

УДК 531.36:62-50

© 1996 г. С.В. Соколов

## О РЕШЕНИИ ПРОБЛЕМЫ СИНТЕЗА СТОХАСТИЧЕСКОГО ОПТИМАЛЬНОГО УПРАВЛЕНИЯ НА ОСНОВЕ НЕЛИНЕЙНЫХ ВЕРОЯТНОСТНЫХ КРИТЕРИЕВ

Рассмотрен метод, позволяющий осуществлять точный синтез законов управления нелинейными стохастическими объектами, оптимальных в смысле вероятностных критериев общего вида. Показаны преимущества предложенного метода по сравнению с традиционными, рассмотрен пример его практического использования.

Существующие методы синтеза стохастического управления, оптимального в смысле математического ожидания некоторого заданного функционала [1, 2], не позволяют использовать в качестве оптимизируемых вероятностных критериев более общие формы, нелинейно зависящие от плотности распределения параметров состояния объекта, например критерий минимума энтропии вектора состояния, критерий Кульбака и т.д.

В связи с этим возникает проблема разработки такого подхода к синтезу оптимального управления стохастическими объектами, который позволял бы построить точный закон управления при самой общей нелинейной зависимости критерия оптимизации от плотности распределения вектора состояния.

**1. Постановка задачи.** Пусть стохастический объект описывается нелинейным векторным дифференциальным уравнением размерности  $N$  в симметризованной форме

$$\dot{X} = f(X, t) + f_0(X, t)V_t + U(X, t) \quad (1.1)$$

где  $f = (f_1, f_2, \dots, f_N)$ ,  $f_0 = \|f_{0_{ik}}\|$  – известные нелинейные векторная и матричная функции,  $V_t$  – белый гауссовский нормированный вектор-шум размерности  $N_1$ ,  $U = (U_1, U_2, \dots, U_N)$  – искомый вектор управления.

На временном интервале  $T = [t_0, t_k]$  требуется определить вектор управления  $U(X, t)$  из условия минимума вероятностного функционала  $J$ , заданного на ограниченном множестве  $X_* \in [X_{\min}, X_{\max}]$  и нелинейно зависящего как от управления  $U(X, t)$ , так и от функции плотности вероятности  $\rho(X, t)$  процесса  $X_t$ :

$$J = \int_T \int_{X_*} \Phi[\rho(X, t), U(X, t)] dX dt = \int_T W dt \quad (1.2)$$

где  $\Phi$  – известная нелинейная функция, учитывающая в общем случае возможные аналитические ограничения на вектор управления.

Так как входящая в функционал (1.2) и подлежащая управлению плотность  $\rho(X, t)$  процесса  $X_t$  описывается уравнением Фоккера–Планка–Колмогорова

$$\frac{\partial \rho(X, t)}{\partial t} = L\{a, b, \rho(X, t)\} \quad (1.3)$$

$$a = (a_1, a_2, \dots, a_N), \quad b = \|b_{ij}\|, \quad i, j = 1, 2, \dots, N$$

$$L\{a, b, \rho(\mathbf{X}, t)\} = -\sum_i \frac{\partial}{\partial X_i} \{a_i(\mathbf{X}, t)\rho(\mathbf{X}, t)\} + \frac{1}{2} \sum_i \sum_j \frac{\partial^2}{\partial x_i \partial x_j} \{b_{ij}(\mathbf{X}, t)\rho(\mathbf{X}, t)\}$$

$$a_i(\mathbf{X}, t) = f_i(\mathbf{X}, t) + U_i(\mathbf{X}, t) + \frac{1}{4} \sum_k \sum_j f_{0_{jk}}(\mathbf{X}, t) \frac{\partial}{\partial x_j} f_{0_{ik}}(\mathbf{X}, t) =$$

$$= u_i(\mathbf{X}, t) + a_{1i}(\mathbf{X}, t), \quad b_{ij}(\mathbf{X}, t) = \frac{1}{2} \sum_k f_{0_{ik}}(\mathbf{X}, t) f_{0_{jk}}(\mathbf{X}, t)$$

являющимся уравнением в частных производных, то для дальнейшего решения поставленной задачи необходимо привлечение методов теории оптимального управления системами с распределенными параметрами. Здесь и всюду далее суммирование по  $i, j$  ведется от 1 до  $N$ , по  $k$  – от 1 до  $N_1$ .

