

МОДЕЛЬ СИСТЕМЫ СОВМЕСТНОГО ОЦЕНИВАНИЯ И УПРАВЛЕНИЯ ВЫСОКОСКОРОСТНЫМИ И ИНТЕНСИВНО МАНЕВРИРУЮЩИМИ ЛЕТАТЕЛЬНЫМИ АППАРАТАМИ

Предложено решение задачи совместного оценивания и управления высокоскоростными и интенсивно маневрирующими летательными аппаратами путем совместного решения задачи Коши и двухточечной краевой задачи для дифференциальных уравнений в частных производных.

Процесс траекторного управления летательным аппаратом (ЛА) при сближении с высокоскоростным интенсивно маневрирующим воздушным объектом в общем случае является стохастическим. В этих условиях решающую роль в создании возмущений играет маневр объекта сближения (ОС), поскольку он, как правило, заранее не известен для ЛА. Однако при решении задач оптимизации процесса траекторного сближения в настоящее время применяется детерминированный подход. При этом вместо реального маневра ОС задается гипотезой наиболее вероятной траектории его движения. Это связано с тем, что оптимизация стохастической системы является более сложной задачей по сравнению с детерминированной. Но детерминированный подход менее гибок, поскольку оптимальное управление ЛА в этом случае определяется для заданной гипотезы движения объекта сближения, и построение алгоритма траекторного сближения может быть осуществлено на основе теории совместного оценивания и управления.

Поскольку детерминированный подход можно рассматривать как частный случай стохастического, в работе сделана попытка объединения обоих подходов на основе теории стохастической оптимизации [1].

В дальнейшем предполагается, что процесс траекторного сближения достаточно адекватно описывается математической моделью в виде векторного стохастического дифференциального уравнения в форме Ланжевена [2]:

$$\dot{X}_i = \varphi_i(x, u, t) + \sum_{k=1}^m \sigma_{ik}(x, t) \xi_k(t);$$

$$X_i(t_0) = X_{i0} \quad (1)$$

$$t \in [t_0, t_1]; i = 1, \dots, n, k = 1, \dots, m;$$

$$x \in \Omega_x \subset R^n; u \in \Omega_u \subset R^l; l \leq n,$$

где $\varphi_i(x, u, t), \sigma_{ik}(x, t)$ - функции, определяющие динамику процесса траекторного сближения; $x^T(t) = \|x_1 \dots x_n\|$ - вектор состояния системы; $u^T(t) = \|u_1 \dots u_n\|$ вектор

управления системы; $t \in [t_0, t_1]$ – время функционирования системы; $\xi^T(t) = \|\xi_1 \dots \xi_m\|$ – векторный гауссов белый шум, для которого справедливо:

$$M[\xi_k(t)] = 0; M[\xi_k(t)\xi_i(\tau)] = E_{\delta}(t - \tau). \quad (2)$$

Форма представления (1) может быть применена для описания детерминированных процессов при:

$$\delta_{ik}(x, t) = 0; j = 1, \dots, n; k = 1, \dots, m.$$

Для информационного обеспечения траекторного сближения ЛА в состав ЛА входят датчики-измерители параметров процесса сближения, общая модель которых может быть описана системой вида

$$Z_i(t) = h_i(x, t) + \sum_{k=1}^s g_{ik}(x, t)\xi_k(t), \quad (3)$$

$$i = 1, \dots, r; s = r,$$

где $Z^T(t) = \|z_1 \dots z_r\|$ – вектор измерений системы; $h_i(x, t), g_{ir}(x, t)$ – функции, определяющие измерительные свойства датчиков; $\xi^T(t) = \|\xi_1 \dots \xi_s\|$ – векторный гауссов шум, для которого справедливо соотношение (2).

Уравнение (4) предполагает безынерционность датчиков, при необходимости учета инерционных свойств пространство состояний пополняется соответствующими компонентами для системы уравнений (1).

