

ИГРОВОЙ ПОДХОД К РЕШЕНИЮ ЗАДАЧИ ВЫБОРА ОПТИМАЛЬНОГО УПРАВЛЕНИЯ АППАРАТОМ, ДВИГАЮЩИМСЯ К ГРУППЕ ЦЕЛЕЙ

А.К. Гуц

The game theory approach to optimal control of apparatus that is moving to some group of aims is given. The well-known results of Krasovsky are used.

Рассмотрим задачу движения аппарата A , который принимает сигналы от N целей M_i , $i = 1, \dots, N$, определяет их координаты и старается выйти к этой группе целей так, чтобы быть как можно ближе к привилегированной цели P . При этом будем считать, что координаты каждой цели M_i «плавают», т.е. могут меняться в пределах некоторой ограниченной области V_i . Аппарат принимает сигнал от каждой цели не постоянно, а в определенные отрезки времени. Следовательно, в исходный момент начала движения $t = t_0$ не все цели фиксируются: число зафиксированных целей N_t меняется в пределах $0 \leq N_t \leq N$ при $t \in [t_0, T]$. Момент T – это время, к которому аппарат должен максимально сблизиться с приоритетной группой целей. Приоритет π_i цели M_i – это функция от $|M_i - P|$; он тем больше, чем ближе цель к точке P .

Почему нас интересует выход у группе целей, ближайших к P ? Потому, что нацеливание на конкретную цель в условиях, когда может так случится, что уже после начала движения аппарата цель на отрезке времени $[t_0, T]$ вообще может не «заговорить», или «замолчать» тогда, когда до нее оставалось совсем немного, или станет недоступной в последний момент по ряду особых причин, способно сорвать задачу выхода к цели P . Иначе говоря, помимо основной задачи – выхода к P должна ставиться и дополнительная задача: при срыве основной задачи выйти к другим приоритетным целям. Надо двигаться к P так, чтобы всегда была возможность начать движение к ближайшей к P другой приоритетной цели. Ясно, это связано с тем, что аппарат располагает ограниченными ресурсами топлива, и с тем, что его вылет не должен быть бесцельным и безрезультативным. Наконец отметим, что движение не по прямой к цели P ценно еще тем, что позволяет более точно вычислять ее координаты.

1. Постановка игровой задачи

Дадим математическую формулировку описанной во введении задачи управляемого движения аппарата. Используем подход, разработанный в теории дифференциальных игр [1].

Движения аппарата описываем системой дифференциальных уравнений

$$\begin{cases} \dot{\mathbf{y}} = \mathbf{f}(t, \mathbf{y}, u), \\ \mathbf{y}(t_0) = \mathbf{y}_0, \end{cases} \quad (1)$$

где $u = u(t)$ – управление аппаратом, выбираемое в момент времени t . Для нас это «игрок» A . «Игрок» M – это координаты целей M_i ($i = 1, \dots, N$). С учетом того, что эти координаты «плавают», примем, что цель M_i описывается уравнениями

$$\begin{cases} \dot{\mathbf{z}}_i = v_i(t), \\ \mathbf{z}_i(t_0) = \mathbf{z}_{i0}, \\ (i = 1, \dots, N), \end{cases} \quad (2)$$

где $v_i = v_i(t)$ – управление, задающее «плавание» координат цели M_i . Поскольку при $t = t_0$ не все цели могут фиксироваться, то не все уравнения (2) учитываются на некотором отрезке времени $[t_0, t_1]$. Иначе говоря, начальные условия надо понимать как $\mathbf{z}_i(t_i) = \mathbf{z}_{i0}$, где t_i – момент времени, когда впервые фиксируются координаты \mathbf{z}_{i0} цели M_i . Управление $v_i(t)$ для «игрока» A всегда является неизвестной функцией.

Кроме того, если цель M_i «выключается» и «включается», то игроку A известны только координаты $\mathbf{z}_i(\theta_i(t))$, где

$$\theta_i(t) = \begin{cases} t, & t \in [\alpha_{ij}, \beta_{ij}] \\ \beta_{ij}, & t \in (\beta_{ij}, \alpha_{i,j+1}), \end{cases}$$

$$t_0 \leq \alpha_{i0} \leq \beta_{i0} \leq \dots \leq \alpha_{ij} \leq \beta_{ij} \leq \dots \leq \alpha_{in_i} \leq \beta_{in_i} = T.$$

Это условие – не что иное, как условие информированности игрока A о движении игрока M . На интервале «молчания» $(\beta_{ij}, \alpha_{i,j+1})$ цели M_i ее координаты берутся те, что были определены в момент $t = \beta_{ij}$.