**2. Синтез оптимального управления.** Оптимальное управление будем искать в классе ограниченных непрерывных функций со значениями из открытой области  $U_*$ . Для его построения используем метод динамического программирования, согласно которому задача сводится к решению функционального уравнения [3]

$$\min_{U \in U_*} \left\{ \frac{dV}{dt} + W \right\} = 0 \quad (2.1)$$

при конечном условии  $V(t_k) = 0$  относительно оптимального функционала  $V$ , параметрически зависящего от времени  $t \in T$  и определенного на множестве функций  $\rho$ , удовлетворяющих уравнению (1.3).

Для линейных систем функционал отыскивается в виде интегральной квадратичной формы [3]

$$V = \int_{\mathbf{X}} v(\mathbf{X}, t) \rho^2(\mathbf{X}, t) d\mathbf{X}$$

откуда имеем

$$\frac{dV}{dt} + W = \int_{\mathbf{X}} \left\{ \frac{dv}{dt} \rho^2 + 2\nu\rho L\{a_1, b, \rho\} + \Phi[\rho, U] - 2\nu\rho \sum_i \left( \frac{\partial u_i}{\partial x_i} \rho + u_i \frac{\partial \rho}{\partial x_i} \right) \right\} d\mathbf{X} \quad (2.2)$$

$$a_1 = (a_{11}, a_{12}, \dots, a_{1N})$$

Анализ полученного выражения показывает, что определение вектора  $U(\mathbf{X}, t)$  из решения функционального уравнения (2.1) сводится к классической задаче отыскания вектор-функции, реализующей минимум определенного интеграла (2.2). При этом вектор-функция  $U(\mathbf{X}, t)$ , являющаяся решением данной задачи, должна удовлетворять системе уравнений Эйлера

$$-\frac{\partial}{\partial x_i} [2\nu\rho^2] - \frac{\partial \Phi}{\partial u_i} + 2\nu\rho \frac{\partial \rho}{\partial x_i} = 0, \quad i = 1, 2, \dots, N$$

или

$$\left( \frac{\partial \Phi}{\partial U} \right)^T = -\rho \frac{\partial}{\partial \mathbf{X}} [2\nu\rho]^T \quad (2.3)$$

В общем случае (2.3) представляет собой систему нелинейных уравнений относительно компонентов вектора управления, допускающую аналитическое разрешение только в некоторых частных случаях, например, когда функция  $\Phi[\rho, U]$  имеет следующий вид:

$$\Phi = \Phi_0[\rho] + \sum_i \psi_i(u_i)$$

где  $\Psi_i$  – аналитические функции, первые производные которых допускают обращение, или

$$\Phi = \Phi_0[\rho] + [U(X, t) - U_0(X, t)]^T D_U(X, t)[U(X, t) - U_0(X, t)]$$

где  $D_U(X, t)$  – известная квадратная симметричная матрица,  $U_0(X, t)$  – известный вектор.

