция затрат активного элемента при реализации значения x показателя эффективности. Здесь r — случайный параметр, характеризующий производственные возможности АЭ. При помощи рассмотрения

функции затрат, зависящий от параметра r , моделируется влияние на объект (активный элемент) случайных внешних возмущений.

Предполагается, что $r \in [\varepsilon, M]$, где $M > \varepsilon > 0$, $x \in X(r)$, где $X(r)$ — множество, определяемое ниже.

Целевую функцию центра обозначим $f^0 = f^0(x, \sigma(x))$.

Примем следующий порядок функционирования активной системы. Сначала центр устанавливает функцию стимулирования $\sigma(\cdot)$, зная функцию распределения $F(r)$ случайной величины r . Затем реализуется значение параметра r и АЭ при заданной функции стимулирования выбирает значение показателя эффективности x , уже зная реализовавшиеся значение параметра r . Выбор активным элементом показателя $x = x(r)$ определяется из условия максимизации его целевой функции

$$(1) \quad x(r) \in \text{Arg} \max_{z \in X(r)} f(z, r).$$

Рассмотрим теперь в общей постановке задачу синтеза оптимальной функции стимулирования $\sigma(x)$. Эта задача формулируется следующим образом: на некотором заданном классе функций G определить функцию $\sigma = \sigma(x)$, для которой математическое ожидание целевой функции центра максимально, при условии, что выбор активным элементом значения показателя $x = x(r)$ определяется выражением (1), т. е.

$$(2) \quad J(\sigma) = \max_{\sigma \in G} \int_{\varepsilon}^M \inf_{x(r) \in \tilde{X}(r)} f^0(x(r), \sigma^0(x(r))) dF(r),$$

где

$$(3) \quad x(r) \in \tilde{X}(r) = \text{Arg} \max_{z \in X(r)} (\sigma^0(z) - \xi(z, r)).$$

Заданием целевой функции f^0 , функции затрат $\xi(x, r)$, функции распределения $F(r)$ и класса функций стимулирования выделяется конкретная задача синтеза. Приведенные ниже предположения как раз конкретизируют рассматриваемую задачу.

1°. Множество G функций стимулирования $\sigma(x)$ состоит из всех дважды кусочно-дифференцируемых функций, определяемых на $[0, \infty)$ и удовлетворяющих неравенствам $0 \leq \sigma(x) \leq g$, где g — «фонд» стимулирования.

2°. $F(r)$ — абсолютно непрерывная функция распределения; $F(M) = 1$, $F(\varepsilon) = 0$, где $M > \varepsilon > 0$.

3°. Функция затрат $\xi(x, r)$ имеет следующую область определения: $\varepsilon \leq r \leq M$, $x \in X(r) = [0, x^*(r)]$, $x^*(r)$ — неубывающая функция r , в частности может быть $x^*(r) = \infty$. Предполагается, что $\forall r \in [\varepsilon, M]$, $\xi(x^*(r), M) > g$.

4°. Функция затрат $\xi(x, r)$ дважды непрерывно дифференцируема по любой из переменных $\xi(0, r) = 0$, $\xi_x(x, r) > 0$, $\xi_r(x, r) < 0$, $\xi_{xx}(x, r) > 0$, $\xi_{xr}(x, r) < 0$ при $x > 0$, $r > 0$. Примерами таких функций затрат являются: $\xi = -\ln(1 - x/r)$, $\xi = 1/2(x/r)^2$ и другие.

5°. $f^0(x, \sigma) = \varphi(x) - \alpha\sigma(x)$, где $\varphi(x)$ — неубывающая дифференцируемая функция, $\varphi(0) = 0$, $\alpha > 0$.

3. Синтез функции стимулирования как решение задачи оптимального управления

Сведем задачу синтеза оптимальной функции стимулирования (2), (3) к классической задаче оптимального управления, для которой применим принцип максимума Понтрягина.

Сначала сформулируем несколько вспомогательных утверждений, доказательства которых приводятся в приложении.

Рассмотрим функцию стимулирования $\sigma^1(x)$, такую, что при некотором значении r_1 параметра r имеет место

$$\sigma^1(x_1) - \zeta(x_1, r_1) = \sigma^1(x_2) - \zeta(x_2, r_1) = \max_{x \in X(r)} [\sigma^1(x) - \zeta(x, r_1)] = M^0, \quad x_1 < x_2,$$

а также функцию стимулирования $\sigma^2(x)$, такую, что

$$\sigma^2(x) = \begin{cases} \sigma^1(x), & \text{если } x \notin [x_1, x_2], \\ \zeta(x, r_1) + M^0, & \text{если } x \in [x_1, x_2]. \end{cases}$$

Лемма 1. $J(\sigma^1) = J(\sigma^2)$.