Задачей игрока A является минимизация функционала

$$J(t_0, \mathbf{y}_0, \mathbf{z}_{i0}, u, v) = \sum_{i=1}^N e^{\pi_i(T)} |\mathbf{z}_i(T) - \mathbf{y}(T)|, \quad (3)$$

где $\pi_i(T) = \pi_i(|\mathbf{z}_i(T) - P|)$.

Если бы в момент начала движения аппарата A были известны, зафиксированы координаты всех N целей, то мы имели бы стандартную дифференциальную игру (1),(2), (3). Но в нашем случае число зафиксированных целей меняется, точнее, нарастает с течением времени. Поэтому мы имеем конечную последовательность игр. Новая игра начинается в момент $t = t_k, t_0 < t_k < T$, когда к числу N_{k-1} ранее зафиксированных целей M_1, \dots, M_{k-1} добавляется еще одна цель – M_k . Следовательно, при $t < t_{k-1}$ имеем игру

$$\begin{cases} \dot{\mathbf{y}} = \mathbf{f}(t, \mathbf{y}, u), \\ \mathbf{y}(t_{k-1}) = \mathbf{y}_{k-1}, \end{cases} \quad \begin{cases} \dot{\mathbf{z}}_i = v_i, \\ \mathbf{z}_i(t_{k-1}) = \mathbf{z}_{i,k-1}, \end{cases} \quad (i=1, \dots, k-1)$$

$$J_{k-1} = \sum_{i=1}^{N_{k-1}} e^{\pi_i(T)} |\mathbf{z}_i - \mathbf{y}(T)|,$$

а при $t \geq t_k$ имеем игру

$$\begin{cases} \dot{\mathbf{y}} = \mathbf{f}(t, y, u), \\ \mathbf{y}(t_k) = \mathbf{y}_k, \end{cases} \quad \begin{cases} \dot{\mathbf{z}}_i = v_i, \\ \mathbf{z}_i(t_k) = \mathbf{z}_{ik}, \end{cases}$$

$$(i = 1, \dots, k) \\ J_k = \sum_{i=1}^{N_k} e^{\pi_i(T)} |\mathbf{z}_i - \mathbf{y}(T)|.$$

Значение \mathbf{y}_k – координаты аппарата на момент $t = t_k$ из предыдущей игры. Это же верно для \mathbf{z}_{ik} при $i < k$, а \mathbf{z}_{ik} – это впервые зафиксированные координаты цели M_k при $t = t_k$.

Очевидно $J_k \geq J_{k-1}$.

По существу не всегда при приеме сигналов от новой цели нужно начинать новую игру. Это следует делать лишь в том случае, когда на новую цель есть время, а кроме того, если новая цель имеет очень высокий приоритет π_k .

2. Метод Красовского решения задачи сближения

Наша задача будет решена, если будет найден способ выбора управления $u(t)$, который в момент t задается на основе полученной информации о координатах $\mathbf{y}(t), \mathbf{z}_i(t)$. Оптимальное управление $\hat{u}(t)$ обладает свойством

$$J(t_0, \mathbf{y}_0, \mathbf{z}_{i0}, \hat{u}, \tilde{v}) \leq \min_{u(t)} \sup_{\tilde{v}} \inf_{A(t), M_i(t)} J(t_0, \mathbf{y}_0, \mathbf{z}_{i0}, u, \tilde{v}) \quad (4)$$

для любых управлений \tilde{v}_i и данных $t_0, \mathbf{y}_0, \mathbf{z}_{i0}$. Ясно, что важно оценить функционал $J(t_0, \mathbf{y}_0, \mathbf{z}_{i0}, u, \tilde{v})$, опираясь на данные $t_0, \mathbf{y}_0, \mathbf{z}_{i0}$. Это можно сделать в так называемом регулярном случае линейной игры с помощью гипотетического рассогласования [1, с.105]. *Гипотетическое рассогласование* – это величина $\varepsilon^0(t_0, \mathbf{y}_0, \mathbf{z}_{i0})$, обладающая свойством

$$\sup_{v(t)} J(t_0, \mathbf{y}_0, \mathbf{z}_{i0}, \hat{u}, v) \geq \varepsilon^0(t_0, \mathbf{y}_0, \mathbf{z}_{i0}),$$

т.е. она оценивает наименьшее значение функционала (3) снизу. Более точно и более значимо то, что $\varepsilon^0(t_0, \mathbf{y}_0, \mathbf{z}_{i0})$ оценивает снизу оптимальный результат игры (1), (2), (3), (4). Заманчиво организовать управление $u(t)$ так, чтобы эта нижняя оценка достигалась.

