

УДК 518.9

М.С. ГАВРИЕЛЯН, В.Р. БАРСЕГЯН

**СТОХАСТИЧЕСКИЙ ПРОГРАММНЫЙ СИНТЕЗ
 ДЛЯ ПОЭТАПНО МЕНЯЮЩИХСЯ ЛИНЕЙНЫХ СИСТЕМ**

Рассматривается поэтапно меняющаяся дифференциальная игра в классе частично-программных стратегий, когда показатель качества является функционалом от траектории на конечные моменты времени. Оптимальные стратегии строятся методом стохастического программного синтеза, описанным в [1]. Доказывается, что стохастический частично-программный максимин является ценой соответствующей позиционной поэтапно меняющейся дифференциальной игры.

1. Постановка задачи и программный максимин. Пусть движение конфликтно-управляемой поэтапно меняющейся системы описывается векторными дифференциальными уравнениями

$$\dot{x}_k = A_k(t) x_k + B_k(t) u_k + C_k(t) v_k \quad (k = 1, \dots, m), \quad (1.1)$$

где $A_k(t) - (n \times n)$, $B_k(t) - (n \times p_k)$, $C_k(t) - (n \times q_k)$ - непрерывные матрицы функции при $t_0 \leq t \leq \theta$ (t_0 и θ - заданные моменты времени). Управления u_k и v_k выбираются соответственно из компактных множеств P_k и Q_k :

$$u_k \in P_k \subset R^{p_k}, \quad v_k \in Q_k \subset R^{q_k} \quad (k = 1, \dots, m). \quad (1.2)$$

Пусть заданы моменты времени $t_0 = \vartheta_0 < \vartheta_1 < \dots < \vartheta_m = \theta$ и функционал

$$J = \left(\sum_{k=1}^m |x_k[\vartheta_k]|^2 \right)^{1/2} = \left(\sum_{k=1}^m \sum_{i=1}^n (x_{ki}[\vartheta_k])^2 \right)^{1/2}, \quad (1.3)$$

где $x_k[t]$, $t \in [\vartheta_{k-1}, \vartheta_k]$ ($k = 1, \dots, m$), - фазовый вектор системы (1.1).

Пусть $(t_0, x_0$ - исходная позиция системы (1.1), где $x_0 = x_1(t_0)$ и Δ_r есть разбиение полуоси $t_0 \leq t < \infty$, $\tau_1^{(r)}, \tau_2^{(r)}, \dots$ - узлы разбиения, диаметр разбиения будет $\delta_r = \sup_i (\tau_{i+1}^{(r)} - \tau_i^{(r)})$.

Предполагается, что при любом r (т.е. разбиений Δ_r) моменты времени ϑ_k , ($k = 1, \dots, m$) являются узлами разбиения, т.е.

$$\tau_{i_0}^{(r)} = \vartheta_0, \tau_{i_1}^{(r)} = \vartheta_1, \dots, \tau_{i_m}^{(r)} = \vartheta_m = \theta. \quad (1.4)$$

Рассмотрим дифференциальную игру при условиях (1.1)-(1.3), в которой управления u_k и v_k являются случайными функциями от элементарных событий $\omega_j = \{\xi_1, \dots, \xi_j\}$ из вероятностного пространства $\{\Omega_j, B_j, P_j\}$, которое строится по схеме, описанной в [1] (стр. 291).

Рассмотрим полуинтервал

$$\left[\tau_{i_{k-1}+j-1}^{(r)}, \tau_{i_{k-1}+j}^{(r)} \right) \subset \left[\vartheta_{k-1}, \vartheta_k \right) \quad (k = 1, \dots, m; j = 1, \dots, i_k - i_{k-1} + 1).$$

Определение 1.1. Стохастическим частично-программным управлением на полуинтервале $\left[\tau_{i_{k-1}+j-1}^{(r)}, \tau_{i_{k-1}+j}^{(r)} \right)$ первого игрока назовем измеримое отображение вида

$$u_k^{(i_{k-1}+j)} : \left[\tau_{i_{k-1}+j-1}^{(r)}, \tau_{i_{k-1}+j}^{(r)} \right) \times \Omega_{i_{k-1}+j} \times R^n \rightarrow P_k \subset R^{p_k}. \quad (1.5)$$

Аналогичным образом определяется стохастическое частично-программное управление на полуинтервале $\left[\tau_{i_{k-1}+j-1}^{(r)}, \tau_{i_{k-1}+j}^{(r)} \right)$ второго игрока

$$v_k^{(i_{k-1}+j)} : \left[\tau_{i_{k-1}+j-1}^{(r)}, \tau_{i_{k-1}+j}^{(r)} \right) \times \Omega_{i_{k-1}+j} \times R^n \rightarrow Q_k \subset R^{q_k}. \quad (1.6)$$