Рассмотрим функцию стимулирования $\sigma^3(x)$, такую, что $\exists x_1, x_2, \forall x \in [x_1, x_2]: \sigma^3(x_1) \geq \sigma^3(x)$, и функцию

$$\sigma^4(x) = \begin{cases} \sigma^3(x), & \text{если } x \notin [x_1, x_2], \\ \sigma^3(x_1), & \text{если } x \in [x_1, x_2]. \end{cases}$$

Лемма 2. $J(\sigma^3) = J(\sigma^4)$.

Следствие. Оптимальная функция стимулирования содержится в классе неубывающих функций.

Лемма 3. Для любой кусочно-непрерывной функции $\sigma^5(x)$ найдется непрерывная функция $\sigma^6(x)$, такая, что $J(\sigma^5) \leq J(\sigma^6)$.

Из лемм 2 и 3 следует, что оптимальная функция стимулирования на классе дважды кусочно-дифференцируемых функций содержится в классе неубывающих, непрерывных, дважды кусочно-дифференцируемых функций. Поэтому дальше будет предполагаться непрерывность и неубывание функций $\sigma(x)$.

Проведем ряд преобразований задачи (2) и (3).

Необходимое условие экстремума в задаче выбора активным элементом показателя (1) для непрерывной кусочно-дифференцируемой функции $f(x, r) = \sigma(x) - \zeta(x, r)$ записывается в следующем виде.

Если для заданного r имеет место

$$(4) \quad \forall y: \sigma(y) < \zeta(y, r),$$

то

$$(5) \quad x(r) = 0;$$

в противном случае существует выбор $x(r) \neq 0$, определяемый условием

$$(6) \quad \zeta_x(x, r) \in \partial \sigma(x),$$

где ∂ обозначает знак субдифференциала.

Таким образом, при поиске решения задачи (2), (3) можно использовать решение задачи (2), (4), (5), (6).

Проведем дальнейшие преобразования условий (4), (5), (6). Для этого исследуем вопрос с разрешимости зависимости, заданной соотношениями (4), (5), (6) относительно r .

В приложении приводится доказательство следующей леммы.

Лемма 1. Если затраты ζ имеют вид $\zeta = \zeta^0(x/r)$, где $\zeta^0(\cdot)$ — выпуклая, возрастающая дважды непрерывно дифференцируемая функция, определенная на полуинтервале $[0, a)$ (здесь a — положительно число, возможен случай $a = \infty$)¹, то

¹ Требование того, чтобы функция затрат имела вид $\zeta = \zeta^0(x/r)$, связано только с тем, что в этом случае достаточно просто доказывается лемма 4. По-видимому, это имеет место и при более слабых требованиях на функцию затрат $\zeta = \zeta(x, r)$.

1) неявная функция, заданная соотношениями (4)–(6), глобально разрешима относительно r при всех $0 \leq x \leq x^M$, за исключением, быть может, конечного числа точек $x=x_i$, $i=1, \dots, I$, в которых функция $\sigma(x)$ недифференцируема, а также за исключением точки $x=x_0=0$; здесь x^M определяется условиями (4)–(6) при $r=M$;

2) функция $r=\tilde{r}^0(x, \partial\sigma(x))$, являющаяся решением соотношений (4)–(6), не убывает по x ;

3) функция $x=\tilde{x}(r)$, обратная для функции $\tilde{r}^0(x, \partial\sigma(x))$, является неубывающей по r и однозначной, за исключением, быть может, счетного числа точек.

Пусть в точках x , где $\sigma(x)$ дифференцируема, $u(x)=\dot{\sigma}(x)$, а в точках x_i , $i=0, 1, \dots, I$ функция $u(x_i)$ равна производной слева функции $\sigma(x)$.

Обозначим

$$\tilde{r}(x, u) = \begin{cases} \tilde{r}^0(x, u), & \text{если } 0 \leq x \leq x^M, \\ M, & \text{если } x > x^M. \end{cases}$$

Пусть справедлива лемма 4, тогда справедлива следующая теорема.

Теорема 1. Решение задачи (2), (3) для $f^0(x, \sigma) = \phi(x) - \alpha\sigma(x)$, $G = \{\sigma(x) | 0 \leq \sigma(x) \leq g, 0 \leq x < \infty\}$ является также решением задачи оптимального управления:

$$(7) \quad J(\sigma) = \min_{u=u(x)} \int_0^{\infty} [F(\tilde{r}(x, u)) - 1] [\phi(x) - \alpha u] dx,$$

$$(8) \quad 0 \leq \int_0^{\infty} u(x) dx \leq g,$$

где $u(x) = \dot{\sigma}(x)$.

Доказательство теоремы 1 приводится в приложении.