В [1] введена теоретическая конструкция *экстремального управления* $u_e(t)$, которое в так называемом регулярном случае обладает свойством

$$J(t_0, \mathbf{y}_0, \mathbf{z}_{i0}, u_e, v) \leq \varepsilon^0(t_0, \mathbf{y}_0, \mathbf{z}_{i0}),$$

для начальной позиции $(t_0, \mathbf{y}_0, \mathbf{z}_{i0})$ и любого управления $v(t)$ (см. [1, с.153], теорема 16.1). Причем для экстремальных управлений $u_e(t), v_e(t)$

$$J(t_0, \mathbf{y}_0, \mathbf{z}_{i0}, u_e, v_e) = \varepsilon^0(t_0, \mathbf{y}_0, \mathbf{z}_{i0}).$$

Поэтому экстремальное управление $u_e(t)$ в регулярном случае дает решение минимальной задачи (4) и следовательно, мы имеем оптимальное управление (см. [1, с.155], теорема 16.3). Предполагается, что при этом игра линейная, т.е.

$$\begin{cases} \dot{\mathbf{y}}_i = a(t)\mathbf{y} + u + \mathbf{g}(t), \\ \dot{\mathbf{z}}_i = b(t)\mathbf{z} + v + \mathbf{h}(t), \end{cases}$$

а управления $u(t), v(t)$ подчинены некоторым ограничениям $\mathcal{U}_t, \mathcal{V}_t$ (в каждый момент времени t) математического характера. Возвращаясь к нашей игре (1), (2), (3), (4), примем, что она линейная и приоритеты π_i уже определены, и для простоты положим, что $\pi_i = const$. Тогда игру (1), (2), (3) заменим на следующую: берем N экземпляров уравнения (1) – это игрок Y причем i -й экземпляр умножается на $\exp(\pi_i)$. Получаем игру

$$\begin{cases} \dot{Y} = A(t)Y + U(t) + F(t), \\ Y(t_0) = Y_0, \end{cases} \quad (5)$$

где

$$Y_1 = e^{\pi_1}y_1, \quad Y_2 = e^{\pi_1}y_2, \quad Y_3 = e^{\pi_1}y_3,$$

$$Y_4 = e^{\pi_2}y_1, \quad Y_5 = e^{\pi_2}y_2, \quad Y_6 = e^{\pi_2}y_3,$$

.....

$$Y_{3N-2} = e^{\pi_N}y_1, \quad Y_{3N-1} = e^{\pi_N}y_2, \quad Y_{3N} = e^{\pi_N}y_3.$$

Игрок Z – это игра для N целей:

$$e^{\pi_i} \dot{z}_t = v_i e^{\pi_i} \quad (i = 1, \dots, N)$$

или

$$\begin{cases} \dot{Z} = V(t), \\ Z(t_0) = Z_0, \end{cases} \quad (6)$$

где

$$Z_1 = e^{\pi_1}z_{11}, \quad Z_2 = e^{\pi_1}z_{12}, \quad Z_3 = e^{\pi_1}z_{13},$$

$$Z_4 = e^{\pi_2}z_{21}, \quad Z_5 = e^{\pi_2}z_{22}, \quad Z_6 = e^{\pi_2}z_{23},$$

.....

$$Z_{3N-2} = e^{\pi_N}z_{N1}, \quad Z_{3N-1} = e^{\pi_N}z_{N2}, \quad Z_{3N} = e^{\pi_N}z_{N3}.$$

И наконец,

$$J(t_0, y_0, z_{i0}, u_e, v) \equiv J(t_0, Y_0, Z_{i0}, U, V) = |Y(t) - Z(t)|. \quad (7)$$

Иначе говоря, имеем игру в $3N$ -мерном пространстве.

Далее, справедлива формула [1]

$$\begin{aligned} \varepsilon^0(t_0, Y_0, Z_0) = \max_{|\vec{l}|=1} & \{ \rho^{(2)}(t_0, T, \vec{l}) - \rho^{(1)}(t_0, T, \vec{l}) + \\ & + \vec{l}^{tr} [Z_{\circ}(t_0, Z_0, T) - Y_{\circ}(t_0, Y_0, T)] \}, \end{aligned} \quad (8)$$

при условии, что правая часть этой формулы положительна; в противном случае $-\varepsilon^0(t_0, Y_0, Z_0) = 0$.

$$\vec{l} = \begin{pmatrix} l_1 \\ \vdots \\ l_{3N} \end{pmatrix}, \quad \vec{l}^{tr} = (l_1, \dots, l_{3N}).$$

Здесь

$$\begin{aligned} \rho^{(1)}(t_0, T, \vec{l}) &= \max_{U(t) \in \mathcal{U}_t} \int_{t_0}^T \vec{l}^{tr} K^{(1)}(T, t) U(t) dt, \\ \rho^{(2)}(t_0, T, \vec{l}) &= \max_{V(t) \in \mathcal{V}_t} \int_{t_0}^T \vec{l}^{tr} K^{(2)}(T, t) V(t) dt, \end{aligned}$$