Определим на полуинтервале $\left[\tau_{i_{k-1}+j-1}^{(r)}, \tau_{i_{k-1}+j}^{(r)} \right)$ случайное движение

$$x_k^{(i_{k-1}+j)} \left[\tau_{i_{k-1}+j-1}^{(r)} [\cdot], \tau_{i_{k-1}+j}^{(r)} [\cdot]; x_k^{(i_{k-1}+j-1)} \left[\tau_{i_{k-1}+j-1}^{(r)} [\cdot] \right] \right] = x_k^{(i_{k-1}+j-1)} [\cdot];$$

$$\begin{aligned} & \left. \tau_{i_{k-1}+j}^{(r)}, x_k^{(i_{k-1}+j-1)} \left[\tau_{i_{k-1}+j-1}^{(r)} [\cdot] \right], u_k^{(i_{k-1}+j-1)}(\cdot), v_k^{(i_{k-1}+j-1)}(\cdot) \right] = \\ & = \left\{ x_k^{(i_{k-1}+j-1)} \left(t, \omega_{i_{k-1}+j}, x_k^{(i_{k-1}+j-1)} \left[\tau_{i_{k-1}+j}^{(r)} [\cdot] \right] \right) = x_k^{(i_{k-1}+j-1)}(\cdot); \right. \\ & \left. \tau_{i_{k-1}+j-1}^{(r)}, x_k^{(i_{k-1}+j-1)} \left[\tau_{i_{k-1}+j-1}^{(r)} [\cdot] \right], u_k^{(i_{k-1}+j)}(\cdot), v_k^{(i_{k-1}+j)}(\cdot), \right. \\ & \left. \vartheta_{k-1} \leq \tau_{i_{k-1}+j-1}^{(r)} \leq t < \tau_{i_{k-1}+j}^{(r)} < \vartheta_k, \omega_{i_{k-1}+j} \in \Omega_{i_{k-1}+j} \right\} \end{aligned} \quad (1.7)$$

как случайное решение стохастического уравнения

$$\begin{aligned} & \dot{x}_k^{(i_{k-1}+j)} = A_k(t) x_k^{(i_{k-1}+j)} + \\ & + B_k(t) u_k^{(i_{k-1}+j)} \left(t, \xi_1, \dots, \xi_{i_{k-1}+j}, x_k^{(i_{k-1}+j-1)} \left[\tau_{i_{k-1}+j-1}^{(r)} [\cdot] \right] \right) + \\ & + C_k(t) v_k^{(i_{k-1}+j)} \left(t, \xi_1, \dots, \xi_{i_{k-1}+j}, x_k^{(i_{k-1}+j-1)} \left[\tau_{i_{k-1}+j-1}^{(r)} [\cdot] \right] \right) \end{aligned} \quad (1.8)$$

при частично-программных управлениях $u_k^{(i_{k-1}+1)}(\cdot)$, $v_k^{(i_{k-1}+1)}(\cdot)$ и начальной позиции $(\tau_{i_{k-1}+j-1}^{(r)}, x_k^{(i_{k-1}+1-j)})$ $[\tau_{i_{k-1}+j-1}^{(r)}]$.

Здесь предполагается, что начало случайного движения, начиная с этапа $(\vartheta_k, \vartheta_{k+1})$, совпадает с концом предыдущего этапа, т.е.

$$x_{k+1}^{(i_{k+1}+1)}[\vartheta_k; \cdot; x_{k+1}^{(i_{k+1}+1)}[\vartheta_k]] \equiv x_k^{(i_k)}[\vartheta_k; \cdot; x_k^{(i_k)}[\vartheta_k]].$$

Определение 1.2. Измеримая по t, ω_{i_k} функция $u_k(t, \omega_{i_k}, x_k^{(i_{k-1})}[\tau_{i_{k-1}}^{(r)}])$ называется неупреждающей, если при почти всех $\omega_{i_k} \in \Omega_{i_k}$ выполняется

$$u_k(t, \omega_{i_k}, x_k^{(i_{k-1})}[\tau_{i_{k-1}}^{(r)}]) = u_k\left[t, \xi_1, \dots, \xi_{i_{k-1}+j}, x_k^{(i_{k-1}+j)}[\tau_{i_{k-1}+j-1}^{(r)}], \vartheta_{k-1} \leq \tau_{i_{k-1}+j-1}^{(r)} \leq t < \tau_{i_{k-1}+j}^{(r)} < \vartheta_k, \right. \\ \left. j = 1, \dots, i_k - i_{k-1} + 1; k = 1, \dots, m. \right] \quad (1.9)$$

Аналогичным образом определяется неупреждающая функция

$$v_k(t, \omega_{i_k}, x_k^{(i_{k-1})}[\tau_{i_{k-1}}^{(r)}]) = v_k\left[t, \xi_1, \dots, \xi_{i_{k-1}+j}, x_k^{(i_{k-1}+j)}[\tau_{i_{k-1}+j-1}^{(r)}], \vartheta_{k-1} \leq \tau_{i_{k-1}+j-1}^{(r)} \leq t < \tau_{i_{k-1}+j}^{(r)} < \vartheta_k, \right. \\ \left. j = 1, \dots, i_k - i_{k-1} + 1; k = 1, \dots, m. \right] \quad (1.10)$$