Для решения задачи (7), (8) можно использовать принцип максимума Понтрягина. Гамильтониан для этой задачи имеет вид

$$H(x, u, \lambda) = [1 - F(\tilde{r}(x, u))] [\phi(x) - \alpha u] - \lambda u.$$

Оптимальное управление $u(x, \lambda)$ определяется из условия максимума функции H по u , где параметр $\lambda = \lambda(g) \geq 0$ вычисляется из условия (8), т. е. из решения уравнения

$$\int_0^{\infty} u(x, \lambda) dx = g.$$

Оптимальная функция стимулирования определяется по формуле

$$\sigma(x) = \int_0^x u(t, \lambda(g)) dt.$$

Для вычисления по этой формуле оптимальной функции стимулирования необходимо иметь зависимости $u(t, \lambda)$ и $\lambda = \lambda(g)$. Исследуем свойства этих зависимостей, которые могут оказаться полезными при вычислении оптимальной функции стимулирования.

Теорема 2. 1) Оптимальное управление $u = u(x, \lambda)$ является невозрастающей функцией по параметру λ . 2) Зависимость $\lambda = \lambda(g)$ является убывающей по g .

Доказательство теоремы 2 приведено в приложении.

Свойство монотонности функции $\lambda(g)$ позволяет строить итерационные алгоритмы вычисления оптимального управления по следующей схеме.

Фиксируется $\lambda > 0$ и из условия максимума функции $H(x, u, \lambda)$ по u определяется $u(x, \lambda)$. Если $\int_0^{\infty} u(x, \lambda) dx > g$, то на следующей итерации алгоритма λ увеличивается на некоторую достаточно малую величину;

если же $\int_0^{\infty} u(x, \lambda) dx < g$, то λ уменьшается. После этого процедура повторяется для вновь полученного значения показателя λ до тех пор, пока условие (8) не будет выполняться с достаточной точностью. Полученные на последней итерации λ и $u(x, \lambda)$ являются решением задачи (7), (8).

Рассмотрим решение задачи синтеза оптимальной функции стимулирования на примере.

Пусть функция затрат равна $\zeta(x, r) = -\ln(1-x/r)$, целевая функция центра равна $f^0(x, \sigma) = x$, а случайная величина r равномерно распределена на отрезке $[d, D]$. В этом случае $\tilde{r}(x, u) = x + 1/u$. Из условия максимума гамильтониана $H = f - F(x + 1/u) - \lambda u$, где F — функция равномерно распределения, получим

$$\sigma(x) = \begin{cases} -\ln\left(1 - \frac{x}{d}\right), & \text{если } 0 \leq x \leq d - \beta(\lambda), \\ \frac{x}{\beta(\lambda)} - \ln \frac{\beta(\lambda)}{d}, & \text{если } d - \beta(\lambda) \leq x \leq D - 2\beta(\lambda), \\ g, & \text{если } D - 2\beta(\lambda) \leq x < \infty. \end{cases}$$

Здесь $\beta(\lambda) = \sqrt{(D-d)\lambda}$.

Видим, что решение задачи состоит из трех «режимов». При определенных соотношениях параметров d, D, g первый или второй режимы могут отсутствовать.

4. Заключение

Основной результат статьи — это сведение задачи (2), (3) к задаче оптимального управления (7), (8), для которой методы решения известны. Решение конкретных примеров этой задачи показывает, что полученные результаты могут быть использованы при проведении качественного и, в отдельных случаях, количественного анализа систем стимулирования в экономике.

ПРИЛОЖЕНИЕ

Доказательство леммы I. Покажем, что если максимум функции $f(x, r_1) = \sigma(x) - \zeta(x, r_1)$ при некотором r_1 достигается в точках x_1 и x_2 , $x_1 < x_2$, то при любом $r \neq r_1$ в точке $x' \in (x_1, x_2)$ не может достигаться максимум функции $f(x, r)$.

Предположим противное, т. е. существуют такие, что

$$(П.1) \quad \forall x \in X(r) : \sigma(x') - \zeta(x', r) \geq \sigma(x) - \zeta(x, r).$$

Условие достижения максимума функции $f(x, r_1)$ в точках x_1 и x_2 имеет вид

$$(П.2) \quad \forall x \in X(r) : \sigma(x_1) - \zeta(x_1, r_1) = \sigma(x_2) - \zeta(x_2, r_1) \geq \sigma(x) - \zeta(x, r_1).$$

Из (П.1) и (П.2) следует, что

$$(П.3) \quad \begin{aligned} \zeta(x_1, r) - \zeta(x', r) &\geq \zeta(x_1, r_1) - \zeta(x', r_1), \\ \zeta(x_2, r) - \zeta(x', r) &\geq \zeta(x_2, r_1) - \zeta(x', r_1). \end{aligned}$$