$\mathcal{U}_t, \mathcal{V}_t$ – ограничения на выбор управлений, $K^{(1)}(T, t)$ – фундаментальная матрица решений уравнения

$$\begin{cases} \frac{dY}{d\tau} = A(t)Y, \\ Y|_{\tau=s} = E, \end{cases}$$

E – единичная матрица и $K^{(2)}(T, t)$ – фундаментальная матрица решений уравнения

$$\begin{cases} \frac{dZ}{d\tau} = 0, \\ Z|_{\tau=s} = E, \end{cases}$$

$Y_{\circ}(t_0, Y_0, t)$ – решение уравнения

$$\begin{cases} \dot{Y} = A(t)Y + F(t), \\ Y(t_0) = Y_0, \end{cases}$$

и, наконец, $Z_{\circ}(t_0, Z_0, t)$ – решение уравнения

$$\begin{cases} \dot{Z} = 0, \\ Z(t_0) = Z_0. \end{cases}$$

Задача *регулярная*, если в (8) вектор \vec{l} , реализующий максимум, единственен. В нашем случае это выполняется, поскольку траектория второго игрока Z является точкой ([1, с.115] и определение регулярности 13.1).

Если взять любой момент времени $t = t_*$ и начать игру (1),(2), (3), исходя из положения $(t_*, \mathbf{y}_*, \mathbf{z}_{i*})$, где $\mathbf{y}_* = \mathbf{y}(t_*)$, $\mathbf{z}_{i*} = \mathbf{z}_i(t_*)$, или игру (5),(6), то при выборе экстремального управления $v_e(t)$ (соотв.: $V_e(t)$), $t_* < t < T$

$$J(t_*, \mathbf{y}_*, \mathbf{z}_{i*}, u(t), v_e) \geq \varepsilon^0(t_*, \mathbf{y}_*, \mathbf{z}_{i*})$$

(или соответственно

$$J(t_*, Y_*, Z_*, U(t), V_e) \geq \varepsilon^0(t_*, Y_*, Z_*),$$

т.е. на промежутке времени $[t_*, T]$ гипотетическое рассогласование – это оценка снизу для функционала J .

Пример 1.

Для простого движения аппарата – $a(t) \equiv 0$, $\mathbf{g}(t) \equiv 0$ и значит $A(t) \equiv 0$, $F(t) \equiv 0$. Пусть задача плоская и имеется только три цели, т.е. $N = 3$.

Тогда

$$\begin{aligned} K^{(1)}(T, t) &= E, \quad K^{(2)}(T, t) = E, \\ \overset{\circ}{Y}(t_0, Y_0, t) &= Y_0, \quad \overset{\circ}{Z}(t_0, Z_0, t) = Z_0, \\ \rho^{(1)}(t_0, T, \vec{l}) &= \max_{U(t) \in \mathcal{U}_t} \int_{t_0}^T \sum_{i=1}^6 l_i U_i(t) dt, \\ \rho^{(2)}(t_0, T, \vec{l}) &= \max_{V(t) \in \mathcal{V}_t} \int_{t_0}^T \sum_{i=1}^6 l_i V_i(t) dt, \end{aligned}$$

и поэтому

$$\varepsilon^0(t_0, Y_0, Z_0) = \max_{|\vec{l}|=1} \left\{ \max_{V(t) \in \mathcal{V}_t} \int_{t_0}^T \sum_{i=1}^6 l_i V_i(t) dt - \max_{U(t) \in \mathcal{U}_t} \int_{t_0}^T \sum_{i=1}^6 l_i U_i(t) dt + \sum_{i=1}^6 l_i (Z_{i0} - Y_{i0}) \right\}$$

или

$$\begin{aligned} \varepsilon^0(t_0, Y_0, Z_0) &= \max_{|\vec{l}|=1} \left\{ \max_{V(t) \in \mathcal{V}_t} \int_{t_0}^T \sum_{i=1}^6 l_i V_i(t) dt - \max_{U(t) \in \mathcal{U}_t} \int_{t_0}^T \sum_{i=1}^6 l_i U_i(t) dt + \right. \\ &\quad \left. + e^{\pi_1} [l_1(z_{110} - y_{10}) + l_2(z_{120} - y_{20})] + e^{\pi_2} [l_3(z_{210} - y_{10}) + l_4(z_{220} - y_{20})] + \right. \\ &\quad \left. + e^{\pi_3} [l_5(z_{310} - y_{10}) + l_6(z_{320} - y_{20})] \right\}. \end{aligned}$$

Если $V(t) \equiv 0$, т.е. «плавания» координат целей нет, то $\rho^{(2)} \equiv 0$.

