



СТОХАСТИЧЕСКОЕ УПРАВЛЕНИЕ МАНЕВРОМ ОБХОДА ГРУППЫ ПОДВИЖНЫХ ПРОСТРАНСТВЕННЫХ ОБЛАСТЕЙ¹

С.В. Соколов, Л.В. Сахарова, А.А. Манин

Решена задача стохастического управления маневром подвижного объекта, обеспечивающим минимальную вероятность его попадания в область действия измерительных средств группы следящих за ним подвижных пунктов сопровождения. Управление подвижным объектом осуществляется на основе апостериорных оценок как вектора его собственного состояния, так и векторов состояния группы пунктов сопровождения, полученных по показаниям измерителей, расположенных непосредственно на борту объекта. Приведен пример, иллюстрирующий эффективность предложенного подхода.

Ключевые слова: подвижный объект, группа пунктов сопровождения, апостериорное оценивание, стохастическое управление, вероятность существования вектора состояния.

ВВЕДЕНИЕ

Актуальная для подвижных объектов (ПО), функционирующих в условиях неопределенности, задача синтеза стохастического управления, обеспечивающего минимальную вероятность пересечения границ заданной пространственной области, на сегодня решена только для случая постоянных *a priori* известных границ последней [1–3]. В то же время в ряде практически важных случаев границы запрещенной целевой области могут изменяться во времени заранее неизвестным образом: при вынужденном движении (или дрейфе) пунктов сопровождения (ПС) данного объекта — следящих или управляющих, при незапланированной смене траектории ПС (например, для навигационных спутников), при изменении целевой пространственной области уже в процессе движения ПО, при преодолении объектом подвижных зон направленных помех (отслеживающих движение объекта) и др.

Более того, при наличии нескольких ПС, функционирующих одновременно и независимо друг от друга, запрещенных областей с подвижными центрами может быть несколько, причем в общем случае эти области пересекаются.

Решение подобной задачи требует уже иных подходов, среди которых наибольшее распространение получили игровые [4, 5]. Но сложность реализации в общем случае существующих в настоя-

щее время игровых алгоритмов в бортовых вычислителях не позволяет обеспечить их практическое применение в многомерных динамических объектах, приводя к необходимости разработки новых методов управления, ориентированных на конкретный характер движения ПО и его ПС, а также алгоритмов их взаимодействия. Отметим, что в игровой постановке случай одновременного и пересекающегося взаимодействия сразу нескольких независимых игроков до настоящего времени не рассматривался.

В связи с этим рассмотрим далее один из возможных путей решения подобной задачи, сделав допущения:

— управление ПО осуществляется на основе апостериорных оценок как вектора его собственного состояния X , так и векторов состояния каждого i -го, $i = 1, \dots, M$, ПС Y_i , полученных по показаниям измерительного комплекса (ИК), расположенного непосредственно на борту ПО;

— каждый i -й ПС имеет свой ИК, который обеспечивает получение точной информации о параметрах состояния ПО;

— сопровождение ПО осуществляется всеми независимыми друг от друга ПС по законам, линейно зависящим как от вектора скорости параметров состояния ПО, так и от самого вектора состояния ПО (как показано далее, линейный характер указанной зависимости не оказывает принципиального влияния на методику решения задачи и используется далее лишь для наглядности процедуры формирования искомого закона управления).

¹ Работа выполнена в рамках государственного задания № 1.11772.2018/11.12.

Опираясь на перечисленные допущения, вытекающие из реальных условий практического применения большинства известных комплексов сопровождения ПО, дадим постановку описанной задачи.

ПОСТАНОВКА ЗАДАЧИ

Пусть N -мерный вектор состояния X сопровождаемого ПО описывается стохастическим нелинейным дифференциальным уравнением:

$$\dot{X} = f(X, t) + f_0(X, t)U(\hat{X}, \hat{Y}, t) + f_1(X, t)\xi, \quad (1)$$

$$X_0 = X(t_0),$$

где f , f_0 и f_1 — известные нелинейные векторная и матричные функции размерности, соответственно, N , $N \times N$ и $N \times L$; ξ — L -мерный белый нормированный гауссовский вектор-шум; $U(\hat{X}, \hat{Y}, t)$ — искомый N -мерный вектор управления, формируемый на основе апостериорных оценок векторов состояния ПО \hat{X} и ПС $\hat{Y} = [\hat{Y}_1^T \ \hat{Y}_2^T \ \dots \ \hat{Y}_q^T]^T$ и зависящий только от них, а N -мерный вектор состояния i -го ПС Y_p , соответственно:

$$\dot{Y}_i = \Phi_i(Y_p, t) + \alpha_i(t)\Phi_{0_i}(Y_p, t)\dot{X} + \beta_i(t)\Phi_{1_i}(Y_p, t)X + \Phi_{2_i}(Y_p, t)\zeta_i, \quad Y_i = Y_i(t_0), \quad (2)$$

где Φ_p , Φ_{0_i} , Φ_{1_i} и Φ_{2_i} — известные, определяемые физико-техническими особенностями i -го ПС нелинейные векторные и матричные функции размерности соответственно N , $P_1 \times N$, $P_2 \times N$, $N \times K$; α_p , β_i — известные временные матричные функции, определяющие динамику сопровождения ПО, размерности соответственно $N \times P_1$, $N \times P_2$; ζ_i — K -мерный белый нормированный гауссовский вектор-шум, $i = 1, \dots, q$; при формировании вектора состояния i -го ПС в соответствии с уравнением (2) принимается допущение, что векторы \dot{X} , X при организации процесса сопровождения для каждого i -го ПС известны точно.

Движение i -го независимого ПС наблюдается измерительным комплексом ПО с помощью i -й группы соответствующих датчиков внешней измерительной информации, вектор выходных сигналов Z_{0_i} которых описывается в общем случае нелинейным стохастическим уравнением:

$$Z_{0_i} = H_{0_i}(Y_p, t) + W_{0_i}, \quad i = 1, \dots, q, \quad (3)$$

где H_{0_i} — известная нелинейная вектор-функция размерности S_{0_i} , определяемая типом применяемых датчиков внешней информации; W_{0_i} — белый

гауссовский центрированный вектор-шум размерности S_{0_i} с матрицей интенсивности D_{0_i} . Одновременно ИК подвижного объекта позволяет наблюдать параметры собственного движения с помощью, например, автономных измерителей, описываемых нелинейным уравнением:

$$Z_1 = H_1(X, t) + W_1, \quad (4)$$

где Z_1 — вектор выходных сигналов измерителей параметров собственного движения ПО размерности S_1 ; H_1 — известная нелинейная вектор-функция измерения размерности S_1 ; W_1 — белый гауссовский центрированный вектор-шум размерности S_1 с матрицей интенсивности D_1 , определяемой уровнем помехи измерения параметров состояния ПО.