Как известно [1, 2, 3], траектории движения вектора состояния для уравнения (1) являются векторным марковским процессом. Для исследования и анализа общих закономерностей этих процессов удобно рассматривать их вероятностные характеристики. Обобщим модель (1), рассмотрев вместо точки пространства состояний $x(t)$ плотность ее распределения в этом пространстве $p(x, t)$. Для марковских процессов справедливо дифференциальное уравнение Колмогорова-Фоккера – Планка, которое при выполнении условий гладкости функций и может быть представлено в виде [2, 3, 4]:

$$\frac{d}{dt}P(x, t) = -\sum_{i=1}^n \frac{\partial}{\partial x_i} \left[\varphi_i(x, u, t)p(x, t) + \frac{1}{2} \sum_{i,j=1}^n \sum_{k=1}^m \frac{\partial}{\partial x_i} \left[\sigma_{ik}(x, t) \frac{\partial}{\partial x_j k} (x, t)p(x, t) \right] \right]; \quad (4)$$

$$p(x, t_0) = p_0(x); u = u(t); t \in [t_0, t_1],$$

где $p(x, t)$ – априорная функция плотности вероятности марковского процесса (1); $p(x, t_0) = p_0 x$ – начальная плотность вероятности процесса в момент $t = t_0$; $u^T(t) = \|u_1 \dots u_e\|$ – векторная функция управления на интервале $t \in [t_0, t_1]$.

В отличие от выражения (1) уравнение (4) является детерминированным и при задании начальной плотности вероятности полностью определяет вероятностные свойства процесса (1).

При известном векторе измерений, определенном на интервале времени $t \in [t_0, \tau]$, $\tau \leq t_1$, для системы (3) справедливо уравнение Стратоновича для апостериорной вероятности, которое при принятых для выражения (4) допущениях может быть представлено в виде [1,2]:

$$\frac{d}{dt} p(x, t / z^\tau) = - \sum_{i=1}^n \frac{\partial}{\partial x_i} [\varphi_i(x, u, t) p(x, t / z^\tau)] + \frac{1}{2} \sum_{i,g=1}^n \sum_{k=1}^m [\sigma_{ik}(x, t) \frac{\partial}{\partial x_j} (\sigma_{jk}(x, t) p(x, t / z^\tau))] + p(x, t / z^\tau) [h(x, t) - \bar{h}(t / z^\tau)];$$

$$R^{-1}(x, t) [z(t) - \bar{h}(t / z^\tau)];$$

$$R(x, t) = [r_{ij}] \quad (5)$$

$$r_{ij} = \sum_{m=1}^s g_{im}(x, t) g_{jm}(x, t); \quad i, j = 1, \dots, r;$$

$$\hat{h}(x, t_0 / z^\tau) = \int_{\Omega_x} h(y, t) p(y, t / z^\tau) dy;$$

$$p(x, t_0 / z^\tau) = p(x, t_0) = p_0(x);$$

где $p(x, t_0 / z^\tau)$ – апостериорная условная плотность вероятности при наличии z^τ ; z^τ – совокупность измерений $z(t)$ для $\varphi_i(x, u, t)$, $\sigma_{ik}(x, t)$, $t \in [t_0, \tau]$, $\tau \leq t_1$; $h_i(x, t)$, $g_{ik}(x, t)$ – функции, определенные для уравнений (1) и (3).

Уравнение (5) позволяет построить вероятностную модель процесса, описываемого системой уравнений (1), при наличии измерений, полученных в соответствии с зависимостью при (3), т.е. при наличии всей доступной информации на интервале $t \in [t_0, \tau]$, $\tau \leq t_1$.

Поскольку детерминированная модель может быть представлена как частный случай стохастической, уравнения (4) и (5) справедливы и для нее.

Для детализации модели траекторного управления ЛА с целью определения функций $\varphi_i(x, u, t)$ и $\sigma_{ik}(x, t)$ принята плоская кинематическая модель движения центра масс ЛА и объекта сближения [5]. При составлении математической модели движения объекта сближения приняты следующие допущения:

$$j_{ipy} = 0; \quad j_{\delta y} = j_g = w_y v_y, \quad v_y = \sqrt{v_{xy}^2 + v_{yy}^2};$$

$$\dot{w}_u = -\frac{1}{T_w} w_y + \frac{K_y}{T_w} \eta_y(t), \quad (7)$$

j_{ipy} , $j_y = j_{\delta y}$ – перегрузки объекта сближения в проекциях на оси скоростной системы координат; $w_y = \frac{j_y}{v_y}$ – угловая скорость вращения вектора скорости ОС; T_w – постоянная времени контура управления ОС; K_y – коэффициент

усиления контура управления ОС; $\eta_y(t)$ -гауссов белый шум с нулевым математическим ожиданием и единичной дисперсией.

Летательный аппарат и его система управления моделируются безынерционными звеньями.