Пусть управление $U(t)$ удовлетворяет условию

$$\mathcal{U}_t : \sum_{i=1}^6 [U_i]^2(t) \leq \delta^2.$$

Тогда

$$\begin{aligned}\rho^{(1)}(t_0, T, \vec{l}) &= \max_{U(t) \in \mathcal{U}_t} \int_{t_0}^T \sum_{i=1}^6 l_i U_i(t) dt \leq \int_{t_0}^T [\max_{U(t) \in \mathcal{U}_t} \sum_{i=1}^6 l_i U_i(t)] dt = \\ &\leq \delta \int_{t_0}^T |\vec{l}| dt = \delta |\vec{l}|(T - t_0).\end{aligned}$$

Максимум в $\rho^{(1)}$, как легко видеть, реализуется для управления $u_i(t) = \delta l_i / |\vec{l}|$, и, значит,

$$\rho^{(1)}(t_0, T, \vec{l}) = \delta |\vec{l}|(T - t_0).$$

Но тогда

$$\begin{aligned}\varepsilon^0(t_0, \mathbf{y}_0, \mathbf{z}_{i0}) &= -\delta(T - t_0) + \max_{|\vec{l}|=1} [e^{\pi_1}[l_1(z_{110} - y_{10}) + l_2(z_{120} - y_{20})] + \\ &+ e^{\pi_2}[l_3(z_{210} - y_{10}) + l_4(z_{220} - y_{20})] + e^{\pi_3}[l_5(z_{310} - y_{10}) + l_6(z_{320} - y_{20})]]\}.\end{aligned}$$

Из геометрических соображений видно, что

$$\begin{aligned}\varepsilon^0(t_0, \mathbf{y}_0, \mathbf{z}_{i0}) &= -\delta(T - t_0) + [e^{\pi_1}[l_1^0(z_{110} - y_{10}) + l_2^0(z_{120} - y_{20})] + \\ &+ e^{\pi_2}[l_3^0(z_{210} - y_{10}) + l_4^0(z_{220} - y_{20})] + e^{\pi_3}[l_5^0(z_{310} - y_{10}) + l_6^0(z_{320} - y_{20})]]\},\end{aligned}$$

где

$$\begin{aligned}l_1^0 &= \frac{e^{\pi_1}[l_1^0(z_{110} - y_{10})]}{\alpha}, \quad l_2^0 = \frac{e^{\pi_1}[l_1^0(z_{120} - y_{20})]}{\alpha} \\ l_3^0 &= \frac{e^{\pi_2}[l_1^0(z_{210} - y_{10})]}{\alpha}, \quad l_4^0 = \frac{e^{\pi_2}[l_1^0(z_{220} - y_{20})]}{\alpha} \\ l_5^0 &= \frac{e^{\pi_3}[l_1^0(z_{310} - y_{10})]}{\alpha}, \quad l_6^0 = \frac{e^{\pi_3}[l_1^0(z_{320} - y_{20})]}{\alpha}\end{aligned}$$

и

$$\begin{aligned}\alpha &= [e^{2\pi_1}(z_{110} - y_{10})^2 + e^{2\pi_1}(z_{120} - y_{20})^2 + \\ &+ e^{2\pi_2}(z_{210} - y_{10})^2 + e^{2\pi_2}(z_{220} - y_{20})^2 + e^{2\pi_3}(z_{310} - y_{10})^2 + e^{2\pi_3}(z_{320} - y_{20})^2]^{1/2}.\end{aligned}$$

Поэтому

$$\varepsilon^0(t_0, \mathbf{y}_0, \mathbf{z}_{i0}) = -\delta(T - t_0) + \alpha. \quad (9)$$

Гипотетическое рассогласование (9), как мы помним, дает оценку снизу для функционала J в момент времени $t = t_0$, отвечающего моменту начала движения аппарата.

Найдем экстремальное управление аппаратом. В соответствии с [1, с.117] для этого решаем систему уравнений

$$\begin{cases} \frac{dS^{(1)}}{dt} = 0, \\ S^{(1)}(T) = \vec{l}^0, \end{cases}$$

Ясно $S^{(1)} = \vec{l}^0$. Тогда

$$[S^{(1)}]^{tr}(t_0)U_e = \max_{U \in \mathcal{U}_{t_0}} [S^{(1)}]^{tr}(t_0)U$$

или

$$\sum_{i=1}^6 l_i^0 U_{ie} = \max_{U \in \mathcal{U}_{t_0}} \sum_{i=1}^6 l_i^0 U_i.$$

Вспомним, что уравнения для игры игрока Y – это одно двумерное уравнение, взятое трижды с весом $\exp(\pi_j)$, $j = 1, 2, 3$. Поэтому должны учитываться соотношения:

$$U_1 = e^{\pi_1 - \pi_2} U_3 = e^{\pi_1 - \pi_3} U_5, \quad U_2 = e^{\pi_1 - \pi_2} U_4 = e^{\pi_1 - \pi_3} U_6,$$

$$U_1^2 + U_2^2 \leq \delta^2.$$

Тогда

$$[S^{(1)}]^{tr}(t_0) U_e = \max_{U \in \mathcal{U}_{t_0}} \{(l_1^0 + e^{\pi_2 - \pi_1} l_3^0 + e^{\pi_3 - \pi_1} l_5^0) U_1 + (l_2^0 + e^{\pi_2 - \pi_1} l_4^0 + e^{\pi_3 - \pi_1} l_6^0) U_2\}. \quad (10)$$