Очевидно, что использование информации, содержащейся в уравнениях (1)–(4), позволяет применять для определения текущего состояния как ПО, так и любого i -го ПС, существующий аппарат теории стохастического оценивания [6]. Для возможности его эффективного применения предварительно сделаем следующие построения. Совокупность наблюдений (3), (4) представим в виде единого (обобщенного), наблюдателя

$$Z_i = H_i(X, Y_p, t) + W_i,$$

где Z_i — вектор выходных сигналов обобщенного наблюдателя — датчиков измерительного комплекса ПО — размерности $S_i = S_1 + S_{0_i}$; H_i — известная нелинейная вектор-функция наблюдения; W_i — центрированный белый гауссовский вектор-шум с матрицей интенсивности D_i , $i = 1, \dots, q$. Также объединим уравнения (1), (2) в единую систему, выразив вектор \dot{X} в правой части (2) с помощью его представления (1):

$$\begin{bmatrix} \dot{X} \\ \dot{Y}_i \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} f(X, t) \\ \Psi_i(X, Y_p, t) \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} f_0(X, t) \\ \Psi_{0_i}(X, Y_p, t) \end{bmatrix} U(\hat{X}, \hat{Y}, t) + \begin{bmatrix} \xi \\ \zeta_i \end{bmatrix},$$

$$\Psi_i(X, Y_p, t) = \Phi_i(Y_p, t) + \alpha_i(t)\Phi_{0_i}(Y_p, t)f(X, t) + \beta_i(t)\Phi_{1_i}(Y_p, t)X,$$

$$\Psi_{0_i}(X, Y_p, t) = \alpha_i(t)\Phi_{0_i}(Y_p, t)f_0(X, t),$$

$$\Psi_{1_i}(X, Y_p, t) = \begin{bmatrix} f_1(X, t) & \vdots & 0 \\ \dots & \vdots & \dots \\ \alpha_i(t)\Phi_{0_i}(Y_p, t)f_1(X, t) & \vdots & \Phi_{2_i}(Y_p, t) \end{bmatrix},$$

$$i = 1, \dots, q.$$



Из всех существующих алгоритмов оценивания наибольшее практическое распространение получили алгоритмы на основе расширенного нелинейного (обобщенного) фильтра Калмана [6], что обусловлено прежде всего тем, что они позволяют осуществлять оценку динамических объектов произвольной размерности, а также тем, что принятое при его синтезе предположение о гауссовости апостериорной плотности вероятности (АПВ) вектора состояния обеспечивает максимальную точность оценивания последнего при минимуме информации о параметрах состояния (т. е. в условиях максимальной априорной неопределенности) [7]. Применяя для оценки расширенного вектора $(X, Y_i)^T$ алгоритм обобщенного фильтра Калмана [6], имеем:

$$\begin{bmatrix} \hat{X} \\ \hat{Y}_i \end{bmatrix} = \Phi_i + \Phi_{0_i} U + K_i(Z_i - H_i),$$

$$K_i = R_i \begin{bmatrix} \frac{\partial H_i}{\partial \hat{X}} & \frac{\partial H_i}{\partial \hat{Y}_i} \end{bmatrix}^T D_{W_i}^{-1},$$

$$\begin{aligned} \dot{R}_i &= G_i + \left(\frac{\partial \Phi_{0_i}}{\partial (\hat{X}, \hat{Y}_i)^T} \hat{\otimes} U \right) R_i + R_i \left(\frac{\partial \Phi_{0_i}}{\partial (\hat{X}, \hat{Y}_i)^T} \hat{\otimes} U \right)^T, \\ & i = 1, \dots, q, \end{aligned}$$

$$G_i = \frac{\partial \Phi_i}{\partial (\hat{X}, \hat{Y}_i)^T} R_i + R_i \frac{\partial \Phi_i^T}{\partial (\hat{X}, \hat{Y}_i)^T} + \Psi_{1_i} \Psi_{1_i}^T - K_i D_{W_i} K_i^T,$$

$$\Phi_i = \begin{bmatrix} f \\ \Psi_i \end{bmatrix},$$

$$\begin{bmatrix} \hat{X}_0 \\ \hat{Y}_0 \end{bmatrix} = M \begin{bmatrix} X_0 \\ Y_0 \end{bmatrix},$$

$$R_{0_i} = M \left\{ \left(\begin{bmatrix} X_0 \\ Y_0 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} \hat{X}_0 \\ \hat{Y}_0 \end{bmatrix} \right) \left(\begin{bmatrix} X_0 \\ Y_0 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} \hat{X}_0 \\ \hat{Y}_0 \end{bmatrix} \right)^T \right\},$$

где R_i — апостериорная ковариационная матрица; $\hat{\otimes}$ — знак блочного умножения матрицы на вектор, $i = 1, \dots, q$. Ввиду того, что дальнейшее решение задачи предполагает операции с вектором параметров АПВ ρ_i , преобразуем матричное уравнение для апостериорной ковариационной матрицы R_i в векторное, воспользовавшись введенной в работе [8] операцией (V) преобразования произвольной матрицы Q размерности $m \times n$ в вектор $Q^{(V)}$:

$$Q^{(V)} = |Q_{11} \ Q_{21} \ \dots \ Q_{m1} \ Q_{12} \ Q_{22} \ \dots \ Q_{m2} \ \dots \ Q_{1n} \ \dots \ Q_{mn}|^T,$$

где Q_{ij} — элементы матрицы Q , а также соответствующими правилами и операциями матричной алгебры, приведенными в Приложении 1. Окончательно имеем:

$$\begin{aligned} (\hat{X}, \hat{Y}_i, \dot{R}_i^{(V)})^T &= \begin{bmatrix} \Phi_i + K_i(Z_i - H_i) \\ \dots \\ G_i^{(V)} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \Phi_{0_i} \\ G_{0_i} \end{bmatrix} U = \\ &= B_i + B_{0_i} U, \quad i = 1, \dots, q, \end{aligned} \quad (5)$$

где $G_{0_i} = (R_i \otimes E) \left[\frac{\partial \Phi_{0_i}}{\partial (\hat{X}, \hat{Y}_i)^T} \right]^* + (E \otimes R_i) \left[\frac{\partial \Phi_{0_i}}{\partial (\hat{X}, \hat{Y}_i)^T} \right]**$, $i = 1, \dots, q$, «*», «**» — операции с матрицами, определенные в Приложении 1; \otimes — знак кронекеровского произведения; E — единичная матрица соответствующей размерности,

$$B_i = \begin{bmatrix} \Phi_i + K_i(Z_i - H_i) \\ \dots \\ G_i^{(V)} \end{bmatrix}, \quad B_{0_i} = \begin{bmatrix} \Phi_{0_i} \\ G_{0_i} \end{bmatrix}.$$

Таким образом, оценка расширенного вектора состояния ПО и его i -го ПС, наблюдаемого измерительным комплексом ПО, может быть описана векторным уравнением (5), представленным в виде, удобном для последующего решения исследуемой задачи.