Определение 1.3. Стохастическим частично-программным управлением на k -ом $([\vartheta_{k-1}, \vartheta_k])$ этапе первого игрока назовем неупреждающее отображение вида

$$u_k : [\vartheta_{k-1}, \vartheta_k) \times \Omega_{i_k} \times R^n \rightarrow P_k \subset R^{p_k}. \quad (1.11)$$

Аналогичным образом определяется стохастическое частично-программное управление на k -ом этапе второго игрока как неупреждающее отображение вида

$$v_k : [\vartheta_{k-1}, \vartheta_k) \times \Omega_{i_k} \times R^n \rightarrow Q_k \subset R^{q_k}. \quad (1.12)$$

Стохастическое частично-программное управление первого и второго игрока на k -ом этапе имеет структуру

$$u_k(\cdot) = \begin{cases} u_k^{(i_{k-1}+1)}(\cdot) & \text{при } t \in [\vartheta_{k-1}, \tau_{i_{k-1}+1}^{(r)}), \\ u_k^{(i_{k-1}+2)}(\cdot) & \text{при } t \in [\tau_{i_{k-1}+1}^{(r)}, \tau_{i_{k-1}+2}^{(r)}), \\ \dots & \dots \\ u_k^{(i_k)}(\cdot) & \text{при } t \in [\tau_{i_{k-1}}^{(r)}, \tau_{i_k}^{(r)}); \end{cases} \quad (1.13)$$

$$v_k(\cdot) = \begin{cases} v_k^{(i_{k-1}+1)}(\cdot) & \text{при } t \in [\theta_{k-1}, \tau_{i_{k-1}+1}^{(r)}), \\ v_k^{(i_{k-1}+2)}(\cdot) & \text{при } t \in [\tau_{i_{k-1}+1}^{(r)}, \tau_{i_{k-1}+2}^{(r)}), \\ \dots\dots\dots \\ v_k^{(i_k)}(\cdot) & \text{при } t \in [\tau_{i_{k-1}}^{(r)}, \tau_{i_k}^{(r)}). \end{cases} \quad (1.14)$$

Определим случайное движение на k -ом этапе

$$x_k [\theta_{k-1} [\cdot] \theta_k; \cdot; x_{i_{k-1}}^{(i_{k-1})} [\tau_{i_{k-1}}^{(r)}]] = x_k [\cdot; \theta_{k-1}, x_{i_{k-1}}^{(i_{k-1})} [\tau_{i_{k-1}}^{(r)}]],$$

$$u_k(\cdot), v_k(\cdot) = \left\{ x_k(t, \omega_{i_k}) = x_k \left[\cdot; \theta_{k-1}, x_{i_{k-1}}^{(i_{k-1})} [\tau_{i_{k-1}}^{(r)}] \right], u_k(\cdot), \right. \quad (1.15)$$

$$\left. v_k(\cdot), \theta_{k-1} \leq \tau_{i_{k-1}+j-1}^{(r)} \leq t < \tau_{i_{k-1}+j}^{(r)} < \theta_k, j = 1, \dots, i_k - i_{k-1} + 1, \omega_{i_k} \in \Omega_{i_k} \right\}$$

как случайное решение стохастического уравнения

$$\dot{x}_k = A_k(t) x_k + B_k(t) u_k(t, \omega_{i_k}) + C_k(t) v_k(t, \omega_{i_k}) \quad (1.16)$$

при частично-программных управлениях $u_k(\cdot)$, $v_k(\cdot)$ и начальной позиции $(\tau_{i_{k-1}+j-1}^{(r)}, x_{i_{k-1}+j-1}^{(i_{k-1}+j-1)}) [\tau_{i_{k-1}+j-1}^{(r)}]$.

При всяком выборе $u_k(\cdot)$ (1.9) и $v_k(\cdot)$ (1.10) случайное движение

$$x_k [\theta_{k-1} [\cdot] \theta_k; \cdot; x_{i_{k-1}}^{(i_{k-1})} [\tau_{i_{k-1}}^{(r)}]]$$

оказывается неупреждающей функцией ([1], стр. 294).

Функционал управления (1.15) системы (1.1) является случайной величиной, отвечающей исходной позиции (t_0, x_0) , разбиению Δ_r отрезка $[t_0, \theta]$ и паре частично-программных управлений $u_k(\cdot)$ и $v_k(\cdot)$, ($k = 1, \dots, m$). Пусть игра, начиная с позиции (t_0, x_0) , достигла позиции (t, x) , где $t \in [\tau_{i_{l-1}+j-1}^{(r)}, \tau_{i_{l-1}+j}^{(r)}] \subset [\theta_{l-1}, \theta_l)$, а $x = x_l [t, \dots, \omega_l, x_{i_{l-1}}^{(i_{l-1})} [\tau_{i_{l-1}}^{(r)}]]$ тогда

$$\gamma_l = \gamma_l(\cdot; t, x, \Delta_r, u_l(\cdot), v_l(\cdot), i = l, \dots, m) \in$$

$$\in \left\{ \gamma_l(\omega) = \gamma_l(\omega, t, x, \Delta_r, u_l(\cdot), v_l(\cdot), i = l, \dots, m) = \right. \quad (1.17)$$

$$\left. \left(\sum_{j=1}^{l-1} |x_j[\theta_j]|^2 + \sum_{j=1}^m |x_j(\theta_j, \omega_{i_j})|^2 \right)^{1/2}, \omega_{i_j} \in \Omega_{i_j} \right\}.$$