В последнем случае использование квадратичной формы вектора  $U$  обуславливается, как правило, требованием обеспечения минимального отклонения формы искомого управления от заданного вектора  $U_0$ , определяемого в свою очередь возможностями технической реализации управления. При этом уравнение (2.3) разрешается относительно  $U$  следующим образом:

$$U_{opt} = U_0 - \rho D_U^{-1} \left[ \frac{\partial}{\partial X} (2\nu\rho) \right]^T \quad (2.4)$$

Подстановка найденного закона оптимального управления в (1.3) и (2.2) (при учете условия  $dV/dt + W = 0$ , формируемого при оптимальном управлении  $U_{opt}$  [3]) позволяет построить систему уравнений в частных производных

$$\frac{\partial \rho}{\partial t} = L\{a_1, b, \rho\} - A(\rho, \nu), \quad \rho(X, t_0) = \rho_0$$

$$A(\rho, \nu) = \sum_i \frac{\partial}{\partial x_i} \left\{ \left( U_0 - \rho D_U^{-1} \left[ \frac{\partial}{\partial X} (2\nu\rho) \right]^T \right)_{(i)} \rho \right\} \quad (2.5)$$

$$\frac{\partial \nu}{\partial t} = -2\nu\rho^{-1} L\{a_1, b, \rho\} - \Phi_0[\rho]\rho^{-2} - \left[ \frac{\partial}{\partial X} (2\nu\rho) \right] D_U^{-1} \left[ \frac{\partial}{\partial X} (2\nu\rho) \right]^T + 2\nu\rho^{-1} A(\rho, \nu)$$

$$\nu(X, t_k) = 0$$

Индекс  $i$  введен для обозначения  $i$ -го компонента вектора.

Решение этой системы исчерпывает по существу решение поставленной проблемы.

**3. Анализ путей вычислительной реализации оптимального управления.** С точки зрения точности и сложности формирования оптимального управления интересен сравнительный анализ решения системы (2.5) и системы сопряженных уравнений, получаемых при использовании традиционного подхода [1, 2]. Если в случае (2.5) оптимальное управление зависит от плотности  $\rho$  пропорционально-дифференциально, то управление, полученное традиционно, зависит от  $\rho$  интегрально, что приводит для  $N$ -мерного вектора состояния к необходимости совместного интегрирования  $(2N + 1)$ -мерной системы сопряженных обыкновенных интегродифференциальных уравнений и интегродифференциального уравнения в частных производных для  $N$ -мерной функции  $\rho$ , что существенно сложнее решения системы для уравнений в частных производных (2.5). Тем не менее от этого сложность решения системы (2.5), общих методов точного аналитического решения которой в настоящее время не существует, не уменьшается. Не останавливаясь на многочисленных приближенных методах решения данной задачи, ориентированных на компромисс между необходимой точностью и объемом вычислительных затрат, в качестве одного из методов решения этой проблемы рассмотрим далее метод, основанный на разложении функций  $\nu$  и  $\rho$  в ряд по некоторой системе ортонормированных функций векторного аргумента:

$$\nu(X, t) = \sum_{\mu} \alpha_{\mu}(t) \varphi_{\mu}(X) = \varphi^T \alpha$$

$$\rho(X, t) = \sum_{\mu} \beta_{\mu}(t) \varphi_{\mu}(X) = \varphi^T \beta$$

где  $\mu$  – индекс, пробегающий множество значений от  $(0, \dots, 0)$  до  $(N_2, \dots, N_2)$  [3],  $\varphi$  – вектор ортонормированных функций аргумента  $X$ ,  $\alpha, \beta$  – векторы коэффициентов соответствующих разложений.

В этом случае решение сводится к решению двухточечной краевой задачи интегрирования системы следующих обыкновенных дифференциальных уравнений:

$$\begin{aligned} \beta &= \int_X \varphi L[a_1, b, \varphi^T \beta] dX - \int_X \varphi A(\varphi^T \beta, \varphi^T \alpha) dX \\ \alpha &= \int_X \varphi \left\{ -2\varphi^T \alpha (\varphi^T \beta)^{-1} L[a_1, b, \varphi^T \beta] - \Phi_0[\varphi^T \beta] (\varphi^T \beta)^{-2} - \right. \\ &\quad \left. - \left[ \frac{\partial}{\partial X} (2\varphi^T \alpha \varphi^T \beta) \right] D_U^{-1} \left[ \frac{\partial}{\partial X} (2\varphi^T \alpha \varphi^T \beta) \right]^T + 2\varphi^T \alpha (\varphi^T \beta)^{-1} A(\varphi^T \beta, \varphi^T \alpha) \right\} dX \end{aligned} \quad (3.1)$$

при краевых условиях  $\alpha(t_k) = 0$ ,  $\beta(t_0) = \beta_0$ , причем значения компонентов  $\beta_0$  определяются из разложения функции  $\rho(X, t_0) = \rho_0$ .

С точки зрения практической реализации интегрирование системы (3.1) при краевых условиях оказывается проще, чем интегрирование (2.5), но с точки зрения организации процесса оценивания в реальном времени по-прежнему остается весьма трудновыполнимой задачей. Более того, целесообразность такого прямого подхода весьма сомнительна по следующим причинам. Во-первых, оказывается велик объем необходимых временных и вычислительных затрат, во-вторых, исключается возможность настройки вектора  $U$  в реальном времени, и в-третьих, в процессе приборной реализации, как правило, все равно не удастся выдержать точно заданные значения  $U$ .

Таким образом, в данном случае вполне обосновано использование приближенных методов решения задачи (3.1), в качестве одного из которых рассмотрим далее метод инвариантного погружения [4], обеспечивающий искомое приближенное решение в реальном масштабе времени.

Так как применение данного метода предполагает задание всех составляющих искомого приближенно оцениваемого вектора в дифференциальной форме, то для реализации возможности синтеза вектора  $U$  с помощью данного метода в реальном времени, введем фиктивную переменную  $\mathfrak{D}$ , позволяющую в дальнейшем учесть выражение (2.4) в виде дифференциального уравнения

$$\mathfrak{D} = U_{opt}(\varphi^T \alpha, \varphi^T \beta)$$

образующего с уравнениями (3.1) единую систему. Применение метода инвариантного погружения приводит в этом случае к следующей системе уравнений:

$$\begin{aligned} \begin{vmatrix} \hat{\mathfrak{D}} \\ \hat{\beta} \end{vmatrix} &= \begin{vmatrix} U_0 \\ \int_X \varphi B(a_1, b, \varphi^T \hat{\beta}, U_0) dX \end{vmatrix} - D \int_X \varphi \Phi_0[\varphi^T \hat{\beta}] (\varphi^T \hat{\beta})^{-2} dX \\ D &= 2 \int_X \varphi \left\{ \frac{\partial}{\partial \hat{\beta}} B(a_1, b, \varphi^T \hat{\beta}, U_0) \right\} dX \cdot D + D \int_X \varphi \{ 2\varphi^T (\varphi^T \hat{\beta})^{-1} B(a_1, b, \varphi^T \hat{\beta}, U_0) \} dX + \\ &+ \int_X \varphi \left\{ \sum_i \frac{\partial}{\partial x_i} \left( \left[ (\varphi^T \hat{\beta}) D_U^{-1} \frac{\partial}{\partial X} (2\varphi^T [\varphi^T \hat{\beta}]) \right]_{(i)} \varphi^T \hat{\beta} \right) \right\} dX - \\ &- 2D \int_X \varphi \left\{ \frac{\partial}{\partial \hat{\beta}} [\Phi_0[\varphi^T \hat{\beta}] (\varphi^T \hat{\beta})^{-2}] \right\} dX \cdot D \\ B(a_1, b, \varphi^T \hat{\beta}, U_0) &= L[a_1, b, \varphi^T \hat{\beta}] - \sum_i \frac{\partial}{\partial x_i} [u_{0(i)} \varphi^T \hat{\beta}] \end{aligned}$$

Так как матрица  $D$  в методе инвариантного погружения играет роль весовой матрицы при отклонении вектора приближенного решения от оптимального, то в данном случае для переменных  $\beta_i$  соответствующие компоненты  $D$  характеризуют степень их отклонения от коэффициентов разложения истинной плотности (компоненты  $D_0$ , соответственно, – отклонения параметров в начальный момент). Существенным достоинством рассмотренного подхода, несмотря на формирование приближенного решения, является возможность синтеза оптимального управления  $U_{opt}$  в реальном времени.

**4. Пример.** Для иллюстрации эффективности использования предложенного подхода рассмотрим следующий пример.

Объект управления описывается уравнением

$$\dot{x} = -ax^3 + u + V, \quad x(t_0) = 0$$

где  $V(t)$  – белый центрированный гауссовский шум интенсивности  $D_V$ .

Синтез управления  $u$  будем осуществлять, исходя из условия минимального отклонения координаты  $x$  от начального состояния  $x(t_0)$  на интервале  $T = [t_0, t_k]$  при минимуме затрат на управляющее воздействие. Традиционный подход позволяет решить данную задачу на основе среднеквадратичного критерия [2]

$$J_1 = M \left\{ \int_{t_0}^{t_k} [x^2(\tau) + K^2 u^2(\tau)] d\tau \right\}, \quad K = \text{const}$$

а разработанный – на основе критерия обеспечения максимума вероятности существования  $x$  в заданной окрестности  $x_* = [X_{min}, X_{max}]$  точки  $x_0$  (который в силу неравенства Чебышева позволяет обеспечить потенциально большую точность управления переменной  $x$ ), т.е. на основе минимизации критерия

$$J_2 = \int_{x_*} \int_{t_0}^{t_k} [-\rho(x, \tau) + K^2 u^2(x, \tau)] d\tau dx$$

В первом случае оптимальное управление определяется как [2]

$$u_{opt} = \frac{1}{2K^2} M[\lambda] = \frac{1}{2K^2} \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} \lambda \rho(x, \lambda, \tau) d\lambda dx$$

где  $\lambda$  – сопряженная переменная, а система канонических сопряженных уравнений, вытекающая из стохастического гамильтониана, имеет вид

$$\dot{x} = -ax^3 + u_{opt} + V_t, \quad x(t_0) = x_0$$

$$\dot{\lambda} = 3a\lambda x^2 + 2x, \quad \lambda(t_k) = 0$$

что позволяет записать уравнение для плотности  $\rho = \rho(x, \lambda, t)$  следующим образом:

$$\frac{\partial \rho}{\partial t} = - \left\{ \frac{\partial}{\partial x} \left[ \left( \frac{1}{2K^2} \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} \lambda \rho dx d\lambda - ax^3 \right) \rho \right] + \frac{\partial}{\partial \lambda} [(3a\lambda x^2 + 2x)\rho] \right\} + \frac{D_V}{2} \frac{\partial^2 \rho}{\partial x^2} \quad (4.1)$$

Следовательно, точное решение поставленной задачи сводится в данном случае к решению двумерного интегродифференциального уравнения (4.1), причем с неопределенными краевыми условиями (в силу одновременной неопределенности переменных  $x$  и  $\lambda$  в моменты времени соответственно  $t_0$  и  $t_k$ ). Последнее обстоятельство приводит к принципиальной невозможности точного синтеза статистически оптимального управления на основе традиционного подхода (в отличие от разработанного). Классическим путем устранения данного противоречия является гауссовская аппроксимация плотности  $\rho(x, \lambda, t)$ , приводящая в рассматриваемом случае к сопряженной системе для оценок средних:

$$\dot{\hat{x}} = -a\hat{x}^3 + \frac{1}{2K^2} \hat{\lambda}, \quad \hat{x}(t_0) = M(x_0) = 0 \quad (4.2)$$

$$\hat{\lambda}' = 3a\hat{\lambda}x^2 + 2\hat{x}, \quad \hat{\lambda}(t_k) = 0$$

Интегрирование системы (4.2) представляет собой решение двухточечной краевой задачи, поэтому для возможности формирования управления в реальном масштабе времени используем метод инвариантного погружения, приводящий к уравнениям для приближенной оценки  $\hat{x}_*$ :

$$\hat{x}'_* = -a\hat{x}_*^3 + 2D\hat{x}_*, \quad D = 4D^2 - 9aD\hat{x}_*^2 - \frac{1}{2K^2}$$

откуда определяется приближенный закон управления

$$\hat{u}_{opt} = 2\hat{x}_*D$$

Предложенный выше альтернативный подход, в свою очередь, позволяет сформировать приближенный закон управления в виде правой части уравнения относительно переменной  $\vartheta$ , составляющего единую систему с уравнениями относительно вектора приближенных коэффициентов  $\hat{\beta}$  разложения плотности  $\rho(x, t)$  по ортонормированной системе функций  $\varphi$ :

$$\begin{vmatrix} \hat{\vartheta} \\ \hat{\beta} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 0 \\ \int_{x_*} \varphi \{ B_1(\varphi, x) \hat{\beta} + 3x^2 a \varphi^T \hat{\beta} \} dx \end{vmatrix} + D \int_{x_*} \varphi (\varphi^T \hat{\beta})^{-1} dx$$

$$D = 2 \int_{x_*} \varphi \{ B_1(\varphi, x) + 3x^2 a \varphi^T \} dx D + 2D \int_{x_*} \varphi \{ \varphi^T (B_1(\varphi, x) \hat{\beta} (\varphi^T \hat{\beta})^{-1} + 3ax^2) \} dx +$$

$$+ \frac{2}{K^2} \int_{x_*} \varphi \left[ \frac{\partial}{\partial x} \left\{ (\varphi^T \hat{\beta})^2 \frac{\partial}{\partial x} (\varphi^T [\varphi^T \hat{\beta}]) \right\} \right] dx - 2D \int_{x_*} \varphi \varphi^T (\varphi^T \hat{\beta})^{-2} dx D$$

$$B_1(\varphi, x) = \frac{D_V}{2} \frac{\partial^2 \varphi^T}{\partial x^2} + ax^3 \frac{\partial \varphi^T}{\partial x}$$

С целью сравнительной оценки точности обоих подходов было проведено численное моделирование субоптимального (полученного на основе метода инвариантного погружения) управления рассмотренным объектом при

$$a = K = 1; \quad D_V = 1,7; \quad x_0 = 0, \quad x_* = [-2,3; 2,3]; \quad T = [0, 100]c$$

$$\varphi = (\cos(\omega_0 x), \sin(\omega_0 x), \cos(2\omega_0 x), \sin(2\omega_0 x)), \quad \omega_0 = \pi / 2,3$$

реализованного для 30 стохастических траекторий движения объекта.

Интегрирование уравнений осуществлялось методом Рунге-Кутты третьего порядка с шагом 0,03 с. Оценка точности управления производилась путем усреднения по ансамблю реализаций среднемодульных отклонений отдельно взятых траекторий движения от границ интервала  $x_*$  в течение времени  $T$ . По окончании моделирования было установлено, что точность управления на основе разработанного подхода выше традиционного более чем в 2 раза, что в свою очередь позволяет сделать вывод о возможности эффективного использования предложенного метода при синтезе управления реальными стохастическими объектами.

#### ЛИТЕРАТУРА

1. Афанасьев В.Н., Колмановский В.Б., Носов В.Р. Математическая теория конструирования систем управления. М.: Высш. шк., 1989. 447 с.
2. Казаков И.Е. Статистическая теория систем управления в пространстве состояний. М.: Наука, 1975. 432 с.
3. Сиразетдинов Т.К. Оптимизация систем с распределенными параметрами. М.: Наука, 1977. 479 с.
4. Первачев С.В., Перов А.И. Адаптивная фильтрация сообщений. М.: Радио и связь, 1991. 160 с.

Ростов-на-Дону

Поступила в редакцию  
24.II.1995