С учетом принятых допущений, а также динамических особенностей движения ЛА[5] модель процесса сближения принята в следующем виде:

$$\dot{v}_{xy} = -w_y v_{yy}; \dot{v}_{xp} = j_{npp} \cos \varphi_p + j_{\delta p} \sin \varphi_p;$$

$$\dot{v}_{yg} = w_y v_{xy}; \dot{v}_{xp} = j_{npp} \sin \varphi_p - j_{\delta p} \cos \varphi_p;$$

$$\dot{\mu}_{xy} = v_{xy}; \dot{\mu}_{xp} = v_{xp}; \dot{\mu}_{yy} = v_{yy}; \dot{\mu}_{yp} = v_{yp};$$

$$\dot{\omega}_y = -\frac{1}{T_w} \omega_y + \frac{k_y}{T_w} \eta_y(t); \omega_y = \frac{j_y}{v_y};$$

$$j_{npp} = j_g(t) - (k_{px0} = k_{px}^2 \alpha_p^2) v_p^2$$

$$j_{\delta p} = k_{py}^2 \alpha_p v_p^2$$

$$j_g(t) = \frac{P_g}{m_p} = \frac{G_g}{m_{p(t)}} m_{p(t)}; \quad (6)$$

$$K_{px0} = C_{x0} A(t); K_{px}^2 = C_x^2 A(t); K_{py}^2 = C_y^2 A(t);$$

$$A = \frac{\rho}{2m_p(t)} S_p;$$

$$m_p = \begin{cases} m_{p0}, m_p(t) > m_p(t_0) - m_T; \\ 0, m_p(t) = m_p(t_0) - m_T; \end{cases}$$

$$\dot{v}_y = \sqrt{v_{xy}^2 + v_{yy}^2} = \text{const}; \varphi_y = \text{arctg} \frac{v_{yy}}{v_{xy}};$$

$$v_p = \sqrt{v_{xp}^2 + v_{yp}^2}; \theta_p = \text{arctg} \frac{v_{yp}}{v_{xp}};$$

$$\dot{D}_x = \mu_{xy} - \mu_{xp}; \dot{D}_y = \mu_{yy} - \mu_{yp}; \varepsilon = \text{arctg} \frac{D_y}{D_x};$$

$$\dot{D}_x = v_{xy} - v_{xp}; \dot{D}_y = v_{yy} - v_{yp};$$

$$\dot{D}_{np} = D_x \cos \varepsilon - D_y \sin \varepsilon;$$

$$\dot{D}_\delta = D_y \sin \varepsilon - D_x \cos \varepsilon;$$

$$D = \sqrt{D_x^2 + D_y^2}; \dot{D} = \sqrt{\dot{D}_x^2 + \dot{D}_y^2} = \sqrt{\dot{D}_{np}^2 + \dot{D}_\delta^2};$$

где $v_{xy}, v_{yy}, v_{xp}, v_{yp}$ – проекции скорости объекта сближения и ЛА на оси земной инерциальной системы координат; $j_{\delta p}, j_{np}, j_y$ – проекции ускорений ЛА и объекта сближения на оси скоростных систем координат ЛА и объекта сближения; $\mu_{xy}, \mu_{yy}, \mu_{xp}, \mu_{yp}$ – проекции радиусов-векторов объекта сближения и ЛА на оси земной системы координат; $\varphi_y, \varphi_p, \varepsilon$ – углы поворота скоростных систем координат ОС, ЛА, а также системы координат ГСМ относительно земной системы; k_y – коэффициент усиления системы управления ЛА (СУЛА); α_p – угол атаки ЛА; p_g – тяга двигателя ЛА; G_g – удельный импульс двигателя ЛА; $\dot{m}_p(t)$ – секундный расход топлива двигателя ЛА; C_{x_0}, C_x^2, C_y^2 – аэродинамические коэффициенты ЛА; S_p – характерная площадь ЛА; $m_p(t)$ – текущая масса ЛА; ρ – плотность воздуха; $D_x, D_y, \dot{D}_x, \dot{D}_y$ – проекции вектора дальности и его производной на оси земной системы координат; $\dot{D}_{np}, \dot{D}_\delta$ – проекции производной вектора дальности на оси системы координат головки самонаведения (ГСМ) ЛА.

Под инерциальной земной системой координат будем понимать систему, центр которой находится в точке старта ЛА, ось $O\chi a$ направлена по направлению вектора скорости ЛА в момент старта, а ось $O\Upsilon a$ перпендикулярна оси $O\chi a$.

Управление ЛА в процессе сближения осуществляется путем создания ускорения в направлении, перпендикулярном вектору скорости ЛА. Для современных ЛА управляющая перегрузка ограничена по следующим причинам:

- прочности корпуса ЛА;
- возможности создания аэродинамической силы при техническом ограничении углов отклонения управляющих поверхностей для больших высот и малых скоростей.

Следует, однако, отметить, что для ЛА с газодинамическими органами создания управляющей силы ограничения второго рода снимаются [5].