Качество процесса $\left\{ x_k [t, [\cdot] \theta; \cdot] \right\}$ будем характеризовать величиной

$$\begin{aligned} \tilde{\gamma}_{i, u_i(\cdot), v_i(\cdot)} &= \left(M \left\{ \gamma_i^2(\omega) \right\} \right)^{1/2} = \\ &= \left(M \left\{ \gamma_i^2(\omega, t, x, \Delta_r, u_i(\cdot), v_i(\cdot), i = l, \dots, m) \right\} \right)^{1/2}, \end{aligned} \quad (1.18)$$

которую можно представить в виде

$$\tilde{\gamma}_{i, u_i(\cdot), v_i(\cdot)} = \left(\sum_{j=1}^{l-1} |x_j[\vartheta_j]|^2 + \sum_{j=1}^m \|x_j(\vartheta; \cdot)\|^2 \right)^{1/2}, \quad (1.19)$$

если величину $x_j(\vartheta_j, \omega_{i_j})$ считать элементами соответствующего гильбертова пространства $L^{(2)}(\Omega_{i_j})$ ([2], стр. 279), т.е. $x_j(\cdot) \in \{x_j(\cdot; \omega_{i_j}), \omega_{i_j} \in \Omega_{i_j}\}$ и со скалярным произведением

$$\langle x_j^{(1)}(\cdot), x_j^{(2)}(\cdot) \rangle = M \{ \langle x_j^{(1)}(\cdot), x_j^{(2)}(\cdot) \rangle \} = \int_{\Omega_{i_j}} \langle x_j^{(1)}(\omega), x_j^{(2)}(\omega) \rangle P(d\omega),$$

которое порождает норму

$$\|x_j(\cdot)\| = \left(M \{ |x_j(\omega)|^2 \} \right)^{1/2} = \left(\int_{\Omega_{i_j}} |x_j(\omega)|^2 P(d\omega) \right)^{1/2}.$$

Определение 1.4. Стохастическим частично-программным максимином для данной исходной позиции (t, x_0) , $t \in [\tau_{i_{l-1}+j-1}^{(r)}, \tau_{i_{l-1}+j}^{(r)}] \subset [\vartheta_{l-1}, \vartheta_l]$ и для выбранного разбиения Δ_r называется величина

$$\rho_l(t, x_0, \Delta_r) = \left(\sum_{j=1}^{l-1} |x_j[\vartheta_j]|^2 + \right. \quad (1.20)$$

$$\left. + \sup_{v_i(\cdot)} \inf_{u_i(\cdot)} \sum_{j=1}^m \|x_j[\vartheta_j; \cdot; u_j(\cdot); v_j(\cdot)]\|^2 \right)^{1/2}.$$

Аналогично [1] (стр. 303) можно показать, что в (1.20) минимум по u_i , $i = l, \dots, m$ достигается.

Пусть разбиение Δ_r выбрано таким образом, что $\delta_r \rightarrow 0$ при $i_m \rightarrow \infty$.

Определение 1.5. Стохастическим частично-программным максимином для исходной позиции (t, x_0) , $t \in [\tau_{i_{l-1}+j-1}^{(r)}, \tau_{i_{l-1}+j}^{(r)}] \subset [\vartheta_{l-1}, \vartheta_l]$ назовем величину

$$\rho_l(t, x_0) = \lim_{i_m \rightarrow \infty} \rho_l(t, x_0, \Delta_r). \quad (1.21)$$

Задача 1.1. Найти частично-программные управления $u_i(\cdot), v_i(\cdot)$, $i = l, \dots, m$, которые доставляют стохастический частично-программный максимин (1.21).