Формируемая в процессе движения ПО текущая оценка навигационных параметров как ПО, так и ПС, позволяет сформулировать задачу поиска управления ПО $U(\hat{X}, \hat{Y}, t)$ как задачу синтеза управляющего вектора U , обеспечивающего минимальную апостериорную вероятность существования вектора состояния ПО X в области, ограниченной размерами сферы общего действия средств наблюдения всех ПС. В свою очередь, апостериорная вероятность P нахождения вектора X в сфере пересечения областей наблюдения всех ПС определяется известной формулой вероятности q совместных независимых событий:

$$\begin{aligned} P &= \sum_{i=1}^q P_i - \sum_{i < j} P_i P_j \pm (-1)^{K-1} \sum_{i_1 < \dots < i_K} P_{i_1} P_{i_2} \dots P_{i_K} \pm \\ & \dots \pm (-1)^{q-1} P_1 \dots P_q, \end{aligned}$$

где P_i — апостериорная вероятность нахождения случайного вектора X в области наблюдения i -го ПС, векторные размеры которой известны *a priori* и неизменны на всем интервале времени движения ПО: $[D_{i\min}, D_{i\max}] = \text{const}$, а параметры движения центра описываются вектором \hat{Y}_i . В силу сделан-

ного выше предположения о гауссовском характере АПВ ρ_i вектора состояния X ПО:

$$\rho_i = \rho(X, \hat{X}_i, R_{iN}) = \frac{1}{\sqrt{(2\pi)^N \det R_{iN}}} \exp \left\{ -\frac{1}{2} (X - \hat{X}_i)^T R_{iN}^{-1} (X - \hat{X}_i) \right\},$$

$$R_{iN} = \begin{pmatrix} R_{i11} & R_{i12} & \dots & R_{i1N} \\ R_{i21} & R_{i22} & \dots & R_{i2N} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ R_{iN1} & R_{iN2} & \dots & R_{iNN} \end{pmatrix},$$

где R_{ikj} — kj -й элемент матрицы R_p , выражение для P_i в данном случае имеет вид:

$$P_i = P_i(\hat{X}_i, \hat{Y}_i, R_{iN}) = \frac{1}{\sqrt{(2\pi)^N \det R_{iN}}} \times \int_{\hat{Y}_i - D_{i\min}}^{\hat{Y}_i + D_{i\max}} \exp \left\{ -\frac{1}{2} (X - \hat{X}_i)^T R_{iN}^{-1} (X - \hat{X}_i) \right\} dX = \int_{\hat{Y}_i - D_{i\min}}^{\hat{Y}_i + D_{i\max}} \rho(X, \hat{X}_i, R_{iN}) dX.$$

При окончательном формировании минимизируемого функционала учтем, что в силу ограниченных энергетических возможностей ПО при синтезе управления неизбежно введение ограничения на модуль вектора управления U , которое при формировании управления на текущем временном интервале может быть, например, задано в

виде условия минимума величины $\int_{t_0}^t U^T U dt$ [7, 9].

Тогда минимизируемый функционал J , отвечающий условиям поставленной проблемы, можно записать как

$$J = \sum_{i=1}^q \int_{\hat{Y}_i - D_{i\min}}^{\hat{Y}_i + D_{i\max}} \rho(X, \hat{X}_i, R_{iN}) dX - \sum_{i < j} \int_{\hat{Y}_i - D_{i\min}}^{\hat{Y}_i + D_{i\max}} \rho(X, \hat{X}_i, R_{iN}) dX \int_{\hat{Y}_j - D_{j\min}}^{\hat{Y}_j + D_{j\max}} \rho(X, \hat{X}_j, R_{jN}) dX \pm \dots \pm (-1)^{q-1} \int_{\hat{Y}_1 - D_{1\min}}^{\hat{Y}_1 + D_{1\max}} \rho(X, \hat{X}_1, R_{1N}) dX \dots \dots \int_{\hat{Y}_q - D_{q\min}}^{\hat{Y}_q + D_{q\max}} \rho(X, \hat{X}_q, R_{qN}) dX + \mu \int_{t_0}^t U^T U dt, \quad (6)$$

где $\mu = \text{const}$ — нормировочный множитель, обеспечивающий единую физическую размерность и

масштабирование всех составляющих функционала (6).

Исходя из изложенного, задачу синтеза управления ПО (1) сформулируем как задачу поиска вектора U , обеспечивающего минимум функционала J (6) при условии, что векторы параметров $\hat{X}_i, \hat{Y}_i, R_i^{(V)}$, определяющие функционал (6), описываются системой q уравнений вида (5).

РЕШЕНИЕ ЗАДАЧИ

Для решения поставленной задачи воспользуемся известным фактом, что при неотрицательно определенной критериальной функции (как в рассматриваемом случае) для обеспечения ее минимального значения в каждый момент времени достаточно, чтобы производная ее по времени, взятая с обратным знаком, имела максимум [7, 9].

Для исследуемого функционала (6) предварительно имеем:

$$\begin{aligned} \dot{J} &= \dot{P} + \mu U^T \dot{U} = \sum_{i=1}^q \dot{P}_i - \sum_{i < j} (\dot{P}_i P_j + P_i \dot{P}_j) \pm \dots \pm (-1)^{q-1} (\dot{P}_1 P_2 \dots P_q + P_1 \dot{P}_2 \dots P_q \pm \dots \pm P_1 P_2 \dots \dot{P}_q) + \\ &+ \mu U^T \dot{U} = \sum_{i=1}^q \dot{P}_i \left(1 - \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^q P_j + \sum_{\substack{j < K \\ j, K \neq i}} P_j P_K \pm \dots \pm (-1)^{q-1} \prod_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^q P_j \right) + \mu U^T \dot{U} = \sum_{i=1}^q \dot{P}_i L_i + \mu U^T \dot{U}, \end{aligned}$$

где $L_i = L_i(P_1, \dots, P_{i-1}, P_{i+1}, \dots, P_q) = L_i(\hat{X}_K, \hat{Y}_K, R_K; K = 1, \dots, q; K \neq i)$.

Раскроем далее выражение для функции $\dot{P}_i, i = 1, \dots, q$. Учитывая зависимость от времени вектора $\hat{Y}_i(t)$, приведенное выше явное выражение для P_i , а также что $[D_{i\min}, D_{i\max}] = \text{const}$, по формуле обобщенного дифференцирования по параметру (формуле Лейбница) имеем:

$$\begin{aligned} \dot{P}_i &= \int_{\hat{Y}_i - D_{i\min}}^{\hat{Y}_i + D_{i\max}} \frac{d\rho(X, \hat{X}_i, R_{iN})}{dt} dX + \\ &+ \frac{\partial}{\partial (\hat{Y}_i + D_{i\max})} \int_{\hat{Y}_i - D_{i\min}}^{\hat{Y}_i + D_{i\max}} \rho(X, \hat{X}_i, R_{iN}) dX \cdot \dot{\hat{Y}}_i - \\ &- \frac{\partial}{\partial (\hat{Y}_i - D_{i\min})} \int_{\hat{Y}_i - D_{i\min}}^{\hat{Y}_i + D_{i\max}} \rho(X, \hat{X}_i, R_{iN}) dX \cdot \dot{\hat{Y}}_i. \end{aligned}$$