Кроме того, для всех ЛА характерны ограничения, связанные с общей ограниченностью энергетических ресурсов ЛА, в том числе и энергетических затрат на управление.

Сформулированные выше ограничения могут быть записаны в виде квадратичных неравенств:

$$U^T B_i U \leq U_{i \max}^2; i = 1, \dots, s_0 \leq n, \quad (7)$$

$$\int_{t_0}^{t_1} U_{\max}^T C U dt \leq E_{\max},$$

где $B_i, i = 1, \dots, s_0, c$ – симметричные матрицы весов управляющих воздействий;

$U_{\max} = \|U_{1 \max} \dots U_{s_0 \max}\|$ – вектор граничных значений управляющих воздействий;

E_{\max} – максимальные энергетические затраты на управление;

Для модели (6) ограничения вида (7) могут быть записаны так:

$$U^2(t) \leq U^2 \max; t \in [t_0; t_1]$$

$$\int_{t_0}^{t_1} U^2 dt \leq E_{\max}.$$

В качестве критерия оптимальности принят терминальный критерий в виде квадратичной формы вектора состояния, являющийся оценкой рассогласования между достигнутыми и желаемым конечным состоянием системы:

$$J(x) = x^T(t_1)Ax(t_1),$$

где A – симметричная матрица относительных весов координат состояния.

Наиболее распространенным критерием, используемым для оценки качества процесса траекторного сближения является квадрат вектора пролета ЛА-квадрат промаха [2,5]:

$$J(x) = D^2(t_1) = (\mu_{xy}(t_1) - \mu_{xp}(t_1))^2 + (\mu_{yy}(t_1) - \mu_{yp}(t_1)). \quad (8)$$

Для стохастического процесса критерий оптимальности является случайной величиной. В постановке задачи стохастической оптимизации [6] осуществляется минимизация математического ожидания функционала:

$$\hat{J}(u) = M[J(x)] = \int_{\Omega_x} j(x)p(x, t_1)dx,$$

где $p(x, t)$ – плотность вероятности распределения процесса в конечный момент времени.

Для поиска необходимых условий оптимальности воспользуемся принципом множителей Лагранжа, преобразовав ограничения неравенства (7) в ограничения равенства путем введения дополнительных переменных [7,8]:

$$U^2(t) - U_{\max}^2 + \varepsilon_u^2 = 0; \varepsilon_u \in R(t_0; t_1); \quad (9)$$

$$\int_{t_0}^{t_1} U^2 dt - E_{\max} + \varepsilon_E^2 = 0; \varepsilon_E \in R,$$

где $\varepsilon_u(t), \varepsilon_E$ – дополнительные переменные для задачи минимизации.

Функционал Лагранжа для выражения (8) при наличии ограничений (9) может быть записан так:

$$F(u, \alpha, \beta, \varepsilon_u, \varepsilon_E) = M[D^2(t_1)] + \alpha[\varepsilon_E^2 - E_{\max}] + \int_{t_0}^{t_1} [(\alpha + \beta(t))U^2(t) + (\varepsilon_u(t) - U_{\max}^2)\beta(t)]dt, \quad (10)$$

где $\alpha, \beta(t)$ – множители Лагранжа; $U(t), \varepsilon_u(t), \varepsilon_E$ – переменные аргументы функционала.

Воспользовавшись стохастическим принципом максимума [2] для выражения (10) при дифференциальных ограничениях на плотность вероятности вида (4) получим необходимые условия оптимальности [2,4]:

$$\frac{d}{dt} p(x, t) = - \sum_{i=0}^n \frac{d}{dx_i} [\varphi_i(x, u, t) p(x, t)] + \frac{1}{2} \sum_{i,j=0}^n \sum_{k=0}^m \frac{d}{dx_i} [\sigma_{jk}(x, t) p(x, t)]$$

$$\frac{d}{dt} \lambda(x, t) = - \sum_{i=0}^n \varphi_i(x, u, t) \frac{d}{dx_i} \lambda(x, t) - \frac{1}{2} \sum_{i,j=0}^n \sum_{k=0}^m \sigma_{ik}(x, t) \sigma_{jk}(x, t) \frac{\partial^2}{\partial x_i \partial x_j} \lambda(x, t); \quad (11)$$

$$\int_{\Omega_x} \sum_{i=1}^n \frac{d}{dx_i} \lambda(x, t) \frac{d}{du} \varphi_i(x, u, t) p(x, t) dx = 2U(t)(\beta(t) + \alpha);$$