Для решения поставленной задачи рассмотрим гильбертово пространство $H = H_1^{(1)} \times H_2^{(1)}$ наборов L вида

$$L = \left\{ (h_1, h_2) : h_1 = (l_1, \dots, l_{l-1}) \in H_1^{(1)}, l_j = \text{const} \in R^n, j = 1, \dots, l-1; \right. \\ \left. h_2 = (l_1(\omega_{i_1}), \dots, l_m(\omega_{i_m})) \in H_2^{(1)}, l_j(\omega_{i_j}) \in L^{(2)}(\Omega_{i_j}); j = 1, \dots, m \right\} \quad (1.22)$$

со скалярным произведением

$$(L^{(1)} \cdot L^{(2)}) = \sum_{j=1}^{l-1} \langle l_j^{(1)} \cdot l_j^{(2)} \rangle + \sum_{j=1}^m \int_{\Omega_{i_j}} \langle l_j^{(1)}(\omega) \cdot l_j^{(2)}(\omega) \rangle P(d\omega), \quad (1.23)$$

которое порождает норму

$$\|L\|_1 = \left(\|h_1\|^2 + \|h_2\|^2 \right)^{1/2} = \left(\sum_{j=1}^{l-1} |l_j|^2 + \sum_{j=1}^m \|l_j(\cdot)\|_{L^{(2)}(\Omega_{i_j})}^2 \right)^{1/2}. \quad (1.24)$$

При $j = l, \dots, m$ обозначим через m_j^* математическое ожидание $M\{l_j(\omega)\}$, а через $m_j(t, \omega) = m_j[\xi_1, \dots, \xi_{i_j}]$ – условное математическое ожидание $M\{l_j(\xi_1, \dots, \xi_{i_m}) \mid \xi_1, \dots, \xi_i\}$ для всех $\nu = \{1, \dots, i_j\}$ ([3], стр. 21), где $\tau_{\nu-1}^{(r)} \leq t < \tau_{\nu}^{(r)}$, $\nu = 1, \dots, i_m$.

Введем величину

$$\chi_1(t, x, \Delta_r, L) = \sum_{j=1}^{l-1} \langle l_j x_j [\vartheta_j] \rangle + \sum_{j=1}^m \langle m_j^* \bar{X}_j [\vartheta_j, t] x \rangle + \\ + M \left\{ \int_{t_0}^{\theta} \min_{\substack{u_j \in P_j \\ j=1, \dots, m}} \max_{\substack{v_j \in Q_j \\ i=1, \dots, m}} \sum_{j=1}^m \langle m_j(\tau, \omega) \bar{X}_j [\vartheta_j, \tau] \times \right. \\ \left. \times (B_j(\tau) u_j(\tau, \omega) + C_j(\tau) v_j(\tau, \omega)) \rangle d\tau \right\}, \quad (1.25)$$

где фундаментальные матрицы $\bar{X}_j[\vartheta_j, t]$ и $\bar{X}_j^{\bar{}}[\vartheta_j, t]$ определены в [4] (стр. 30).

Легко показать, что

$$\chi_1(t, x, \Delta_r, L) = \sum_{j=1}^{l-1} \langle l_j x_j [\vartheta_j] \rangle + \\ + \sum_{j=1}^m \langle l_j(\cdot) x_j [\vartheta_j; \cdot; u_j^0(\cdot), v_j^0(\cdot)] \rangle, \quad (1.26)$$

где частично-программные управления определяются из условий

$$\sum_{j=1}^m \langle m_j(\tau, \omega) \bar{X}_j^{\bar{}}[\vartheta_j, \tau] B_j(\tau) u_j^0(\tau, \omega) \rangle =$$

$$\begin{aligned}
&= \min_{\substack{u_j \in P_j \\ j=1, \dots, m}} \sum_{j=1}^m \langle m_j(\tau, \omega) \bar{X}_j[\vartheta_j, \tau] B_j(\tau) u_j \rangle \\
&\sum_{j=1}^m \langle m_j(\tau, \omega) \bar{X}_j[\vartheta_j, \tau] C_j(\tau) v_j^0(\tau, \omega) \rangle = \\
&= \max_{\substack{v_j \in Q_j \\ j=1, \dots, m}} \sum_{j=1}^m \langle m_j(\tau, \omega) \bar{X}_j[\vartheta_j, \tau] C_j(\tau) v_j \rangle,
\end{aligned} \tag{1.27}$$

Существование таких допустимых программ следует из [1] (стр. 305) и [4].
Определение 1.6. Частично-программным экстремумом назовем величину

$$e_1(t, x, \Delta_r) = \sup_{\|L\|_1 \leq 1} \chi_1(t, x, \Delta_r, L). \tag{1.28}$$

В (1.28) верхняя грань существует, так как величина $\chi_1(\cdot)$ равномерно ограничена по набору L при условии $\|L\|_1 \leq 1$.

По схеме [1] (стр. 306) доказываются следующие леммы.

Лемма 1.1. Для всякой позиции (t, x) , $t \in [\vartheta_{l-1}, \vartheta_l)$ при всяком разбиении Δ_r справедливо равенство

$$\rho_1(t, x, \Delta_r) = e_1(t, x, \Delta_r). \tag{1.29}$$

Лемма 1.2. Частично-программный максимум $\rho_1(\cdot)$ (1.20) удовлетворяет условию Липшица по x , где

$$\begin{aligned}
\lambda &= \max_{t_0 \leq t \leq \theta} \left(\sum_{j=1}^m \|\bar{X}_j[\vartheta_j, t]\|^2 \right)^{1/2} = \\
&= \max_{t_0 \leq t \leq \theta} \left(\sum_{j=1}^m \left(\max_{\|k\| \leq 1} |\bar{X}_j[\vartheta_j, t] x_j| \right)^2 \right)^{1/2}.
\end{aligned}$$

Рассмотрим последовательность наборов $L^{(s)}(\cdot) \in H$, $s = 1, 2, \dots$, которые удовлетворяют условию

$$e_1(t, x, \Delta_r) = \lim_{s \rightarrow \infty} \chi_1(t, x, \Delta_r, L^{(s)}).$$

при $\|L^{(s)}\|_1 \leq 1$.