Обозначая далее вектор-строки как

$$\begin{aligned} & \frac{\partial}{\partial(\hat{Y}_i + D_{imax})} \int_{\hat{Y}_{1_i} - D_{imin_1}}^{\hat{Y}_{1_i} + D_{imax_1}} \int_{\hat{Y}_{2_i} - D_{imin_2}}^{\hat{Y}_{2_i} + D_{imax_2}} \dots \int_{\hat{Y}_{N_i} - D_{imin_N}}^{\hat{Y}_{N_i} + D_{imax_N}} \rho(x_1, x_2, \dots, x_N, \hat{X}_i, R_{iN}) dx_1 dx_2 \dots dx_N = \\ & = \left[\begin{array}{c} \int_{\hat{Y}_{2_i} - D_{imin_2}}^{\hat{Y}_{2_i} + D_{imax_2}} \dots \int_{\hat{Y}_{N_i} - D_{imin_N}}^{\hat{Y}_{N_i} + D_{imax_N}} \rho(\hat{Y}_{1_i} + D_{imax_1}, x_2, \dots, x_N, \hat{X}_i, R_{iN}) dx_2 \dots dx_N \dots \\ \int_{\hat{Y}_{1_i} - D_{imin_1}}^{\hat{Y}_{1_i} + D_{imax_1}} \int_{\hat{Y}_{3_i} - D_{imin_3}}^{\hat{Y}_{3_i} + D_{imax_3}} \dots \int_{\hat{Y}_{N_i} - D_{imin_N}}^{\hat{Y}_{N_i} + D_{imax_N}} \rho(x_1, \hat{Y}_{2_i} + D_{imax_2}, x_3, \dots, x_N, \hat{X}_i, R_{iN}) dx_1 dx_3 \dots dx_N \dots \\ \int_{\hat{Y}_{1_i} - D_{imin_1}}^{\hat{Y}_{1_i} + D_{imax_1}} \int_{\hat{Y}_{2_i} - D_{imin_2}}^{\hat{Y}_{2_i} + D_{imax_2}} \dots \int_{\hat{Y}_{N-1_i} - D_{imin_{N-1}}}^{\hat{Y}_{N-1_i} + D_{imax_{N-1}}} \rho(x_1, x_2, \dots, x_{N-1}, \hat{Y}_{N_i} + D_{imax_N}, \hat{X}_i, R_{iN}) dx_1 dx_2 \dots dx_{N-1} \end{array} \right] = \\ & = \bar{\rho}(\hat{Y}_i + D_{imax}, \hat{X}_i, R_{iN}), \end{aligned}$$

$$\frac{\partial}{\partial(\hat{Y}_i - D_{imin})} \int_{\hat{Y}_{1_i} + D_{imax_1}}^{\hat{Y}_{1_i} - D_{imin_1}} \int_{\hat{Y}_{2_i} + D_{imax_2}}^{\hat{Y}_{2_i} - D_{imin_2}} \dots \int_{\hat{Y}_{N_i} + D_{imax_N}}^{\hat{Y}_{N_i} - D_{imin_N}} \rho(x_1, x_2, \dots, x_N, \hat{X}_i, R_{iN}) dx_1 dx_2 \dots dx_N = \bar{\rho}(\hat{Y}_i - D_{imin}, \hat{X}_i, R_{iN}),$$

а также учитывая, что $\frac{d}{dt} \rho(X, \hat{X}_i, R_{iN}) = \left| \frac{\partial \rho}{\partial \hat{X}_i} \ ; \ \frac{\partial \rho}{\partial R_{iN}^{(V)}} \right| \cdot \left| \begin{array}{c} \hat{X}_i \\ \dot{R}_{iN}^{(V)} \end{array} \right|$, где $R_{iN}^{(V)} = E_x R_i^{(V)}$, E_x — бинарная матрица размерности $N^2 \times 4N^2$ (структура матрицы E_x , выражения $\frac{\partial \rho}{\partial \hat{X}_i}$ и $\frac{\partial \rho}{\partial R_{iN}^{(V)}}$ приведены в Приложении 2), выражение

для функции \dot{P}_i представим далее в виде:

$$\begin{aligned} \dot{P}_i &= \int_{\hat{Y}_i - D_{imin}}^{\hat{Y}_i + D_{imax}} \left| \frac{\partial \rho}{\partial \hat{X}_i} \ ; \ \frac{\partial \rho}{\partial R_{iN}^{(V)}} \right| dX \left| \begin{array}{c} \hat{X}_i \\ E_x \dot{R}_i^{(V)} \end{array} \right| + [\bar{\rho}(\hat{Y}_i + D_{imax}, \hat{X}_i, R_{iN}) - \bar{\rho}(\hat{Y}_i - D_{imin}, \hat{X}_i, R_{iN})] \hat{Y}_i = \left[\int_{\hat{Y}_i - D_{imin}}^{\hat{Y}_i + D_{imax}} \frac{\partial \rho}{\partial \hat{X}_i} dX \dots \right. \\ & \dots \left. \bar{\rho}(\hat{Y}_i + D_{imax}, \hat{X}_i, R_{iN}) - \bar{\rho}(\hat{Y}_i - D_{imin}, \hat{X}_i, R_{iN}) \right] \int_{\hat{Y}_i - D_{imin}}^{\hat{Y}_i + D_{imax}} \frac{\partial \rho}{\partial R_{iN}^{(V)}} dX \left| \begin{array}{c} \hat{X}_i \\ \hat{Y}_i \\ \dot{R}_i^{(V)} \end{array} \right| = A_i \left| \begin{array}{c} \hat{X}_i \\ \hat{Y}_i \\ \dot{R}_i^{(V)} \end{array} \right|, \end{aligned}$$

где E_{2N} — единичная матрица размерности $2N$,

$$A_i = \left[\int_{\hat{Y}_i - D_{imin}}^{\hat{Y}_i + D_{imax}} \frac{\partial \rho}{\partial \hat{X}_i} dX \dots \bar{\rho}(\hat{Y}_i + D_{imax}, \hat{X}_i, R_{iN}) - \bar{\rho}(\hat{Y}_i - D_{imin}, \hat{X}_i, R_{iN}) \dots \int_{\hat{Y}_i - D_{imin}}^{\hat{Y}_i + D_{imax}} \frac{\partial \rho}{\partial R_{iN}^{(V)}} dX \left| \begin{array}{c} E_{2N} \ 0 \\ 0 \ E_x \end{array} \right| \right].$$

Окончательно с учетом вида правой части уравнения (5):

$$\dot{P}_i = A_i B_i + A_i B_{0i} U.$$

Возвращаясь к приведенному выше выражению для функционала J , получаем:

$$J = \sum_{i=1}^q L_i(A_i B_i + A_i B_{0i} U) + \mu U^T U = \sum_{i=1}^q L_i A_i B_i + \left(\sum_{i=1}^q L_i A_i B_{0i} \right) U + \mu U^T U = A_* + AU + \mu U^T U,$$

$$A_* = A_*(\hat{X}, \hat{Y}, R^{(V)}) = \sum_{i=1}^q L_i A_i B_i,$$

$$A = A(\hat{X}, \hat{Y}, R^{(V)}) = \sum_{i=1}^q L_i A_i B_{0i},$$

$$\hat{X} = |\hat{X}_1^T \hat{X}_2^T \dots \hat{X}_q^T|^T, \hat{Y} = |\hat{Y}_1^T \hat{Y}_2^T \dots \hat{Y}_q^T|^T,$$

$$R^{(V)} = |R_1^{(V)T} R_2^{(V)T} \dots R_q^{(V)T}|^T,$$

откуда искомым вектор субоптимального управления U , доставляющий $\max(-J)$, определяется из уравнения: $-A - 2\mu U^T = 0$, т. е.

$$U_{\text{опт}} = -\frac{1}{2\mu} A^T. \quad (7)$$

Система q уравнений, определяющих динамику расширенных векторов оценивания после подстановки выражения для $U_{\text{опт}}$ (7) в формулу (5), окончательно имеет вид:

$$(\dot{\hat{X}}_i, \dot{\hat{Y}}_i, \dot{R}_i^{(V)})^T = B_i - \frac{1}{2\mu} B_{0i} A^T, \quad i = 1, \dots, q. \quad (8)$$

Таким образом, управление $U_{\text{опт}}$ (7), сформированное по показаниям измерительного комплекса ПО и решению системы уравнений оценок (8), обеспечивает принципиальное решение поставленной задачи. Для иллюстрации возможности практического применения предложенного подхода рассмотрим пример.