$$p(x, t_0) = p_0(x);$$

$$\lambda(x, t_1) = D(t_1) = (\mu_{xy}(t_1) - \mu_{xp}(t_1))^2 + (\mu_{yy}(t_1) - \mu_{yp}(t_1))^2;$$

$$U^2(t) - U_{\max}^2 + \varepsilon_u^2(t) = 0; \alpha \varepsilon_E = 0; \beta(t) \varepsilon_u(t) = 0;$$

$$\int_{t_0}^{t_1} u^2 dt - E_{\max} + \varepsilon_E^2 = 0; \alpha \varepsilon_E = 0; \beta(t) \varepsilon_u(t) = 0;$$

$$\int_{\Omega_x} \left[\sum_{i=1}^n \varphi_i(x, u, t) \frac{d}{dx_i} \lambda(x, t) + \frac{1}{2} \sum_{i,j=1}^n \sum_{k=1}^m \sigma_{ik}(x, t) \sigma_{jk}(x, t) \frac{d^2}{dx_i dx_j} \lambda(x, t) \right] p(x, t) dx = -du(t_1),$$

где $\lambda(x, t)$ – сопряженная функция, удовлетворяющая обратному уравнению Колмогорова при $t \in [t_0, t_1]$.

Таким образом, управление, удовлетворяющее необходимым условиям оптимальности, должно удовлетворять решению двухточечной краевой задачи (ДТКЗ) для дифференциальных уравнений в частных производных (11), соответствующих прямому и обратному уравнениям Колмогорова [3] для процесса (1). Решение ДТКЗ (11) является функцией от начального значения плотности вероятности $p(x, t_0)$. С точки зрения теории управления, это решение использует лишь информацию о процессе траекторного сближения. Для реализации управления с обратной связью, использующего информацию измерений, должна быть сформулирована задача совместного оценивания и управления. Эту задачу сформулируем как задачу условной оптимизации управления на интервале времени $t \in [\tau, t_1]; \tau \geq t_0$ при наличии наблюдений, полученных системой на интервале $t \in [t_0, \tau]; \tau \leq t_1$:

$$\hat{J}(u / Z^r) = M[J(x, u / z^r)] = \int_{\Omega_x} J(x, u) p(x, t_1 / z^r) dx,$$

где $\hat{J}(u/z^r)$ – значение функционала при известной функции наблюдений z^r ; $p(x, t_1/z^r)$ – апостериорная плотность вероятности состояния в момент времени $t = t_1$.

Решение этой задачи может быть получено как решение задачи (11) при

$$t \in [\tau, t_1]; \tau \geq t_0; p(x, r) = p(x, r/z^r),$$

где $\tau \in [t_0, t_1]$ – момент времени, для которого определяется оптимальное управление; $p(x, r/z^r)$ – апостериорная плотность вероятности в момент времени τ , которая определяется из уравнения Стратоновича (5).

Таким образом, в математической постановке решение задачи совместного оценивания и управления заключается в совместном решении задачи Коши и ДТКЗ для дифференциальных уравнений в частных производных. Аналитических решений для подобных задач нет, исключением является линейный случай для выражения (1) при квадратичном функционале без ограничений, численные решения достаточно трудоемки. Вместе с тем, в предложенной постановке задача допускает единую трактовку для детерминированных и стохастических систем, а также для задач совместного оценивания и управления.

Список литературы

1. Дуб Дж.Л. Вероятностные процессы. /Пер. с англ. – М.: ИЛ, 1956. – 318 с.
2. Справочник по теории автоматического управления./Под ред. А.А.Красовского. – М.: Наука, 1987. – 640 с.
3. Казаков И.Е., Гладков Д.И. Методы оптимизации стохастических систем. – М.: Наука, 1987. – 304 с.
4. Тихонов В.И., Миронов М.А. Марковские процессы. – М.: Сов.радио, 1977. – 488 с.
5. Бондер В.А. Оптимизация терминальных стохастических систем. – М.: Машиностроение, 1987. – 612 с.
6. Лебедев А.А., Чернобровкин Л.С. Динамика полета. – М.: Машиностроение, 1973. – 616 с.
7. Берсекас Д. Условия оптимизации и методы множителей Лагранжа /Пер. с англ. – М.: Радио и связь, 1987. – 212 с.
8. Пугачев В.С., Синицин И.Н. Стохастические дифференциальные системы. – М.: Наука, 1985. – 561 с.
9. Казаков И.Е., Мишаков А.Ф. Авиационные управляемые ракеты. – М.: ВВИА им. проф. Н.Е.Шуковского, 1985. – 423 с.