Введем следующий набор n -мерных постоянных векторов для каждого $s = 1, 2, \dots$:

$$m^{*(s)} = \left\{ m_j^{*(s)}, j = 1, \dots, m; m_j^{*(s)} = f_j^{*(s)}, j = 1, \dots, l-1, \right. \tag{1.30}$$

$$m_j^{(s)} = M \left\{ l_j^{(s)}(\cdot) \right\}, \quad j = 1, \dots, m.$$

Для каждого s ([1], стр. 309) имеет место

$$|m^{(s)}| = \left(\sum_{j=1}^m |m_j^{(s)}|^2 \right)^{1/2} \leq \|L^{(s)}\|_1 \leq 1. \quad (1.31)$$

Следовательно, из последовательности $m^{(s)}$, $s = 1, 2, \dots$, можно выбрать сходящуюся подпоследовательность $m^{(s_i)} = \{m_j^{(s_i)}, j = 1, \dots, m\}$, $i = 1, 2, \dots$, которую перенумеруем, обозначив $m_j^{(s_i)}$ через $m_j^{(i)}$.

Пусть

$$m_j^* = \lim_{i \rightarrow \infty} m_j^{(i)}, \quad j = 1, \dots, m.$$

Каждый набор $m^* = \{m_j^*, j = 1, \dots, m\}$, полученный таким путем, обозначим символом

$$m^0(t, x, \Delta_t) = \{m_j^0(t, x, \Delta_t), j = 1, \dots, m\}. \quad (1.32)$$

Совокупность всех наборов (1.31), отвечающих данной исходной позиции (t, x) , $t \in [\vartheta_{i-1}, \vartheta_i]$ и разбиению Δ_t , обозначим через $M^0(t, x, \Delta_t)$.

Доказывается, что множество $M^0(t, x, \Delta_t)$ является ограниченным, замкнутым, выпуклым и изменяется полунепрерывно сверху по изменению x ([1], стр. 309).

2. Эволюция частично-программного максимина. Установим оценку изменения $\rho_1(t, x, \Delta_t) = e_1(t, x, \Delta_t)$ с изменением позиции (t, x) , когда эта позиция перемещается в пространстве $[t, x]$, следуя траектории $(t, x_k[t])$ системы (1.1), которая отвечает некоторому движению $x_k[\cdot]$ (1.15).

Рассмотрим разбиение Δ_t (1.4) и обозначим через t^* точку $\tau_2^{(r)}$ этого разбиения. Ясно, что $t^* \in [\vartheta_{\mu-1}, \vartheta_\mu)$, где $\mu = k$, если $t^* < \vartheta_k$, или $\mu = k + 1$, если $t^* = \vartheta_{k+1}$. Выберем из этого этапа пока произвольный вектор x^* . На отрезке $[t^*, \theta]$ совершим разбиение Δ_t^* , так чтобы моменты времени ϑ_k ($k = 1, \dots, m$) являлись узлами разбиения, т.е.

$$\tau_{\mu}^{t^*} = \vartheta_\mu, \dots, \tau_m^{t^*} = \vartheta_m = \theta. \quad (2.1)$$

Согласно с формулами (1.24) и (1.28) вычислим величину $e_\mu(t^*, x^*, \Delta_t^*)$ по схеме [1] (стр. 315) и оценим разность

$$\Delta e = e_\mu(t^*, x^*, \Delta_t^*) - e_1(t^*, x^*, \Delta_t). \quad (2.2)$$

Оказывается, что разность Δe (2.2) удовлетворяет неравенству

$$\Delta e \leq \int_{t_0}^{t^*} \left[\sum_{j=1}^n \langle m_j^0(t, x_j[t], \Delta_r^*) \bar{X}_j[\vartheta_j, \tau] B_j(\tau) u_j(\tau) \rangle - \min_{\substack{u_j \in P_j \\ j=1, \dots, n}} \sum_{j=1}^n \langle m_j^0(t, x_j[t], \Delta_r^*) \bar{X}_j[\vartheta_j, \tau] B_j(\tau) u_j \rangle \right] dt \quad (2.3)$$

при $x^* = x_j[t^*]$ ($x_j[t]$ есть некоторое детерминированное движение системы (1.1), выходящее из позиции $(t_0, x_j[t_0])$), порожденное парой управлений

$$u_j[t, [\cdot | t^*] = \{u_j[t] \in P_j, \quad t_0 \leq t \leq t^*\}$$

и

$$v_j[t, [\cdot | t^*] = \{v_j[t] \in Q_j, \quad t_0 \leq t \leq t^*\}.$$

Здесь $u_j[t]$ и $v_j[t]$ суть какие-то измеримые функции.