Перепишем (П.3) в виде

$$(П.4) \quad \int_{x_1}^{x'} \dot{\zeta}_x(x, r) dx \leq \int_{x_1}^{x'} \dot{\zeta}_x(x, r_1) dx,$$

$$(П.5) \quad \int_{x'}^{x_2} \dot{\zeta}_x(x, r) dx \geq \int_{x'}^{x_2} \dot{\zeta}_x(x, r_1) dx.$$

Из $\bar{\zeta}_{xr}(x, r) < 0$ следует, что

$$(П.6) \quad \dot{\zeta}_x(x, r) > \dot{\zeta}_x(x, r_1), \text{ если } r_1 > r,$$

$$(П.7) \quad \dot{\zeta}_x(x, r) < \dot{\zeta}_x(x, r_1), \text{ если } r_1 < r.$$

Неравенство (П.6) противоречит неравенству (П.4), а неравенство (П.7) противоречит неравенству (П.5). Таким образом, приведенное выше утверждение доказано.

Заметим, что функции $\sigma^1(x)$ и $\sigma^2(x)$ совпадают одна с другой на всей области определения, за исключением отрезка $[x_1, x_2]$. Заметим также, что максимум функции $f^2(x, r_1) = \sigma^2(x) - \zeta(x, r_1)$ достигается на всем отрезке $[x_1, x_2]$. Из доказанного выше утверждения следует, что при $r \neq r_1$ точки максимума целевых функций $f^1(x, r) = \sigma^1(x) - \zeta(x, r)$ и $f^2(x, r) = \sigma^2(x) - \zeta(x, r)$ не принадлежат отрезку $[x_1, x_2]$. Но поскольку вне $[x_1, x_2]$ функции $\sigma^1(x)$ и $\sigma^2(x)$ совпадают, то совпадают и точки максимумов функций $f^1(x, r)$ и $f^2(x, r)$, где $r \neq r_1$. Отсюда следует $J(\sigma^1) = J(\sigma^2)$. Лемма доказана.

Доказательство леммы 2. Рассмотрим функцию $\sigma(x)$, такую, что $\sigma(x) = \sigma^4(x)$ при $x \notin [x_1, x_2]$ и $\sigma(x) \leq \sigma^4(x)$ при $x \in [x_1, x_2]$, где $x_1 < x_2$. Покажем, что точка максимума x^* функции $f(x, r) = \sigma(x) - \zeta(x, r)$ не принадлежит (x_1, x_2) . Предположим противное, $x^* \in (x_1, x_2)$, тогда получим противоречивое неравенство $\sigma(x^*) - \zeta(x^*, r) \geq \sigma(x_1) - \zeta(x_1, r)$, так как $\sigma(x^*) \leq \sigma(x_1)$ по определению функции $\sigma(x)$, а $\zeta(x^*, r) > \zeta(x_1, r)$ в силу монотонности функции затрат. Таким образом, $x^* \notin (x_1, x_2)$. Следовательно, $J(\sigma) = J(\sigma^4)$. Лемма доказана.

Доказательство леммы 3. Пусть $\sigma^5(x)$ — неубывающая функция. В противном случае всегда, согласно лемме 2, можно пойти неубывающую функцию, имеющую не меньшую эффективность.

Пусть $\sigma^5(x)$ претерпевает разрыв 1-го рода в точке $x^* > 0$. Случай $x^* = 0$ будет рассмотрен ниже. Обозначим через $\Delta\sigma^5$ величину изменения функции $\sigma^5(x)$ в точке x^* .

Покажем, что существует окрестность $(x^* - \delta, x^*)$, такая, что ня при одном допустимом значении $r \in (\varepsilon, M)$ точка максимума функции $f^5(x, r) = \sigma^5(x) - \zeta(x, r)$ не принадлежит области $(x^* - \delta, x^*)$. Выберем δ таким, чтобы выполнялось неравенство

$$(П.8) \quad \dot{\zeta}_x(x^*, \varepsilon)\delta < \Delta\sigma^5$$

и $\delta < x^*$, где ε — наименьшее допустимое значение параметра r . Предположим противное, т. е.

$$\exists x' \in (x^* - \delta, x^*), \quad \forall r \in [\varepsilon, M], \quad \forall x: \sigma^5(x') - \zeta(x', r) \geq \sigma^5(x) - \zeta(x, r),$$

а значит,

$$(П.9) \quad \sigma^5(x') - \zeta(x', r) \geq \sigma^5(x^*) - \zeta(x', r).$$

Из монотонности функции $\sigma^5(x)$ следует, что

$$(П.10) \quad \sigma^5(x') \leq \sigma^5(x^*) - \Delta\sigma^5.$$

Из суммы (П.9) и (П.10) следует $\zeta(x^*, r) - \zeta(x', r) \geq \Delta\sigma^5$, т. е. $\int_{x'}^{x^*} \dot{\zeta}_x(x, r) dx \geq \Delta\sigma^5$.