Задача (10) сводится к нахождению условного экстремума функции

$$\beta = aU_1 + BU_2,$$

$$U_1^2 + U_2^2 = \delta^2.$$

Отсюда имеем

$$(U_{1e}, U_{2e}) = \left(\frac{l_1^0 + e^{\pi_2 - \pi_1} l_3^0 + e^{\pi_3 - \pi_1} l_5^0}{\gamma}, \frac{l_2^0 + e^{\pi_2 - \pi_1} l_4^0 + e^{\pi_3 - \pi_1} l_6^0}{\gamma} \right),$$

$$\gamma = [(l_1^0 + e^{\pi_2 - \pi_1} l_3^0 + e^{\pi_3 - \pi_1} l_5^0)^2 + (l_2^0 + e^{\pi_2 - \pi_1} l_4^0 + e^{\pi_3 - \pi_1} l_6^0)^2]^{1/2}.$$

Выбор этого управления, как следует из теоремы 16.3 из [1], дает искомую оптимальную минимизирующую функционал J стратегию u .

Пример 2.

Для случая трех целей в трехмерном пространстве рассмотрим следующую игру.

Игрок A – это аппарат:

$$\begin{cases} \dot{Y} = A(t)Y + U(t) + F(t), Y \in \mathbb{R}^9, \\ Y(t_0) = Y_0, \end{cases}$$

где

$$Y_1 = Y_4 = Y_7 = y_1, \quad Y_2 = Y_5 = Y_8 = y_2, \quad Y_3 = Y_6 = Y_9 = y_3,$$

а игрок M – это система вида

$$\begin{cases} \dot{Z} = V(t), Z \in \mathbb{R}^9, \\ Z(t_0) = Z_0, \end{cases}$$

где

$$Z_1 = z_{11}, \quad Z_2 = z_{22}, \quad Z_3 = z_{33},$$

$$Z_4 = z_{12}, \quad Z_5 = z_{13}, \quad Z_6 = z_{21}, \quad Z_7 = z_{23}, \quad Z_8 = z_{31}, \quad Z_9 = z_{32}$$

и аналогичные равенства для $V(t), v_i(t)$.

Функционал берется в виде

$$I(t, Y, Z) = \|\{Y(T)\}_3 - \{Z(T)\}_3\|,$$

$$\|x\| = \max_{1 \leq i \leq 3} |x_i|,$$

где $\{Y\}_3$ означает, что берутся первые три координаты вектора Y . Следовательно, минимаксная задача

$$\min_{u(t)} \sup_{V(t)} \sup_{Y(t), Z(t)} I(t, Y, Z) \quad (11)$$

ставит целью отыскание оптимального управления \dot{u} , которое к моменту $t = T$ приводит аппарат в точку $\{\overset{\circ}{Y}(T)\}_3$, лежащую в вершине куба

$$\prod_{i=1}^3 \{x_i : |Z_i(T) - x_i| = j\},$$

где

$$j = \|\{\overset{\circ}{Y}(T)\}_3 - \{Z(T)\}_3\|.$$

Рассматриваем простое движение аппарата, т.е. $A(t) = F(t) = 0$. Предполагаем также, что «плавание» целей происходит так, что $v_{ii}(t) = 0$, т.е. $\{V(t)\}_3 = 0$. Это означает, что «плавание» координат цели M_i ($i = 1, 2, 3$) происходит в плоскости с постоянной i -й координатой. Следует сразу сказать, что такое ограничение является обременительным и искусственным.

Для гипотетического рассогласования в позиции (t_*, Y_*, Z_{i*}) имеем ([1, с.131]):

$$\varepsilon^0(t_*, Y_*, Z_{i*}) = \max_{|\vec{l}|=1} \{\rho^{(2)}(t_*, T, \vec{l}) - \rho^{(1)}(t_*, T, \vec{l}) + \vec{l}^{tr}(\|\{Z(t_*, Z_{i*}, T)\}_3 - \{\overset{\circ}{Y}(t_*, Z_{i*}, T)\}_3\|)\},$$

где

$$\rho^{(1)}(t_*, T, \vec{l}) = \max_{U(t) \in \mathcal{U}_t} \int_{t_*}^T \sum_{i=1}^3 l_i U_i(t) dt,$$

$$\rho^{(2)}(t_*, T, \vec{l}) = \max_{V(t) \in \mathcal{V}_t} \int_{t_*}^T \sum_{i=1}^3 l_i V_i(t) dt \equiv 0.$$