ПРИМЕР

Движение центра масс (ЦМ) воздушного ПО относительно Земли в географической системе координат (СК) описывается известной системой уравнений навигации [10]:

$$\begin{bmatrix} \dot{\lambda} \\ \dot{\phi} \\ \dot{h} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} [(R+h)\cos\varphi]^{-1} & 0 & 0 \\ 0 & (R+h)^{-1} & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} V_x \\ V_y \\ V_z \end{bmatrix} = f_0(\varphi, h)V, \quad (9)$$

где $\lambda_0 = \lambda(t_0)$, $\varphi_0 = \varphi(t_0)$, $h_0 = h(t_0)$, λ , φ и h — долгота,

широта и высота ЦМ; $\begin{bmatrix} [(R+h)\cos\varphi]^{-1} & 0 & 0 \\ 0 & (R+h)^{-1} & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} =$

$= f_0(\varphi, h)$, R — радиус Земли; $V = |V_x \ V_y \ V_z|^T$, V_i , $i = x, y, z$ — проекции линейной скорости ЦМ на оси его сопровождающей СК (ССК) [10], формируемые далее по показаниям ИК на основании только вектора оценок навигационных параметров ПО $|\hat{\lambda}, \hat{\varphi}, \hat{h}|^T$ и ПС: $V_i = V_i(\hat{\lambda}, \hat{\varphi}, \hat{h}, \dots, t)$. Движение ЦМ следящих за ним двух наземных ПС задается аналогичными системами навигационных уравнений в той же (географической) СК:

$$\begin{bmatrix} \dot{\lambda}_{H_i} \\ \dot{\phi}_{H_i} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} (R\cos\varphi_{H_i})^{-1} & 0 \\ 0 & R^{-1} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} V_{x_i}^H \\ V_{y_i}^H \end{bmatrix} = \Phi_{0_i}(\varphi_{H_i})V_{H_i}, \quad (10)$$

$$\lambda_{H_{0i}} = \lambda_{H_i}(t_0), \quad \varphi_{H_{0i}} = \varphi_{H_i}(t_0), \quad i = 1, 2,$$

λ_{H_i} и φ_{H_i} — долгота и широта i -го наземного ПС,

$$\begin{bmatrix} (R\cos\varphi_{H_i})^{-1} & 0 \\ 0 & R^{-1} \end{bmatrix} = \Phi_{0_i}(\varphi_{H_i}), \quad V_{H_i} = |V_{x_i}^H \ V_{y_i}^H|^T$$

есть вектор скорости i -го ПС, формируемый на основании точной информации о движении ПО. При этом формирование вектора скорости V_{H_i} на практике осуществляется или по текущим измерениям непосредственно вектора скорости V ПО (например, с помощью радио- или оптикометрических средств ПС), или по информации от внешних средств измерения (ИСЗ, стационарных наземных измерительных пунктов и пр.) о текущих значениях долготы λ , широты φ и высоты h ЦМ и скорости их изменения $(\dot{\lambda}, \dot{\varphi}, \dot{h})$.

В первом случае вектор скорости V ПО измеряется в ССК пункта сопровождения, что при формировании закона сопровождения требует учета взаимосвязи вектора скорости ПО V в ССК подвижного объекта с его значением V^* в ССК пункта сопровождения: $V^* = C(\Delta\lambda, \Delta\varphi, 0)V$, $C(\Delta\lambda, \Delta\varphi, 0)$ — матрица направляющих косинусов второго рода [10], зависящая от углов Эйлера — Крылова — углов взаимного разворота ($\Delta\lambda = \lambda - \lambda_H$; $\Delta\varphi = \varphi - \varphi_H$; 0) ССК пункта сопровождения и ССК подвижного объекта. Закон изменения скорости V_{H_i} i -го ПС — закон сопровождения, в этом случае может быть записан как

$$V_{H_i} = \gamma_{0_i}(t) + \alpha_{0_i}(t)C(\Delta\lambda_i, \Delta\varphi_i, 0)V, \quad (11)$$

где $\gamma_{0_i}(t)$ и $\alpha_{0_i}(t)$ — известные нелинейные временные векторная и матричная функции размерности, соответственно, 2 и 2×3 .



Во втором случае закон сопровождения формируется, как правило, в виде:

$$V_{H_i} = \gamma_i(t) + \alpha_i(t) \begin{vmatrix} \dot{\lambda} \\ \dot{\phi} \\ \dot{h} \end{vmatrix} + \beta_i(t) \begin{vmatrix} \Phi_{1_i}(\Delta\lambda_{H_i}, \Delta\phi_{H_i}, t) \\ \Phi_{2_i}(\Delta\lambda_{H_i}, \Delta\phi_{H_i}, t) \end{vmatrix},$$

где $\gamma_i(t)$, $\alpha_i(t)$, $\beta_i(t)$ — известные временные векторная и матричная функции размерности соответственно 2, 2×3 и 2×2 ; Φ_{ij} , $i, j = 1, 2$ — известные нелинейные функции, зависящие от конкретного вида ПС. Так как последнее выражение может быть представлено с учетом уравнения (9) как

$$V_{H_i} = \gamma_i(t) + \alpha_i(t)f_0(\phi, h)V + \beta_i(t) \cdot \begin{vmatrix} \Phi_{1_i}(\lambda - \lambda_{H_i}, \phi - \phi_{H_i}, t) \\ \Phi_{2_i}(\lambda - \lambda_{H_i}, \phi - \phi_{H_i}, t) \end{vmatrix}, \quad (12)$$

имея при этом более общий вид по сравнению с законом (11), то при последующем решении задачи будем пользоваться именно им. Тогда, подставляя выражение (12) в выражение (10) и объединяя с уравнением (9), имеем расширенный вектор состояния ПО и i -го ПС, подлежащий дальнейшему апостериорному оцениванию:

$$(\hat{\lambda}, \hat{\phi}, \hat{h}, \hat{\lambda}_{H_i}, \hat{\phi}_{H_i})^T = \begin{vmatrix} 0 \\ \dots \\ \Phi_{0_i}\gamma_i + \Phi_{0_i}\beta_i(\Phi_{1_i}, \Phi_{2_i})^T \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} f_0 \\ \Phi_{0_i}\alpha_i f_0 \end{vmatrix} \cdot V(\hat{\lambda}, \hat{\phi}, \hat{h}, \hat{\lambda}_{H_i}, \hat{\phi}_{H_i}, t), \quad i = 1, 2,$$

или в принятых ранее обозначениях:

$$(\hat{\lambda}, \hat{\phi}, \hat{h}, \hat{\lambda}_{H_i}, \hat{\phi}_{H_i})^T = \begin{vmatrix} 0 \\ \Psi_i \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} f_0 \\ \Psi_{0_i} \end{vmatrix} \cdot U, \quad (13)$$

