

АКАДЕМИЯ НАУК СССР

АВТОМАТИКА
И
ТЕЛЕМЕХАНИКА

(отдельный оттиск)

МОСКВА • 1989

ТОЧНЫЕ ФОРМУЛЫ ОПТИМАЛЬНОЙ ФИЛЬТРАЦИИ В НЕСТАЦИОНАРНОЙ КУСОЧНО-ЛИНЕЙНОЙ ЗАДАЧЕ ОЦЕНИВАНИЯ ПАРАМЕТРА

КОЛЕССА А. Е.

(Москва)

Решается задача оценивания параметра, входящего кусочно-линейным образом в нестационарное уравнение наблюдаемого процесса в дискретном времени с гауссовскими некоррелированными ошибками измерений. Находятся замкнутые рекуррентные уравнения для достаточных статистик и формулы для апостериорных характеристик оцениваемого параметра. Изучается предельный вид этих характеристик и уравнений фильтрации при бесконечно больших априорных дисперсиях компонент оцениваемого векторного параметра.

1. Введение

Рассматривается задача определения апостериорной плотности вероятности $p(x|y^t)$ n_x -мерного случайного вектора X при фиксированной реализации $y^t = (y_1, \dots, y_t)$ n_y -мерной случайной последовательности $Y^t = (Y_1, \dots, Y_t)$, $t=1, 2, \dots$, статистически связанной с X .

Случайные величины обозначаются в статье прописными буквами, а их реализации, или соответствующие аргументы плотностей вероятности (ПВ), — аналогичными строчными буквами.

Предполагается, что совместная ПВ $p(x, y^t)$ векторов X , Y^t задана априорной ПВ $p(x)$ величины X и функцией правдоподобия $p(y^t|x)$, причем

$$(1) \quad p(y_t|y^{t-1}, x) = p(y_t|x).$$

Известно, что в принятых предположениях АПВ удовлетворяет рекурсивному байесовскому соотношению [1]:

$$(2) \quad p(x|y^t) = \frac{p(y_t|x)p(x|y^{t-1})}{\int p(y_t|x)p(x|y^{t-1})dx}$$

решаемому с начальным условием

$$(3) \quad p(x|y^0) = p(x).$$

Найти точное решение в замкнутой форме для рассматриваемой задачи нелинейного оценивания в общем случае не удастся. В многочисленных работах (см., например, обзор в [1]) предлагаются способы приближенного решения задачи, базирующиеся на различных вариантах аппроксимации АПВ. Вместе с тем особый интерес представляют ситуации, когда оказывается возможным получить точное решение рекурсивного соотношения (2) в виде системы рекуррентных уравнений для конечного числа параметров, однозначно задающих функцию $p(x|y^t)$ для произвольного $t=1, 2, \dots$. Здесь прежде всего следует упомянуть решение задачи фильтрации в гауссовско-марковском и условно-гауссовском случаях [2]. В работе [3] точное решение рекурсивного байесовского соотношения найде-

но в предположении, что уравнения динамической системы зависят от каждой компоненты вектора состояния кусочно-постоянным образом.

В работах [4, 5] для кусочно-линейной задачи фильтрации рассмотрен метод точного расчета АПВ, который в общем случае требует алгоритмизации вычисления интегралов от многомерной гауссовской ПВ по многогранной области, а также определения области пересечения выпуклых многогранников.

В данной статье развивается предложенный в [4, 5] метод, основанный на кусочном представлении АПВ. Для задачи оценивания параметра при нестационарном кусочно-линейном уравнении наблюдаемого процесса в дискретном времени при наличии гауссовских некоррелированных ошибок измерения показывается, что кусочно-гауссовская ПВ обладает свойством «воспроизводимости» формы априорного распределения в апостериорном. Находятся замкнутые рекуррентные уравнения для достаточных статистик, а также для оптимальной в среднеквадратическом смысле оценки параметра и ковариационной матрицы ошибок оценивания.

При условии, что уравнение наблюдаемого процесса от части компонент оцениваемого параметра зависит кусочно-постоянным образом, а от остальных компонент — линейно, находятся наиболее простые уравнения оптимальной фильтрации, не требующие вычисления многомерных интегралов от гауссовской плотности.

Рассматриваются случаи как конечных, так и бесконечно больших априорных дисперсий компонент оцениваемого вектора.