Аналогично примеру 1

$$\overset{\circ}{Y}(t_*, Z_{i*}, T) = Y_*, \quad \overset{\circ}{Z}(t_*, Z_{i*}, T) = \begin{pmatrix} Z_{1*} \\ Z_{2*} \\ Z_{3*} \end{pmatrix} = Z_*$$

– постоянные решения. Далее

$$\rho^{(1)}(t_*, T, \vec{l}) = \max_{U(t) \in \mathcal{U}_t} \sum_{i=1}^3 l_i \left(\int_{t_*}^T U_i(t) dt \right). \quad (12)$$

Так как

$$\rho^{(1)}(t_*, T, \vec{l}) \leq \int_{t_*}^T \left(\max_{U(t) \in \mathcal{U}_t} \sum_{i=1}^3 l_i U_i(t) \right) dt,$$

то при ограничении на управление

$$\mathcal{U}_t : U_1^2 + U_2^2 + U_3^2 \leq \delta^2$$

находим, что для всякого $t \in [t_*, T]$

$$\max_{U(t) \in \mathcal{U}_t} \sum_{i=1}^3 l_i U_i(t) = \delta |\vec{l}|.$$

Следовательно,

$$\rho^{(1)}(t_*, T, \vec{l}) \leq \delta |\vec{l}|(T - t_*).$$

Это неравенство показывает, что управление $\tilde{U}_i(t) = \delta l_i / |\vec{l}|$ реализует максимум (12), поскольку

$$\sum_{i=1}^3 l_i \int_{t_*}^T \tilde{U}_i(t) dt = \sum_{i=1}^3 l_i \int_{t_*}^T \delta \frac{l_i}{|\vec{l}|} dt = \delta \sum_{i=1}^3 \frac{l_i^2}{|\vec{l}|} (T - t_*) = \delta |\vec{l}|(T - t_*).$$

Таким образом,

$$\rho^{(1)}(t_*, T, \vec{l}) = \delta |\vec{l}|(T - t_*)$$

и

$$\begin{aligned} \varepsilon^0(t_*, Y_*, Z_{i*}) &= \max_{|\vec{l}|=1} \{\vec{l}^{tr}(Z_* - Y_*) - \delta |\vec{l}|(T - t_*)\} = \\ &= -\delta |\vec{l}|(T - t_*) + \max_{|\vec{l}|=1} \sum_{i=1}^3 l_i (Z_{i*} - Y_{i*}). \end{aligned} \quad (13)$$

Откуда вектор $\overset{\circ}{\vec{l}}$, реализующий максимум (13), равен

$$\overset{\circ}{\vec{l}} = \frac{Z_{i*} - Y_{i*}}{|Z_{i*} - Y_{i*}|}$$

и

$$\varepsilon^0(t_*, Y_*, Z_{i*}) = -\delta(T - t_*) + |Z_{i*} - Y_{i*}|.$$

Рассматриваемая задача является регулярной, поскольку вектор $\overset{\circ}{\vec{l}}$, реализующий максимум (13), ($\varepsilon^0(t_*, Y_*, Z_{i*}) > 0$) единственен. Поэтому экстремальное управление, находящееся ниже, будет оптимальным, т.е. реализующим минимаксную задачу (11).

Для экстремального управления U_e имеем

$$[S^{(1)}]^{tr}(t_*) U_e = \max_{U \in \mathcal{U}_{t_*}} [S^{(1)}]^{tr}(t_*) U, \quad (14)$$

где $S^{(1)}(t)$ – 3-мерный вектор-функция, являющаяся решением задачи

$$\begin{cases} \frac{dS^{(1)}}{dt} = 0, \\ S^{(1)}(T) = \overset{\circ}{\vec{l}}, \end{cases}$$

откуда $S^{(1)}(t) = \overset{\circ}{\vec{l}}$ и для (14) получаем

$$[S^{(1)}]^{tr}(t_*) U_e = \max_{U \in \mathcal{U}_{t_*}} \sum_{i=1}^3 l_i^0 U_i(t_*).$$

Значит, $U_e = \delta \vec{l}^0$ или $U_{ie} = \delta l_i^0$ ($i = 1, 2, 3$).

Из примеров 1 и 2 видно, что наличие более сложного управления V_i у целей привело бы к ρ^2 , отличному от нуля, и, следовательно, было бы затруднительно вычислять $\varepsilon^0(t_*, Y_*, Z_{i*})$, а также проверять условия определения регулярности рассматриваемой игры.

3. Решение задачи сближения с помощью динамического программирования

Вместо задачи (1),(2), (3) можно решать эквивалентную задачу (5),(6), (7), в которой речь идет о сближении двух объектов в $3N$ -мерном пространстве.

Пусть $A(t) = F(t) = 0$ $|U(t)| \leq \varepsilon$, $|V(t)| \leq \delta$.