где $\Psi_i = \Phi_{0_i}\gamma_i + \Phi_{0_i}\beta_i(\Phi_{1_i}, \Phi_{2_i})^T$, $\Psi_{0_i} = \Phi_{0_i}\alpha_i f_0$, $U = V$. Комплексирование на борту ПО астронавигационных, оптических, радиолокационных и других ИК позволяет осуществить наблюдение не только собственных навигационных параметров ПО, но и параметров i -го ПС [11]. В общем виде такой вектор Z_i выходных сигналов ИК может быть представлен в виде [11]:

$$Z_i = H_i(\lambda, \phi, h, \lambda_{H_i}, \phi_{H_i}, t) + W_i, \quad i = 1, 2, \quad (14)$$

H_i — известная нелинейная вектор-функция размерности не меньше 5 (как правило, существенно больше); W_i — центрированный белый гауссовский вектор-шум с матрицей интенсивностей D_{W_i} . Гауссовская оценка вектора (13) по показаниям ИК (14) имеет вид:

$$\begin{pmatrix} \hat{\lambda} \\ \hat{\phi} \\ \hat{h} \\ \hat{\lambda}_{H_i} \\ \hat{\phi}_{H_i} \end{pmatrix}^T = \begin{vmatrix} 0 \\ \dots \\ \Psi_i(\hat{\phi}_{H_i}, \hat{\lambda}_{H_i}, \hat{\lambda}, \hat{\phi}, t) \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} f_0(\hat{\phi}, \hat{h}) \\ \dots \\ \Psi_{0_i}(\hat{\phi}_{H_i}, \hat{\phi}, \hat{h}, t) \end{vmatrix} U + K_i[Z_i - H_i(\hat{\lambda}, \hat{\lambda}_{H_i}, \hat{\phi}, \hat{\phi}_{H_i}, \hat{h}, t)],$$

$$K_i = R_i \begin{vmatrix} \frac{\partial H_i}{\partial \hat{\lambda}} & \frac{\partial H_i}{\partial \hat{\phi}} & \frac{\partial H_i}{\partial \hat{h}} & \frac{\partial H_i}{\partial \hat{\lambda}_{H_i}} & \frac{\partial H_i}{\partial \hat{\phi}_{H_i}} \end{vmatrix}^T D_{W_i}^{-1},$$

$$\dot{R}_i = F_i R_i + R_i F_i^T - K_i D_{W_i} K_i^T + (F_{0_i} \hat{\otimes} U) R_i + R_i (F_{0_i} \hat{\otimes} U)^T, \quad i = 1, 2,$$

$$F_i = \begin{vmatrix} 0 \\ \dots \\ \Phi_{0_i}\beta_i \begin{vmatrix} \frac{\partial \Phi_{1_i}}{\partial \hat{\lambda}} \\ \frac{\partial \Phi_{2_i}}{\partial \hat{\lambda}} \\ \frac{\partial \Phi_{1_i}}{\partial \hat{\phi}} \\ \frac{\partial \Phi_{2_i}}{\partial \hat{\phi}} \\ \frac{\partial \Phi_{1_i}}{\partial \hat{h}} \\ \frac{\partial \Phi_{2_i}}{\partial \hat{h}} \end{vmatrix} \\ \dots \\ \Phi_{0_i}\beta_i \begin{vmatrix} \frac{\partial \Phi_{1_i}}{\partial \hat{\lambda}_{H_i}} \\ \frac{\partial \Phi_{2_i}}{\partial \hat{\lambda}_{H_i}} \\ \frac{\partial \Phi_{1_i}}{\partial \hat{\phi}_{H_i}} \\ \frac{\partial \Phi_{2_i}}{\partial \hat{\phi}_{H_i}} \\ \frac{\partial \Phi_{1_i}}{\partial \hat{h}_{H_i}} \\ \frac{\partial \Phi_{2_i}}{\partial \hat{h}_{H_i}} \end{vmatrix} \end{vmatrix} + \Phi_{0_i}\beta_i \begin{vmatrix} \frac{\partial \Phi_{1_i}}{\partial \hat{\phi}_{H_i}} \\ \frac{\partial \Phi_{2_i}}{\partial \hat{\phi}_{H_i}} \\ \frac{\partial \Phi_{1_i}}{\partial \hat{h}_{H_i}} \\ \frac{\partial \Phi_{2_i}}{\partial \hat{h}_{H_i}} \end{vmatrix}, \quad F_{0_i} = \begin{vmatrix} 0 & \frac{\partial f_0}{\partial \hat{\phi}} & \frac{\partial f_0}{\partial \hat{h}} & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & \Phi_{0_i}\alpha_i \frac{\partial f_0}{\partial \hat{\phi}} & \Phi_{0_i}\alpha_i \frac{\partial f_0}{\partial \hat{h}} & 0 & \frac{\partial \Phi_{0_i}\alpha_i f_0}{\partial \hat{\phi}_{H_i}} \end{vmatrix},$$

Приводя матричное уравнение для R_i к векторной форме, получаем расширенный вектор оценок:

$$\begin{pmatrix} \hat{\lambda} \\ \hat{\phi} \\ \hat{h} \\ \dots \\ \hat{\lambda}_{H_i} \\ \hat{\phi}_{H_i} \\ \dots \\ \hat{R}_i^{(V)} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ \dots \\ \Psi_i \\ \dots \\ (F_i R_i)^{(V)} + (R_i F_i^T)^{(V)} - (K_i D_{W_i} K_i^T)^{(V)} \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} f_0 \\ \dots \\ \Phi_{0_i} \alpha_i f_0 \\ \dots \\ (R_i \otimes E) F_{0_i}^* + (E \otimes R_i) F_i^{**} \end{pmatrix} U.$$

При формировании минимизируемого функционала J полагаем, что зона действия средств слежения обоих ПС одинакова и определяется как $[\lambda_{H_i} - 0,05; \lambda_{H_i} + 0,05]$ (рад), $[\varphi_{H_i} - 0,035; \varphi_{H_i} + 0,035]$ (рад), $h_i = 18 \times 10^3$ м, $i = 1, 2$, тогда