Из $\dot{\xi}_{xr}(x, r) < 0$ и $\dot{\xi}_{xx}(x, r) > 0$ следует, что $\dot{\xi}_x(x', r) < \dot{\xi}_x(x^*, \varepsilon)$. Тогда

$$\int_{x'}^{x^*} \dot{\xi}_x(x^*, \varepsilon) dx > \int_{x'}^{x^*} \dot{\xi}_x(x, r) dx \geq \Delta\sigma^5$$

или

$$(П.11) \quad \dot{\xi}_x(x^*, \varepsilon) (x^* - x') > \Delta\sigma^5.$$

Очевидно, что (П.11) противоречит (П.8), так как $x^* - x' < \delta$. Таким образом, существует окрестность $(x^* - \delta, x^*)$, на которой не достигается максимум функции $f^5(x, r)$ ни при одном допустимом r .

Рассмотрим функцию

$$\sigma^6(x) = \begin{cases} \sigma^5(x), & \text{если } x \notin (x^* - \delta, x^*), \\ \frac{\sigma^5(x^* + 0) - \sigma^5(x^* - \delta)}{\delta} (x - x^*) + \sigma^5(x^* + 0), & \text{если } x \in (x^* - \delta, x^*), \end{cases}$$

непрерывную на отрезке $[x^* - \delta, x^*]$. Заметим, что $\sigma^5(x^* + 0) - \sigma^5(x^* - \delta) \geq \Delta\sigma^5$ в силу монотонности функции $\sigma^5(x)$. Следовательно, на интервале $(x^* - \delta, x^*)$: $\sigma^6(x) \geq \Delta\sigma^5/\delta > \dot{\xi}_x(x, \varepsilon) > \dot{\xi}_x(x, r)$. Отсюда следует, что максимум функции $f^6(x, r) = \sigma^6(x) - \xi(x, r)$ не достигается на $(x^* - \delta, x^*)$. Поскольку на остальной области определения функции $\sigma^5(x)$ и $\sigma^6(x)$ совпадают, то $J(\sigma^5) = J(\sigma^6)$. Аналогично рассматриваются все точки разрыва функции $\sigma^5(x)$.

Рассмотрим теперь точку разрыва $x^* = 0$, считая, что в остальных точках σ^5 непрерывна. Отметим, что оптимальная функция стимулирования в точке $x^* = 0$ принимает значение $\sigma(x^*) = 0$. Пусть $\sigma(0) \neq 0$. Очевидно, что выборы активным элементом стратегии $x(r)$ при любом допустимом r для функции стимулирования $\sigma(x)$ и $\sigma'(x) = \sigma(x) - \sigma(0) \geq 0$ совпадают. Поэтому далее будем считать, что $\sigma^5(0) = 0$. Поскольку $\xi(0, \varepsilon) = 0$, $\lim_{x \rightarrow +0} \sigma^5(x) = \Delta\sigma^5(0) > 0$, $\sigma^5(x) \leq g$, $\xi(x^*, \varepsilon), \varepsilon > g$, функция $\xi(x, \varepsilon)$

непрерывна, $\sigma^5(x)$ непрерывна при $x > 0$, то существует хотя бы одна точка x' , в которой $\xi(x', \varepsilon) = \sigma^5(x')$. Пусть x' — минимальная из таких точек. Определим функцию $\sigma^6(x)$ следующим образом: $\sigma^6(x) = \xi(x, \varepsilon)$ при $0 \leq x \leq x'$ и $\sigma^6(x) = \sigma^5(x)$ при $x > x'$. Покажем, что $J(\sigma^6) > J(\sigma^5)$. Заметим, что по построению $\sigma^6(x) \leq \sigma^5(x)$. Если при функции стимулирования $\sigma^5(x)$ выбор $x(r)$ таков, что $x(r) \geq x'$, то в силу $\sigma^6(x) \leq \sigma^5(x)$ для всех $0 \leq x \leq x'$ выбор при функции стимулирования $\sigma^6(x)$ остается тем же. Если же при функции стимулирования $\sigma^5(x)$ выбор $x(r)$ таков, что $x(r) < x'$, то в силу свойств 4° функции затрат выбор при использовании функции $\sigma^6(x)$ будет равным x' . Так как $\varphi(x)$ — возрастающая функция, то $J(\sigma^6) \geq J(\sigma^5)$. Лемма доказана.