Рассмотрим разбиение $0 = t_0 < t_1 < \dots < t_m = T$ отрезка $[0, T]$.

Интегрируя (5), имеем

$$Y_{k+1} - Y_k = \int_{t_k}^{t_{k+1}} U(t) dt = \hat{U}_k(t_{k+1} - t_k),$$

где

$$Y_k = Y(t_k), \quad \hat{U}_k = \frac{\int_{t_k}^{t_{k+1}} U(t) dt}{t_{k+1} - t_k}.$$

Аналогично для (6)

$$Z_{k+1} = Z_k + \hat{V}_k(t_{k+1} - t_k),$$

где

$$Z_k = Z(t_k), \quad \hat{V}_k = \frac{\int_{t_k}^{t_{k+1}} V(t) dt}{t_{k+1} - t_k}.$$

Легко видеть, что задача сближения (5),(6), (7) сводится к дискретной многошаговой задаче

$$\begin{cases} Y_{k+1} = Y_k + \hat{U}_k(t_{k+1} - t_k), \\ Z_{k+1} = Z_k + \hat{V}_k(t_{k+1} - t_k), \\ (k = 0, 1, \dots, m-1) \\ J = |Y_m - Z_m|. \end{cases} \quad (15)$$

Соответствующая минимаксная задача имеет вид

$$\min_{\hat{U}_k} \max_{\hat{V}_k} |Y_m - Z_m|.$$

Задачи (5),(6), (7) и (18) эквивалентны в следующем смысле. Управления \hat{U}_k, \hat{V}_k строятся по формулам, приведенным выше из управлений $U(t), V(t)$. Обратно, если даны управление \hat{U}_k, \hat{V}_k , то поставим им в соответствие управления

$$U(t) = \hat{U}_k \text{ при } t \in (t_k, t_{k+1}], \quad U(t_0) = \hat{U}_0,$$

$$V(t) = \widehat{V}_k \text{ при } t \in (t_k, t_{k+1}], \quad V(t_0) = \widehat{V}_0.$$

Ясно, что управлением $\widehat{U}_k, \widehat{V}_k$ можно поставить в соответствие и другие управление $U(t), V(t)$. Но нетрудно понять, что оптимальной стратегии $\overset{\circ}{U}(t)$ и управлению $V(t)$ в первой игре отвечает оптимальная стратегия $\overset{\circ}{U}_k$ и управление V_k во второй задаче, и наоборот. Соответствующие оптимальные значения функционалов в обеих задачах при этом равны друг другу.

Многшаговая игра (18) решается методом динамического программирования. Вводится функция Беллмана $s_k(X_k)$, $X_k = Y_k - Z_k$, равная минимальному гарантированному значению функционала J для игры, начинающейся в момент t_k при значении X_k . Эта функция удовлетворяет рекуррентному соотношению

$$s_k(X_k) = \min_{\widehat{U}_k} \max_{\widehat{V}_k} s_{k+1}(X_{k+1}) \quad (k = 0, \dots, m-1) \quad (16)$$

$$\begin{aligned} s_k(X) &= |X|, \\ |\widehat{U}_k| &\leq \varepsilon, \quad |\widehat{V}_k| \leq \delta \end{aligned} \quad (17)$$

и игре

$$\begin{cases} X_{k+1} = X_k + \widehat{U}_k(t_{k+1} - t_k), \\ (k = 0, 1, \dots, m-1) \\ J = |X_m|. \end{cases} \quad (18)$$

Известно, единственным решением для (18), (17) будет

$$\begin{aligned} f_{k,j} &= \delta(T - t_j) - \varepsilon(T - t_{j+1}), \\ f_{k,m} &= |X| - (\varepsilon - \delta)(T - t_k), \\ j &= k, \dots, m-1. \end{aligned}$$

Оптимальная стратегия игрока Y имеет вид

$$\overset{\circ}{U}_k = \begin{cases} -\varepsilon \frac{X_k}{|X_k|}, & X_k \neq 0, \\ 0, & X_k = 0, \end{cases}$$

а минимальное гарантированное значение функционала равно

$$\overset{\circ}{J} = \max\{|Y_0 - Z_0| - (\varepsilon - \delta)T, \max_{0 \leq j \leq m-1} [\delta(T - t_j) - \varepsilon(T - t_{j+1})]\}.$$

Следовательно, игроку Y (аппарату) надо двигаться в точку, где в последний раз наблюдался игрок Z с координатами $Z_k = (e^{\pi_1} Z_1, \dots, e^{\pi_N} Z_N)$, а при достижении этой точки до следующего момента наблюдения t_{k+1} игрок Y должен ждать – приняв $U = 0$.

ЛИТЕРАТУРА

- Красовский Н.Н. *Игровые задачи о смене движений*. М.: Наука, 1970.