$$\begin{aligned} J = & \frac{1}{\sqrt{(2\pi)^3 \det R_{13}}} \int_{\lambda_{H_1} - 0,05}^{\lambda_{H_1} + 0,05} \int_{\varphi_{H_1} - 0,035}^{\varphi_{H_1} + 0,035} \int_0^{18 \cdot 10^3} \exp \left\{ -\frac{1}{2} \begin{pmatrix} \lambda \\ \varphi \\ h \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} \hat{\lambda}_1 \\ \hat{\phi}_1 \\ \hat{h}_1 \end{pmatrix} \right\}^T R_{13}^{-1} \begin{pmatrix} \lambda \\ \varphi \\ h \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} \hat{\lambda}_1 \\ \hat{\phi}_1 \\ \hat{h}_1 \end{pmatrix} \Bigg\} d\lambda d\varphi dh + \\ & + \frac{1}{\sqrt{(2\pi)^3 \det R_{23}}} \int_{\lambda_{H_2} - 0,05}^{\lambda_{H_2} + 0,05} \int_{\varphi_{H_2} - 0,035}^{\varphi_{H_2} + 0,035} \int_0^{18 \cdot 10^3} \exp \left\{ -\frac{1}{2} \begin{pmatrix} \lambda \\ \varphi \\ h \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} \hat{\lambda}_2 \\ \hat{\phi}_2 \\ \hat{h}_2 \end{pmatrix} \right\}^T R_{23}^{-1} \begin{pmatrix} \lambda \\ \varphi \\ h \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} \hat{\lambda}_2 \\ \hat{\phi}_2 \\ \hat{h}_2 \end{pmatrix} \Bigg\} d\lambda d\varphi dh - \\ & - \frac{1}{\sqrt{(2\pi)^3 \det R_{13}}} \int_{\lambda_{H_1} - 0,05}^{\lambda_{H_1} + 0,05} \int_{\varphi_{H_1} - 0,035}^{\varphi_{H_1} + 0,035} \int_0^{18 \cdot 10^3} \exp \left\{ -\frac{1}{2} \begin{pmatrix} \lambda \\ \varphi \\ h \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} \hat{\lambda}_1 \\ \hat{\phi}_1 \\ \hat{h}_1 \end{pmatrix} \right\}^T R_{13}^{-1} \begin{pmatrix} \lambda \\ \varphi \\ h \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} \hat{\lambda}_1 \\ \hat{\phi}_1 \\ \hat{h}_1 \end{pmatrix} \Bigg\} d\lambda d\varphi dh \times \\ & \times \frac{1}{\sqrt{(2\pi)^3 \det R_{23}}} \int_{\lambda_{H_2} - 0,05}^{\lambda_{H_2} + 0,05} \int_{\varphi_{H_2} - 0,035}^{\varphi_{H_2} + 0,035} \int_0^{18 \cdot 10^3} \exp \left\{ -\frac{1}{2} \begin{pmatrix} \lambda \\ \varphi \\ h \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} \hat{\lambda}_2 \\ \hat{\phi}_2 \\ \hat{h}_2 \end{pmatrix} \right\}^T R_{23}^{-1} \begin{pmatrix} \lambda \\ \varphi \\ h \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} \hat{\lambda}_2 \\ \hat{\phi}_2 \\ \hat{h}_2 \end{pmatrix} \Bigg\} d\lambda d\varphi dh + \mu \int_{t_0}^t U^T U dt. \end{aligned}$$

Согласно найденному выше закону управления (7), уравнения оценки (8), необходимой для его реализации, имеют вид:

$$\begin{pmatrix} \hat{\lambda} \\ \hat{\phi} \\ \hat{h} \\ \dots \\ \hat{\lambda}_{H_i} \\ \hat{\phi}_{H_i} \\ \dots \\ \hat{R}_i^{(V)} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ \dots \\ \Psi_i \\ \dots \\ (F_i R_i)^{(V)} + (R_i F_i^T)^{(V)} - (K_i D_{W_i} K_i^T)^{(V)} \end{pmatrix} - \frac{1}{2\mu} \begin{pmatrix} f_0 \\ \dots \\ \Phi_{0_i} \alpha_i f_0 \\ \dots \\ (R_i \otimes E) F_{0_i}^* + (E \otimes R_i) F_i^{**} \end{pmatrix} \cdot A^T, \quad i = 1, 2,$$

где структура матрицы A для N -мерного случая (здесь $N = 3$) приведена выше при выводе выражения (7).

Для оценки эффективности синтезированного закона управления (7) в рассматриваемом случае было проведено численное моделирование движений ПО и ПС на временном интервале $[t_0, t_k] = [0; 1000]$ (с) при начальных значениях векторов состояния и параметрах законов движения:

$$\lambda_{H_{0_1}} = 0,8 \text{ рад}, \quad \varphi_{H_{0_1}} = 0,75 \text{ рад}, \quad \lambda_{H_{0_2}} = 0,6 \text{ рад}, \quad \varphi_{H_{0_2}} = 0,6 \text{ рад}, \quad \gamma_i = 0,$$

$$\alpha_i(t) = \begin{pmatrix} a_i \left(2 - \sqrt{\frac{t}{t_k}} \right) & 0 & 0 \\ 0 & a_i \left(4 - \sqrt{\frac{t}{t_k}} \right) & 0 \end{pmatrix}, \quad a_1 = 6,73; \quad a_2 = 6,5;$$



$$\beta_i(t) = \begin{vmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 2,2 \end{vmatrix}, \Phi_{1_i} = \lambda - \lambda_{H_i}, \lambda_0 = 0,7 \text{ рад,}$$

$$\varphi_0 = 0,68 \text{ рад, } \Phi_{2_i} = \varphi - \varphi_{H_i}, h_0 = 10 \cdot 10^3 \text{ м, } h \leq 15 \cdot 10^3 \text{ м,}$$

$$H_i = \begin{vmatrix} 0,8 & & & & \\ & 0,5 & & & \\ & & 1,2 & & \\ & & & 0,7 & \\ & & & & 0,7 \end{vmatrix} \cdot \begin{vmatrix} \lambda \\ \varphi \\ h \\ \lambda_{H_i} \\ \varphi_{H_i} \end{vmatrix},$$

$$D_W = \begin{vmatrix} 4 \cdot 10^{-4} & & & & \\ & 7 \cdot 10^{-4} & & & \\ & & 0,5 & & \\ & & & 8 \cdot 10^{-4} & \\ & & & & 8 \cdot 10^{-4} \end{vmatrix}, i = 1, 2,$$

начальные значения вектора оценок выбирались равными их истинным значениям. В результате моделирования было установлено, что при отсутствии управления ПО наблюдается монотонное сближение значений навигационных параметров ПО и каждого из ПС: по окончании процесса движения отклонения параметров составили — по долготе $\Delta\lambda = \max(|\lambda - \lambda_{H_i}|) - 11\%$ от первоначального отклонения, по широте $\Delta\varphi = \max(|\varphi - \varphi_{H_i}|) - 16\%$. При наличии управления ПО сближения навигационных параметров не наблюдалось на всем интервале моделирования, по окончании движения отклонения параметров превысили первоначальные соответственно: $\min(\Delta\lambda_i) -$ в 2,7 раз, $\min(\Delta\varphi_i) -$ в 3,5 раза. Вычисленное с помощью метода Симпсона 4-го порядка в момент t_k значение вероятности существования вектора состояния ПО в области действия средств слежения ПС при отсутствии управления превысило при этом значение аналогичной вероятности при наличии управления \sim в 4,95 раза.

ЗАКЛЮЧЕНИЕ

Приведенные результаты позволяют сделать вывод о возможности эффективного практического применения разработанного подхода как в существующих, так и в перспективных системах управления подвижных объектов, ориентированных на преодоление подвижных пространственных областей.

ПРИЛОЖЕНИЕ 1

Для возможности решения задач анализа матричных уравнений и использования их в процедуре синтеза оптимального управления необходимо дальнейшее расширение поля операций матричной алгебры.

С этой целью рассмотрим следующие операции и определения.

Базовая операция — правило формирования вектора $Q^{(V)}$ из элементов Q_{ij} некоторой матрицы Q размерности $m \times n$ [6]:

$$Q^{(V)} = |Q_{11} Q_{21} \dots Q_{m1} Q_{12} Q_{22} \dots Q_{m2} \dots Q_{1n} Q_{2n} \dots Q_{mn}|^T.$$

Операции над матрицами

Определение вновь введенных операций:

- операция $[Q^{(V)}]^{(\wedge)} = Q$;
- преобразование «*» блочной матрицы $B = |B_1 : B_2 : \dots : B_n|$ в блочную матрицу

$$\begin{vmatrix} B_1 \\ B_2 \\ \vdots \\ B_n \end{vmatrix} \Rightarrow B^*;$$

- преобразование «**» матрицы B^T в матрицу

$$\begin{vmatrix} [(B_{(1)}^T)^{(\wedge)}]^T \\ [(B_{(2)}^T)^{(\wedge)}]^T \\ \vdots \\ [(B_{(n)}^T)^{(\wedge)}]^T \end{vmatrix} \Rightarrow B^{**},$$

где $B_{(i)}^T$ — i -й столбец B^T .