По схеме [1] (стр. 320) и по аналогии [5] (стр. 16) доказываются следующие леммы:

Лемма 2.1. Пусть дана произвольная исходная позиция $(t_0, x_l[t_0])$, $t_0 \in [\vartheta_{l-1}, \vartheta_l)$ и выбрано разбиение Δ_r для отрезка $[t_0, \theta]$. Пусть также $t^* = t_2^{(l)} \in [\vartheta_{\mu-1}, \vartheta_\mu)$, где $\mu = l$ или $\mu = l+1$. Тогда для всякого измеримого воздействия $v_j^*[t, [\cdot | t^*] = \{v_j^*[t] \in Q_j, \quad t_0 \leq t < t^*\}$ найдется измеримое воздействие $u_j^*[t, [\cdot | t^*] = \{u_j^*[t] \in P_j, \quad t_0 \leq t < t^*\}$ ($j = l, \dots, m$) такое, что для движения системы (1.1) $x_j[t, [\cdot | t^*] = \{x_j[t], \quad t_0 \leq t \leq t^*\}$, выходящего из данной позиции $(t_0, x_l[t_0])$ при этих управлениях, справедливо неравенство

$$\Delta e = e_\mu(t^*, x_\mu[t^*], \Delta_r^*) - e_l(t^*, x_l[t_0], \Delta_r) \leq 0. \quad (2.4)$$

Лемма 2.2. Пусть для отрезка $[t_0, \theta]$ выбрано разбиение Δ_r (1.4) и для некоторого значения $j = \{1, \dots, i_m\}$ указана позиция $(t_j, x_\alpha[t_j])$, причем $t_j \in [\vartheta_{\alpha-1}, \vartheta_\alpha)$ и $t_{j+1} \in [\vartheta_{\eta-1}, \vartheta_\eta)$, где $\eta \geq \alpha$. Тогда для всякого измеримого воздействия $v_\alpha^*[t_j, [\cdot | t_{j+1}] = \{v_\alpha^*[t] \in Q_\alpha, \quad t_j \leq t < t_{j+1}\}$ найдется измеримое воздействие $u_\alpha^*[t_j, [\cdot | t_{j+1}] = \{u_\alpha^*[t] \in P_\alpha, \quad t_j \leq t < t_{j+1}\}$ такое, что для соответствующего движения $x_\alpha^*[t_j, [\cdot | t_{j+1}] = \{x_\alpha[t], \quad t_j \leq t < t_{j+1}\}$ будет справедливо неравенство

$$\Delta e = e_\eta(t_{j+1}, x_\eta[t_{j+1}], \Delta_r^{**}) - e_\alpha(t_j, x_\alpha[t_j], \Delta_r^*) \leq 0, \quad (2.5)$$

где Δ_r^* и Δ_r^{**} — разбиения отрезков соответственно $[t_j, \theta]$ и $[t_{j+1}, \theta]$.

3. Частично-программный максимин есть цена позиционной дифференциальной игры. Известно, что в позиционной дифференциальной игре для x -объекта, описываемым дифференциальным уравнением (1.1) при ограничениях (1.2) и показателем качества $\gamma(\cdot)$ (1.3), существуют цена игры $\rho_l^0(t_0, x_0)$ и седловая точка $\{u_l^0(t, x, \varepsilon), v_l^0(t, x, \varepsilon), \quad l = 1, \dots, m\}$, где (t_0, x_0) — исходная позиция.

Пусть Δ_r ($r = 1, 2, \dots$) - некоторая последовательность разбиений отрезка $t, \leq t \leq \theta$ каждое из которых содержит среди своих узлов моменты ϑ_k при $k = l, \dots, m$, причем

$$\delta_r = \sup_i (\tau_{i+1}^{(r)} - \tau_i^{(r)}), \quad \lim_{i_m \rightarrow \infty} \delta_r = 0, \quad \tau_{i_m}^{(r)} = \theta. \quad (3.1)$$

Аналогично [1] (стр. 323) при использовании неравенства (2.5) для цены позиционной игры $\rho_1^0(t, x)$ получается оценка сверху через стохастический частично-программный максимин $\rho_1(t, x, \Delta_r)$ в виде предельного соотношения

$$\lim_{i_m \rightarrow \infty} \rho_1(t, x, \Delta_r) \geq \rho_1^0(t, x), \quad (3.2)$$

какова бы ни была последовательность разбиений Δ_r удовлетворяющих условиям (3.1).