Доказательство леммы 4. Рассмотрим вопрос о разрешимости относительно r неявной функции $\Phi(x, r, \partial\sigma(x)) = \dot{\xi}_x(x, r) - u(x) - t = 0$, где t — одно из значений субдифференциала $\partial\sigma(x)$. Уравнение

$$(П.12) \quad \dot{\xi}_x(x, r) = u(x) + t$$

имеет хотя бы одно решение r^* при некоторых значениях $x^* \neq 0$, t^* . Так как $\dot{\xi}_{xr}(x, r) < 0$, то уравнение (П.12) локально разрешимо в окрестности точки (x^*, t^*) . Если $\xi(x, r) = \xi^0(x, r)$, то уравнение (П.12) глобально разрешимо:

$$(П.13) \quad r = \frac{x}{\mu[x(u(x) + t)]},$$

где $\mu[\cdot]$ — функция, обратная для функции $v(x/r) = \xi_x^0(x/r)x$. Функция $v(x/r)$ глобально обратима, поскольку $\dot{v}_s(s) = \xi_{s^0} s + \xi_{s^0}^0(s) > 0$ при $s = x/r > 0$. Пункт 1 леммы доказан.

Покажем, что $\bar{r}(x, \partial\sigma(x))$ — убывающая функция, т. е. если $x_1 < x_2$, то $r_1 = \bar{r}(x_1, t_1(x_1)) < r_2 = \bar{r}(x_2, t_2(x_2))$, где $t_1(x_1)$ и $t_2(x_2)$ — некоторые значения субдифференциала в точках x_1 и x_2 соответственно.

Предположим противное, т. е. из $x_1 < x_2$ следует $r_1 > r_2$. Из $\sigma(x_1) - \xi(x_1, r_1) > \sigma(x_2) - \xi(x_2, r_1)$ и $\sigma(x_2) - \xi(x_2, r_2) > \sigma(x_1) - \xi(x_1, r_2)$ получим $\xi(x_2, r_1) - \xi(x_1, r_1) >$

$> \xi(x_2, r_2) - \xi(x_1, r_2)$. Отсюда следует

$$(П.14) \quad \int_{x_1}^{x_2} [\xi_x(x, r_1) - \xi_x(x, r_2)] dx > 0.$$

Но из $\xi_{xr}(x, r) < 0$ следует, что

$$(П.15) \quad \xi_x(x, r_1) - \xi_x(x, r_2) < 0 \text{ для } r_1 > r_2.$$

Но (П.15) противоречит (П.14), следовательно, $\bar{r}(x, \partial\sigma(x))$ — неубывающая функция. Пункт 2 леммы доказан.

Пусть x_1 и x_2 таковы, что $r^* = \bar{r}(x_1, u(x_1)) = \bar{r}(x_2, u(x_2))$. Тогда из леммы 1 следует, что существует функция стимулирования σ' не меньшей эффективности по сравнению с исходной, для которой $\bar{r}(x, u'(x)) = r^*$ при всех $x \in [x_1, x_2]$. Определим $[\underline{x}_1, \bar{x}_2]$, где $\underline{x}_1 = \inf x$, $\bar{x}_2 = \sup x$ по всем x , для которых $\bar{r}(x, u'(x)) = r^*$. В результате получаем интервал $(\underline{x}_1, \bar{x}_2)$, на котором \bar{r} постоянна. Определим все такие интервалы. Очевидно, что их не более чем счетное число. Следовательно, функция, обратная к \bar{r} , неоднозначна не более чем в счетном числе точек. Лемма доказана.

Доказательство теоремы 1. Рассмотрим функцию $\bar{r}(x, \partial\sigma(x))$ и обратную к ней $\bar{x}(r)$. Множество определения функции $\bar{x}(r)$ обозначим Ω , а множество ее значений — X . Из лемм 1 и 4 следует, что для решения исходной задачи (2), (3) достаточно рассмотреть такие функции стимулирования $\sigma(x)$, при которых $\bar{x}(r)$ такова, что X — связное множество.

Определим следующие подмножества множества Ω : Ω_1 — подмножество интервалов (r_j^u, r_j^u) , на которых функция $\bar{x}(r)$ непрерывна и строго монотонно возрастает, $j=1, \dots, J_1$; Ω_2 — подмножество интервалов (r_k^u, r_k^u) , на которых функция $\bar{x}(r)$ постоянна, $k=1, \dots, K$; $\Omega_3 = \Omega \setminus (\Omega_1 \cup \Omega_2)$. Отметим, что Ω_3 по лемме 4 состоит из не более чем счетного числа точек r_n , $n=1, \dots, N$, а множества Ω_1 либо Ω_2 , вообще говоря, могут быть пустыми. Аналогично введем подмножества значений функции $\bar{x}(r)$: $X_1 = \bar{x}(\Omega_1)$; $X_2 = \bar{x}(\Omega_2)$; $X_3 = \bar{x}(\Omega_3)$. Заметим, что X_1 — это множество интервалов (x_j^u, x_j^u) , где $x_j^u = \bar{x}(r_j^u + 0)$, $x_j^u = \bar{x}(r_j^u - 0)$; X_2 — множество, состоящее не более чем из счетного числа точек x_k , $k=1, \dots, K$; X_3 — это множество отрезков $[x_n^u, x_n^u]$, где $x_n^u = \bar{x}(r_n - 0)$, $x_n^u = \bar{x}(r_n + 0)$. Отметим также, что $r_k^u = \bar{r}(x_k - 0, u(x_k - 0))$, $r_k^u = \bar{r}(x_k + 0, u(x_k + 0))$, $r_j^u = \bar{r}(x_j^u + 0, u(x_j^u + 0))$, $r_j^u = \bar{r}(x_j^u - 0, u(x_j^u - 0))$, $r_n = \bar{r}(x_n^u + 0, u(x_n^u + 0)) = \bar{r}(x_n^u - 0, u(x_n^u - 0))$.