Алгебраические соотношения

- $(ASC)^{(V)} = (C^T \otimes A)S^{(V)}$, \otimes — символ кронекеровского произведения, A, S, C — обыкновенные матрицы;
- $(Sh)^{(V)} = S^*h$;
- $(h^T S^T)^{(V)} = S^{**}h$;
- $S(E \otimes h^T) = S \otimes h^T, S(h^T \otimes E) = h^T \otimes S, E$ — единичная матрица.

ПРИЛОЖЕНИЕ 2

Структура матрицы E_x :

$$E_x = \begin{vmatrix} \overbrace{E_{N0}^{(1)}}^{2N^2} & & \overbrace{0}^{2N^2} & & \\ & E_{N0}^{(2)} & & & \\ & & E_{N0}^{(3)} & & \\ & & & \ddots & \\ & & & & E_{N0}^{(N)} \end{vmatrix} \Bigg\} N^2,$$

где $E_{N0}^{(i)} = |E_N : 0_N|$, E_N — единичная матрица размерности N ; 0_N — нулевая матрица размерности N .

$$\frac{\partial p}{\partial \hat{X}} = \left[\frac{1}{\sqrt{(2\pi)^N \det R_N}} \exp \left\{ -\frac{1}{2} (X - \hat{X})^T R_N^{-1} (X - \hat{X}) \right\} \times \right. \\ \left. \times (X - \hat{X})^T R_N^{-1} \right],$$

$$\frac{\partial p}{\partial R_N^{(V)}} = \left[\frac{1}{2\sqrt{(2\pi)^N \det R_N}} \exp \left\{ -\frac{1}{2} (X - \hat{X})^T R_N^{-1} (X - \hat{X}) \right\} \times \right. \\ \left. \times \left[(X - \hat{X})^T (R_N^{-1} E_* \hat{\otimes} R_N^{-1}) (X - \hat{X}) - \frac{1}{\det R_N} \{ R_A^{(V)} \}^T \right] \right],$$

где обозначения: $E_* = |E_1 \otimes E_N; E_2 \otimes E_N; \dots; E_m \otimes E_N|$, E_i — i -я строка матрицы E_N , E_N — единичная матрица размерности N ; \otimes — символ кронекеровского произведения матриц; $\hat{\otimes}$ — символ блочного умножения матриц; R_A — матрица алгебраических дополнений матрицы R .

При выводе приведенных выражений были применены правила многомерного анализа линейных систем, полученные ранее в работах [7, 8]:

- $\frac{\partial [\det Q]}{\partial Q^{(V)}} = \{Q_A^{(V)}\}^T$, Q — некоторая произвольная неособенная матрица размерности $m \times m$;
- $\frac{\partial Q^{-1}}{\partial s} = -Q^{-1} \frac{\partial Q}{\partial s} \hat{\otimes} Q^{-1}$, s — некоторый вектор;
- $\frac{\partial Q}{\partial Q^{(v)}} = |E_1 \otimes E; E_2 \otimes E; \dots; E_m \otimes E| = E_*$, E_i — i -я строка единичной матрицы E .

ЛИТЕРАТУРА

1. *Алехин Д.В., Якименко О.А.* Синтез алгоритма оптимизации траектории полета по маршруту прямым вариационным методом // Изв. РАН. Теория и системы управления. — 1999. — № 4. — С. 43–51.
2. *Соколов С.В., Щербань И.В.* Локально-оптимальное управление спуском космического аппарата // Космические исследования. — 2000. — Т. 38, № 4. — С. 432–436.
3. *Маслов Е.П., Абрамянц Т.Г., Рудько И.М., Яхно В.П.* Уклонение подвижного объекта от обнаружения группой наблюдателей при малых отношениях сигнал/помеха // Информационно-управляющие системы. — 2011. — № 2. — С. 2–7.
4. *Красовский Н.Н., Субботин А.И.* Позиционные дифференциальные игры. — М.: Физматлит, 1974. — 458 с.
5. *Сысов Л.П.* Критерий вероятности обнаружения на траектории в задаче управления движением объекта в конфликтной среде // Проблемы управления. — 2010. — № 5. — С. 73–79.
6. *Тихонов В.И., Харисов В.Н.* Статистический анализ и синтез радиотехнических устройств и систем. — М.: Радио и связь, 2004. — 608 с.
7. *Соколов С.В., Ковалев С.М., Кучеренко П.А., Смирнов Ю.А.* Методы идентификации нечетких и стохастических систем. — М.: Физматлит, 2018. — 471 с.
8. *Чернов А.А., Ястребов В.Д.* Метод оценки возмущений в алгоритмах решения навигационных задач // Космические исследования. — 1984. — Т. 22, № 3. — С. 372–381.
9. *Казаков И.Е.* Статистическая теория систем управления в пространстве состояний. — М.: Наука, 1975. — 432 с.
10. *Соколов С.В., Погорелов В.А.* Стохастическая оценка, управление и идентификация в высокоточных навигационных системах. — М.: Физматлит, 2016. — 264 с.
11. *Боднер В.А.* Приборы первичной информации. — М.: Машиностроение, 1981. — 344 с.

Статья представлена к публикации членом редколлегии Б.В. Павловым.

Соколов Сергей Викторович — д-р техн. наук, профессор, Ростовский государственный экономический университет, s.v.s.888@yandex.ru,

Сахарова Людмила Викторовна — д-р физ.-мат. наук, профессор, Ростовский государственный экономический университет, L_Sakharova@mail.ru,

Манин Александр Анатольевич — канд. техн. наук, вед. науч. сотрудник, доцент, Московский технический университет связи и информатики, manin1@rambler.ru.

Читайте в ближайших номерах

- ✓ **Алескеров Ф.Т., Тверской Д.Н.** Моделирование влияния внешней среды на возникновение специализации в абстрактных системах
- ✓ **Глуценко А.И.** Адаптивный нейросетевой настройщик ПИД-регулятора для управления нагревательными печами
- ✓ **Дорри М.Х., Роцин А.А., Серeda Л.А.** Визуализация движения подводного аппарата по траектории
- ✓ **Кузнецов Д.С., Котеленко С.А., Пятецкий В.Е.** Идентификация операционной модели управления производственным комплексом
- ✓ **Мелехин В.Б., Хачумов В.М.** Многоуровневая модель ситуационного управления сложными технологическими процессами
- ✓ **Сидельников Ю.В., Ряпухин А.В.** Повышение эффективности совещаний в малых группах. Ч. 2. Нестандартные подходы к проблеме
- ✓ **Суховеров В.С.** Система автоматической обработки тематически ориентированных текстов с терминологическим словарем в формате регулярных выражений
- ✓ **Трошин Д.В.** Методический подход к моделированию рационального сценария обеспечения экономической безопасности России в долгосрочной перспективе
- ✓ **Угольницкий Г.А.** Методология и прикладные задачи управления устойчивым развитием активных систем
- ✓ **Шевыренков М.Ю.** Оценка влияния активных прогнозов на рынки энергоносителей на примере европейского рынка газа