Для любого $\zeta > 0$ по определению частично-программного максимина $\rho_1(t, x, \Delta_r)$ найдется стохастическое частично-программное управление

$$v_k^{l|}(\cdot) = \{v_k^{l|}(t, \omega_{i_k}), t, \leq t < \vartheta_k, \omega_{i_k} \in \Omega_{i_k}\} \quad (k = l, \dots, m), \quad (3.3)$$

которое гарантирует неравенство

$$\left(\sum_{j=1}^{l-1} |x_j[\vartheta_j]|^2 + \sum_{j=1}^m \|w_j(\vartheta_j; \cdot)\|^2 \right)^{1/2} \geq \leq \rho_1(t, x, \Delta_r) - \zeta \quad (3.4)$$

для случайного движения w - модели

$$w_k[\cdot] = \left\{ w_k(t, \omega_{i_k}) = w_k[t, t, x, v_k^{l|}(\cdot), u_k^{l|}(\cdot)], \right. \\ \left. t, \leq t \leq \vartheta_k, \omega_{i_k} \in \Omega_{i_k} \right\}, \quad (3.5)$$

описываемой дифференциальным уравнением

$$\dot{w}_k = A_k(t)w_k + B_k(t)u_k(t, \omega_{i_k}) + C_k(t)v_k(t, \omega_{i_k}),$$

каково бы ни было стохастическое частично-программное управление

$$u_k(\cdot) = \{u_k(t, \omega_{i_k}), t, \leq t < \vartheta_k, \omega_{i_k} \in \Omega_{i_k}\}. \quad (3.6)$$

На основе оптимальной кусочно-позиционной стратегии $u_k^0(t, x, \varepsilon)$ по схеме, описанной в [1] (стр. 325), построим управление $u_k(\cdot)$ (3.6). Тогда каждая реализация $w_k(t, \omega_{i_k})$ движения w - модели будет имитировать некоторое движение x - объекта $x_k[t]$ ($t, \leq t \leq \vartheta_k$), $k = l, \dots, m$, для которого по определению цены игры $\rho_1^0(t, x)$ выполняется неравенство

$$\left(\sum_{j=1}^{l-1} |x_j [\vartheta_j]|^2 + \sum_{j=1}^m |x_j [\vartheta_j]|^2 \right)^{1/2} \leq \rho^0(t, x) + \zeta. \quad (3.7)$$

Из неравенств (3.4), (3.7) и произвольности числа ζ следует предельное соотношение

$$\lim_{l_m \rightarrow \infty} \rho_l(t, x, \Delta_r) \leq \rho_l^0(t, x), \quad (3.8)$$

каковы бы ни были исходная позиция (t, x) и разбиение Δ_r , удовлетворяющее условию (3.1).

Из неравенств (3.2) и (3.8) следует справедливость следующего утверждения.

Теорема 3.1. Каковы бы ни были исходная позиция (t, x) ($\vartheta_{r-1} \leq t \leq \vartheta_r$, $k = 1, \dots, m$) и последовательность разбиений Δ_r ($r = 1, 2, \dots$) отрезка

$[t, \theta]$, удовлетворяющая условию (3.1), существует предел

$$\lim_{l_m \rightarrow \infty} \rho_k(t, x, \Delta_r) = \rho_k(t, x)$$

и справедливо равенство

$$\rho_k(t, x) = \rho_k^0(t, x).$$

Кафедра теоретической механики

Поступила 7.07.1993

ЛИТЕРАТУРА

1. Красовский Н.Н. Управление динамической системой. М.: Наука, 1985.
2. Ширяев А.Н. Вероятность. М.: Наука, 1980.
3. Липцер Р.Ш., Ширяев А.Н. Статистика случайных процессов. М.: Наука, 1974.
4. Габриелян М.С. Дифференциальные игры при m целевых множествах. Автореферат дис. на соискание уч. степени доктора физ.-мат. наук. Ер., ЕГУ, 1986.
5. Габриелян М.С., Степанян В.К. О стохастическом программном синтезе. - Ученые записки ЕГУ, Ер., 1990, № 1 (172).

Մ.Ս. ԳԱԲՐԻԵԼՅԱՆ, Վ.Ռ. ԲԱՐՍԵՂՅԱՆ

ՄՏՈՒՍԱՍՏԻԿ ԾՐԱԳՐԱՅԻՆ ՄԻՆԹԵԶԸ ԷՏԱՊ ԱՌ ԷՏԱՊ
ՓՈՓՈԽՎՈՂ ԳԾԱՅԻՆ ՀԱՄԱԿԱՐԳԵՐԻ ՀԱՄԱՐ

Ա մ փ ո փ ու մ

Մասնակի-ծրագրային ստրատեգիաների դասում դիտարկվում է դիֆերենցիալ խաղ, երբ խաղի արժեք է հանդիսանում ժամանակի տրված պահերին հետագծից կախված ֆունկցիոնալը: Օպտիմալ ստրատեգիաները կառուցվում են ստոխաստիկ ծրագրային սինթեզի եղանակով: Ապացուցվում է, որ ստոխաստիկ մասնակի-ծրագրային մաքսիմիլը հանդիսանում է խաղի արժեք համապատասխան էտապ առ էտապ փոփոխվող դիրքային դիֆերենցիալ խաղի համար: