

И. Я. КАЦ, А. Б. КУРЖАНСКИЙ

МИНИМАКСНОЕ ОЦЕНИВАНИЕ В МНОГОШАГОВЫХ СИСТЕМАХ

(Представлено академиком Н. Н. Красовским 9 IX 1974)

Излагаются определяющие соотношения задачи наблюдения — фильтрации⁽¹⁻³⁾, сочетающей вероятностные и минимаксные постановки. Подход к решению опирается на работы⁽⁴⁻⁷⁾.

1. Минимаксная фильтрация. Рассматривается n -векторная система управления

$$x_{k+1} = A_k x_k + B_k u_k + \xi_k, \quad k=0, 1, \dots, \quad (1)$$

где на каждом шаге измерению (наблюдению) доступны r -векторные величины

$$y_k = G_k x_k + H_k v_k + \eta_k, \quad k=1, 2, \dots; \quad (2)$$

здесь ξ_k, η_k — независимые гауссовские последовательности, причем

$$M\xi_k = M\eta_k = 0, \quad M\xi_k \xi_i' = Q_k \delta_{ki}, \quad M\eta_k \eta_i' = R_k \delta_{ki}.$$

В принятых обозначениях $M[\]$, $M[\]$ суть операторы математического ожидания и условного математического ожидания, δ_{ki} — символ Кронекера, штрих означает транспонирование. Матрицы ковариаций Q_k, R_k предполагаются положительно определенными.

Информация о детерминированных векторах u_k и v_k ограничивается заданием условий

$$u_k \in U_k, \quad v_k \in V_k, \quad (3)$$

где U_k и V_k — известные выпуклые компакты евклидовых пространств $R^{(m)}$ и $R^{(p)}$. Матрицы A_k, B_k, G_k, H_k считаются заданными.

Начальное состояние x_0 системы (1) есть гауссовский случайный вектор, независимый по отношению к ξ_k, η_k , с заданной матрицей ковариаций P_0 и с неизвестным заранее средним $\bar{x}_0 = Mx_0 \in X_0$, где X_0 — заданный выпуклый компакт в $R^{(n)}$.

Для каждой фиксированной пары N -векторов $u_{N-1}(\cdot) = \{u_0, \dots, u_{N-1}\}$, $v_N(\cdot) = \{v_1, \dots, v_N\}$ величины $\bar{\xi}_k^* = B_k u_k$, $\bar{\eta}_k^* = H_k v_k$ суть средние значения для гауссовских последовательностей $\xi_k^* = B_k u_k + \xi_k$, $k=0, \dots, N-1$; $\eta_j^* = H_j v_j + \eta_j$, $j=1, \dots, N$. Таким образом, (1), (2) можно рассматривать как уравнения с гауссовскими входными воздействиями ξ_k^*, η_k^* и гауссовским начальным вектором x_0 при ограничениях типа неопределенности на средние значения процессов ξ_k^*, η_k^* и вектора x_0 . Соответствующие матрицы ковариаций Q_k, R_k, P_0 считаются при этом точно известными. Фиксация вектора $\zeta_N(\cdot) = \{u_{N-1}(\cdot), v_N(\cdot), \bar{x}_0\}$ тем самым означает и фиксацию априорных распределений величин ξ_k, η_k, x_0 .

Пусть символ $M[x|y_N(\cdot), \zeta_N(\cdot)]$ означает оператор $M[x|y_N(\cdot)]$, взятый при фиксированном $\zeta_N(\cdot)$. Рассматриваемая задача А состоит в сле-

дующем: по известной реализации $y_N(\cdot) = \{y_1, \dots, y_N\}$ найти для каждого N оценку $x_N^0(\cdot) = x_N^0(y_N(\cdot))$, доставляющую соотношение

$$\begin{aligned} & \max_{\xi_N(\cdot)} M[\|x_N - x_N^0(\cdot)\|^2 | y_N(\cdot), \xi_N(\cdot)] = \\ & = \min_z \max_{\xi_N(\cdot)} M[\|x_N - z\|^2 | y_N(\cdot), \xi_N(\cdot)] = \varepsilon_{N0}^2 \end{aligned} \quad (4)$$

по всем $z \in R^{(n)}$, $\xi_N(\cdot) \in D[U, V, X_0] = \{\xi_N(\cdot): u_k \in U_k, k=0, \dots, N-1; v_j \in V_j, j=1, \dots, N; \bar{x}_0 \in X_0\}$.

Иным аспектам задач оценивания в статистически неопределенной ситуации посвящены работы (8, 9).

Определяющие соотношения. Пусть вектор $\xi_N(\cdot)$ зафиксирован. Введем обозначения

$$\bar{x}_N = M[x_N | y_N(\cdot), \xi_N(\cdot)]; \quad X_N = \bigcup_{\xi_N(\cdot)} \bar{x}_N, \quad \xi_N(\cdot) \in D[U, V, X_0].$$

При каждом $\xi_N(\cdot)$ апостериорные распределения x_N здесь будут гауссовскими с известными матрицами ковариаций P_N , не зависящими от выбора детерминированных величин $\xi_N(\cdot)$. Пара $\{\bar{x}_N, P_N\}$ образует при заданном $\xi_N(\cdot)$ достаточную статистику рассматриваемого процесса (4).

Задача А может быть теперь трансформирована следующим образом:

$$\varepsilon_{N0}^2 = \sigma_{N0}^2 + \delta_{N0}^2, \quad (5)$$

где

$$\delta_{N0}^2 = \min_{z \in R^{(n)}} \max_{\bar{x}_N \in X_N} \|\bar{x}_N - z\|^2 = \max_{\bar{x}_N \in X_N} \|\bar{x}_N - x_N^0(\cdot)\|^2 \quad (6)$$

и величина

$$\sigma_{N0}^2 = M[\|x_N - \bar{x}_N\|^2 | y_N(\cdot), \xi_N(\cdot)] = \text{tr } P_N \quad (7)$$

не зависит при заданном $y_N(\cdot)$ от выбора $\xi_N(\cdot) \in D[U, V, X_0]$, а следовательно, и соответствующего $\bar{x}_N \in X_N$, фигурирующего в (7). Здесь $\text{tr } P$ означает след матрицы P .

Используя байесову процедуру оценивания и учитывая марковость последовательности x_k , приходим к утверждению.

Теорема 1. Множества X_N удовлетворяют, начиная с известного X_0 , рекуррентным соотношениям

$$\begin{aligned} X_{N+1} = & (E - \Lambda_{N+1} G_{N+1}) A_N X_N + (E - \Lambda_{N+1} G_{N+1}) B_N U_N + \\ & + \Lambda_{N+1} (y_{N+1} - H_{N+1} V_{N+1}), \quad N=1, 2, \dots, \end{aligned} \quad (8)$$

где $\Lambda_N = P_N G_N' R_N^{-1}$, E — единичная матрица,

$$P_N = M_N - M_N G_N' (G_N M_N G_N' + R_N)^{-1} G_N M_N, \quad (9)$$

$$M_N = A_{N-1} P_{N-1} A_{N-1}' + Q_{N-1}$$

при заданном P_0 . Соответствующие опорные функции $\rho(l|X) = \max_{x \in X} l'x$, $x \in X$, удовлетворяют соотношениям

$$\begin{aligned} \rho(l|X_{N+1}) = & \rho(l'(E - \Lambda_{N+1} G_{N+1}) A_N | X_N) + \\ & + \rho(l'(E - \Lambda_{N+1} G_{N+1}) B_N | U_N) + l' \Lambda_{N+1} y_{N+1} + \rho(-l' \Lambda_{N+1} H_{N+1} | Q_{N+1}). \end{aligned} \quad (10)$$

Нахождение вектора $x_N^0(\cdot)$ сводится к детерминированной минимаксной задаче (6) определения чебышевского центра множества X_N .

Пусть $l^0(X)$ означает экстремальный элемент задачи

$$\begin{aligned} \delta^0(X) &= \min_{z \in X} \max_{\|l\| \leq 1} [l'z + \rho(-l|X)] = \\ &= \max_{\|l\| \leq 1} [-\rho(-l|X) + \beta(-l|X)], \end{aligned}$$

где $\beta(l|X)$ есть вогнутая на множестве $\|l\| \leq 1$ оболочка (верхняя огибающая⁽⁵⁾) функции $\rho(l|X)$.

Пусть

$$\Psi(X, z) = \beta(0|X) - \max_{\|l\| \leq 1} \{l'z + \rho(-l|X)\}, \text{ если } l^0(X) = 0,$$

$$\Psi(X, z) = -\rho(-l^0(X)|X) - (l^0(X))'z, \text{ если } l^0(X) \neq 0,$$

$$\begin{aligned} s_{N+1}(\cdot) &= s_{N+1}(u_N, v_{N+1}, y_{N+1}) = A_N x_N^0(\cdot) + \\ &+ \Lambda_{N+1}(y_{N+1} - G_{N+1} A_N x_N^0(\cdot)) + (E - \Lambda_{N+1} G_{N+1}) B_N u_N - \\ &- \Lambda_{N+1} H_{N+1} v_{N+1}. \end{aligned}$$

Теорема 2. Вектор $x_N^0(\cdot)$, $N \geq 1$, удовлетворяет уравнению

$$\begin{aligned} x_{N+1}^0(\cdot) &= A_N x_N^0(\cdot) + \Lambda_{N+1}(y_{N+1} - G_{N+1} A_N x_N^0(\cdot)) + (E - \Lambda_{N+1} G_{N+1}) B_N u_N^0 - \\ &- \Lambda_{N+1} H_{N+1} v_{N+1}^0 + g^0(y_{N+1}, X_N), \end{aligned} \quad (11)$$

где Λ_N определяется равенствами (9) и векторы $u_N^0 \in P_N$, $v_{N+1}^0 \in Q_{N+1}$, $g^0(y_{N+1}, X_N)$ суть экстремальные элементы задачи

$$\Psi(X_{N+1}, s_{N+1} + g) \geq 0, \quad \|g\| = \min.$$

Начальный вектор $x_0^0(\cdot)$ есть решение задачи (6) (чебышевский центр) для множества X_0 и определяется условием $\Psi(X_0, x_0^0(\cdot)) \geq 0$.

В отсутствие неопределенности по $\xi_N(\cdot)$ функции u_N^0 , v_{N+1}^0 определяют однозначно, $g^0(y_{N+1}, X_N) = 0$, множества X_N одноточечные и (11) совпадает с уравнением дискретного среднеквадратичного гауссовского фильтра⁽⁴⁾.

3. Детерминированная задача. Рассмотрим систему (1), (2) при $\xi_k = 0$, $\eta_k = 0$ и при ограничениях (3). Информация относительно детерминированного начального состояния x_0 ограничивается заданием условия $x_0 \in \mathcal{X}_0$, где \mathcal{X}_0 — заданное выпуклое и замкнутое множество в $R^{(n)}$. В частности, может быть $\mathcal{X}_0 = R^{(n)}$. Пусть за N шагов системы реализовался вектор $y_N(\cdot)$. В отличие от статистической ситуации, здесь заданный вектор может реализоваться не при любых $\{u_{N-1}(\cdot), v_N(\cdot), x_0\} = \xi_N(\cdot) \in D[U, V, \mathcal{X}_0]$, а лишь при таком наборе этих величин, который был бы совместим с реализацией $y_N(\cdot)$.

Определение 1. Множеством $\mathcal{X}_N(\cdot) = \mathcal{X}_N(y_N(\cdot))$, совместным с реализацией $y_N(\cdot)$, будем называть совокупность тех и только тех векторов $\{z_N\}$, для каждого из которых найдется вектор $\{u_{N-1}^*(\cdot), v_N^*(\cdot), x_0^*\} = \xi_N^*(\cdot) \in D[U, V, \mathcal{X}_0]$ такой, что соответствующие траектории x_N^* , y_N^* уравнений (1), (2) будут удовлетворять условиям $x_N^* = z_N$; $y_k^* = y_k$, $k = 1, \dots, N$.

Неопределенность в задании u_k , v_k и x_0 приводит к следующей минимаксной задаче Б: по известной реализации $y_N(\cdot)$ найти для каждого N оценку $x_N^*(\cdot) = x_N^*(y_N(\cdot))$, удовлетворяющую условию

$$\delta_N^* = \max_x \|x - x_N^*(\cdot)\| = \min_z \max_x \|x - z\|, \quad x \in \mathcal{X}_N(\cdot), \quad z \in \mathcal{X}_N(\cdot), \quad (12)$$

Обозначим

$$X[y_N] = \{x: Gx + Hv = y_N, \quad v \in V_N\},$$

$$\mathcal{X}_{N+1}^*[\mathcal{X}] = A_N \mathcal{X} + B_N U_N;$$

здесь $\mathcal{X}_{N+1}^*[\mathcal{X}]$ есть область достижимости из множества \mathcal{X} за один шаг системы (1).

Теорема 3. *Имеют место рекуррентные соотношения* ($\mathcal{X}_0(\cdot) = \mathcal{X}_0$)

$$\mathcal{X}_{N+1}(\cdot) = \mathcal{X}_{N+1}^*[\mathcal{X}_N(\cdot)] \cap X[y_{N+1}], \quad N=0, 1, \dots \quad (13)$$

Вычисление функции $\rho(l|\mathcal{X}_N(\cdot))$, $N \geq 1$, производится на основе пошаговой процедуры применения операции инфимальной конволюции к опорным функциям

$$\rho(l|\mathcal{X}_{N-1}(\cdot)) \text{ и } \rho(l|X[y_N]) = \inf_p \{\rho(pH_N|V_N) - p'y_N\}$$

по всем $\{-pG_N=l\}$. Соотношения (13) суть дискретные аналоги уравнений, выведенных для непрерывных систем в работе (10).

Отметим, что $\mathcal{X}_{N+1}^*[X_N]$ есть априорный прогноз для совокупности всех допустимых векторов \bar{x}_{N+1} системы (1), полученный по известному X_N без использования величины y_{N+1} — результата $(N+1)$ -го измерения. Уравнение (8) может быть записано в виде

$$X_{N+1} = (E - \Lambda_{N+1}G_{N+1})\mathcal{X}_{N+1}[X_N] + \Lambda_{N+1}G_{N+1}X[y_{N+1}]. \quad (14)$$

Матрицы $\Lambda_{N+1}G_{N+1}$, $(E - \Lambda_{N+1}G_{N+1})$ здесь неотрицательны.

Сравнивая (13) и (14), приходим к выводу, что справедлива

Теорема 4. *Пусть $X_0 = \mathcal{X}_0$. Тогда для любого $N \geq 0$ будет справедливо условие*

$$\mathcal{X}_{N+1}(\cdot) = \cap X_{N+1},$$

где пересечение берется по всем положительно определенным ковариационным матрицам $R_k, Q_j, k=1, \dots, N+1; j=0, \dots, N$, определяющим множества X_{N+1} в силу (8), (9), (14).

Авторы выражают искреннюю признательность акад. Н. Н. Красовскому за внимание к работе и ценное обсуждение.

Институт математики и механики
Уральского научного центра Академии наук СССР
Свердловск

Поступило
2 VIII 1974

ЦИТИРОВАННАЯ ЛИТЕРАТУРА

- ¹ R. Kalman, Trans. ASME, D, v. 82, 35 (1960). ² Н. Н. Красовский, Теория управления движением, «Наука», 1967. ³ А. Брайсон, Хо Ю-Ши, Прикладная теория оптимального управления, М., 1972. ⁴ Г. Крамер, Математические методы статистики, ИЛ, 1948. ⁵ Р. Рокафеллар, Выпуклый анализ, М., 1973. ⁶ Н. Н. Красовский, Прикладная математика и механика, т. 24, № 1, 64 (1960). ⁷ Н. Н. Красовский, Прикладная математика и механика, т. 28, № 1, 3 (1964). ⁸ И. Я. Кац, А. Б. Куржанский, Автоматика и телемеханика, № 12, 15 (1970). ⁹ И. И. Богуславский, Автоматика и телемеханика, № 1, 31 (1971). ¹⁰ А. Б. Куржанский, Прикладная математика и механика, т. 38, № 1, 12 (1974).