$$\text{Сравним две величины:} \quad I = \int_{\Omega} [\varphi(x(r)) - \alpha\sigma(x(r))] d[F(r) - 1] \text{ и } J = \int_X [F(\bar{x}(x), u(x)) - 1] [\dot{\varphi}(x) - \alpha u(x)] dx.$$

Заметим, что соответствующие интегралы на подмножествах Ω_3 и X_3 равны нулю, так как мера множеств Ω_3 и X_3 равна нулю.

Используя свойства функций $\bar{r}(x, u)$, $x(r)$, интегрируя по частям и производя замену переменных на подмножествах Ω_1 и X_1 , перепишем выражения для I и J в следующем виде:

$$\begin{aligned} I &= \sum_{j=1}^{J_1} [\varphi(x_j^u) - \alpha\sigma(x_j^u)] [F(r_j^u) - 1] - \sum_{j=1}^{J_1} [\varphi(x_j^u) - \alpha\sigma(x_j^u)] [F(r_j^u) - 1] + \\ &+ \sum_{k=1}^K [\varphi(x_k) - \alpha\sigma(x_k)] [F(r_k^u) - 1] - \sum_{k=1}^K [\varphi(x_k) - \alpha\sigma(x_k)] [F(r_k^u) - 1] - \\ &- \sum_{j=1}^{J_1} \int_{x_j^u}^{x_j^u} [F(\bar{r}(x, u(x))) - 1] [\dot{\varphi}(x) - \alpha u(x)] dx, \\ J &= \sum_{n=1}^N [F(r_n) - 1] [\varphi(x_n^u) - \alpha\sigma(x_n^u)] - \sum_{n=1}^N [F(r_n) - 1] \times \\ &\times [\varphi(x_n^u) - \alpha\sigma(x_n^u)] + \sum_{j=1}^{J_1} \int_{x_j^u}^{x_j^u} [F(\bar{r}(x, u(x))) - 1] [\dot{\varphi}(x) - \alpha u(x)] dx. \end{aligned}$$

Обозначим $B(x) = [\varphi(x) - \alpha\sigma(x)] [F(\bar{r}(x, u(x))) - 1]$ и рассмотрим величину $I+J$. После сокращений и переобозначений получим

$$I+J = \sum_{j=1}^{J_1} [B(x_j^{j_1}-0) - B(x_j^{j_1}+0)] + \sum_{k=1}^K [B(x_k+0) - B(x_k-0)] + \\ + \sum_{n=1}^N [B(x_n^{j_2}-0) - B(x_n^{j_2}+0)].$$

Из определения множеств $\Omega_1, \Omega_2, \Omega_3$ и соответственно множеств X_1, X_2, X_3 следует, что $X = X_1 \cup X_2 \cup X_3$. При этом точки $x_j^{j_1}, x_j^{j_2}, x_k, x_n^{j_2}, x_n^{j_1}$, где $j=1, \dots, J_1, k=1, \dots, K, n=1, \dots, N$, разбивают связное множество X на систему не более чем счетного числа интервалов и отрезков. Отметим, что поскольку указанные точки являются границами соответствующих смежных интервалов или отрезков, то среди них имеются точки, которые совпадают. Упорядочим указанные точки по возрастанию

и обозначим их $x_i, i=1, 2, \dots$. Запишем величину $I+J: I+J = \sum_i \Delta B(x_i) + B(x^M) - B(x^0)$,

где $i=1, 2, \dots$. Нетрудно видеть, что $\Delta B(x_i) = B(x_i-0) - B(x_i+0) = 0$, если $\exists j, n$ такие, что $x_i = x_j^{j_1} = x_n^{j_2}$ либо $x_i = x_j^{j_2} = x_n^{j_1}$, а также $\Delta B(x_i) = B(x_i-0) + B(x_i+0) - B(x_i-0) - B(x_i+0)$, если $\exists j, k, n$ такие, что $x_i = x_j^{j_1} = x_k = x_n^{j_2}$ либо $x_i = x_n^{j_2} = x_k = x_j^{j_1}$, либо $\exists j_1, j_2, k$ такие, что $x_i = x_j^{j_1} = x_k = x_j^{j_2}$, либо $\exists n_1, n_2, k$ такие, что $x_i = x_{n_1}^{j_2} = x_k = x_{n_2}^{j_1}$; $B(x^0) = \lim_{\delta \rightarrow 0} B(x(\delta))$. Заметим, что $B(x^M) = B(x(M)) = [\varphi(x^M) - \alpha\sigma(x^M)] [F(M) - 1] = 0$,

так как $F(M) = 1$. Величина $B(x^0)$ также равна нулю. Действительно, как показано в доказательстве леммы 3, $\sigma(0) = 0$ и при всех $x > 0$ $\sigma(x) < \zeta(x, \delta)$, если $\delta < \varepsilon$. Тогда из (4), (5) следует $x(\delta) = 0$. Из того, что $\varphi(0) = 0$ и $\sigma(0) = 0$, получаем $B(x^0) = B(0) = 0$. Отсюда следует, что $I+J=0$. Так как при $x \geq x^M$ имеют место $F(\bar{r}(x, u)) = 1$, то

$$J = \int_0^{\infty} [F(\bar{r}(x, u(x))) - 1] [\varphi(x) - \alpha u(x)] dx. \text{ Теорема доказана.}$$

Доказательство теоремы 2. Рассмотрим гамильтониан $H(x, u, \lambda)$ при двух различных значениях параметра $\lambda = \lambda' \neq 0$ и $\lambda = \lambda'' \neq 0, \lambda' < \lambda''$. Из условия оптимальности управлений $u(x, \lambda')$ и $u(x, \lambda'')$ следует, что

$$H(x, u(x, \lambda'), \lambda') \geq H(x, u(x, \lambda''), \lambda'), \\ H(x, u(x, \lambda''), \lambda'') \geq H(x, u(x, \lambda'), \lambda'').$$

Складывая эти неравенства, получим

$$H(x, u(x, \lambda'), \lambda) - H(x, u(x, \lambda'), \lambda'') \geq H(x, u(x, \lambda''), \lambda') - H(x, u(x, \lambda''), \lambda'').$$

Отсюда, подставляя выражения для $H(x, u, \lambda)$, получим

$$\lambda'' u(x, \lambda') - \lambda' u(x, \lambda') \geq \lambda'' u(x, \lambda'') - \lambda' u(x, \lambda''),$$

т. е. $u(x, \lambda') \geq u(x, \lambda'')$. Пункт 1 теоремы доказан.

Пусть $0 < \lambda' < \lambda''$. Рассмотрим следующие величины:

$$g(\lambda') = \int_0^{\infty} u(x, \lambda') dx \quad \text{и} \quad g(\lambda'') = \int_0^{\infty} u(x, \lambda'') dx.$$

Из того, что $u(x, \lambda') \geq u(x, \lambda'')$, следует, что $g(\lambda') \geq g(\lambda'')$, т. е. функция $g(\lambda)$ невозрастающая.

Покажем, что $\lambda(g)$ является убывающей по g_{∞} . Пусть $g_1 > g_2$ и $\lambda(g_1) = \lambda(g_2) = \lambda^0$,

тогда $g_1 = \int_0^{\infty} u(x, \lambda^0) dx$ и $g_2 = \int_0^{\infty} u(x, \lambda^0) dx$, т. е. $g_1 = g_2$, что противоречит пред-

положению $g_1 > g_2$. Таким образом, функция $\lambda(g)$ не может быть константой. Из невозрастания функции $g(\lambda)$ из того, что $\lambda(g)$ не является константой, следует, что $\lambda(g)$ — убывающая функция. Теорема доказана.

СПИСОК ЛИТЕРАТУРЫ

1. Бурков В. Н., Кондратьев В. В. Механизмы функционирования организационных систем. М.: Наука, 1981.
2. Ашимов А. А., Бурков В. Н., Джапаров Б. А., Кондратьев В. В. Согласованное управление активными производственными системами. М.: Наука, 1986.
3. Епалеев А. К., Казахбаева Г. У. Стимулирование эффективности управления производственными процессами // Вопросы создания АСУ ТП и АСУП. Алма-Ата: Каз. политехн. ин-т, 1983. С. 44–52.
4. Кононенко А. Ф., Халезов А. Д. Об одной игре двух лиц с фиксированной последовательностью ходов при неточной информации о множестве выборов партнеров // Вопросы прикладной математики. Иркутск: Сиб. энергетическ. ин-т, 1975. С. 44–55.