2. Кусочное представление апостериорной плотности вероятности и модификация рекурсивного байесовского соотношения

Рассмотрим разбиение

$$(4) \quad E_{nx} = \Omega_0 \cup \Omega_1 \cup \dots \cup \Omega_n$$

n_x -мерного евклидова пространства E_n на совокупность некоторых попарно непересекающихся областей Ω_i , $i=0, n$, а также следующие кусочные модели априорной ПВ вектора X и функции правдоподобия:

$$(5) \quad p(x) = \sum_{i=0}^n U_{0,i} I_{\Omega_i}(x) p^i(x) / \sum_{i=0}^n U_{0,i} R_{0,i},$$

$$p(y_i|x) = \sum_{i=0}^n I_{\Omega_i}(x) p^i(y_i|x),$$

где $U_{0,i}$, $i=\overline{0, n}$ — некоторые коэффициенты,

$$R_{0,i} = \int_{\Omega_i} p^i(x) dx, \quad I_{\Omega}(x) = \begin{cases} 1 & \text{при } x \in \Omega, \\ 0 & \text{при } x \notin \Omega, \end{cases}$$

а $p^i(x)$, $p^i(y_i|x)$ — некоторые функции аргументов x , y_i , удовлетворяющие условиям нормировки

$$\int p^i(x) dx = 1, \quad \int p^i(y_i|x) dy_i = 1.$$

Пусть для вспомогательных вектора X_i и последовательности $Y_{1,i}^t = (Y_{1,i}, \dots, Y_{t,i})$ ($i=\overline{0, n}$) заданы следующие плотности вероятности:

$$(6) \quad p_{X_i}(x) = p^i(x), \quad p_{Y_{t,i}|Y_{1,i}^{t-1}, X}(y_t | y^{t-1}, x) = p^i(y_t | x).$$

Теорема 1. В предположениях (1), (4)–(6) для $t=1, 2, \dots$ имеет место тождество

$$(7) \quad p(x | y^t) = \sum_{i=0}^n U_{t,i} I_{\Omega_i}(x) p_{X_i|Y_{1,i}^t}(x | y^t) / \sum_{i=0}^n U_{t,i} R_{t,i},$$

где

$$(8) \quad R_{t,i} = \int_{\Omega_i} p_{X_i|Y_{1,i}^t}(x | y^t) dx,$$

а коэффициенты $U_{t,i}$ для $t \geq 2$ ($i=\overline{0, n}$) удовлетворяют рекуррентному уравнению

$$(9) \quad U_{t,i} = U_{t-1,i} p_{Y_{t,i}|Y_{1,i}^{t-1}}(y_t | y^{t-1}),$$

решаемому с начальным условием

$$(10) \quad U_{1,i} = U_{0,i} p_{Y_{1,i}}(y_1).$$

Доказательство теоремы приводится в приложении.

Теорема 2. Пусть выполняются следующие условия.

Случайные векторы Ψ, Φ, Y_t ($t=1, 2, \dots$) имеют размеры n_ψ, n_ϕ, n_y соответственно.

Совокупность попарно непересекающихся n_ψ -мерных областей ω_i , $i=\overline{0, n}$ такова, что $E_{n_\psi} = \omega_0 \cup \omega_1 \cup \dots \cup \omega_n$.

Совместная ПВ $p(\psi, \phi)$ параметров Ψ, Φ и условная ПВ $p(y_t | y^{t-1}, \psi, \phi)$ вектора Y_t при фиксированных значениях $Y_1=y_1, \dots, Y_{t-1}=y_{t-1}$, $\Psi=\psi$, $\Phi=\phi$ имеют вид

$$(11) \quad p(\psi, \phi) = p(\phi | \psi) p(\psi),$$

$$p(\phi | \psi) = \sum_{i=0}^n I_{\omega_i}(\psi) p^i(\phi),$$

$$(12) \quad p(y_t | y^{t-1}, \psi, \phi) = \sum_{i=0}^n I_{\omega_i}(\psi) p^i(y_t | \phi),$$

где $p(\psi)$ — априорная ПВ компоненты Ψ , а $p^i(\phi)$, $p^i(y_t | \phi)$ — некоторые функции аргументов ϕ, y_t , удовлетворяющие условиям $\int p^i(\phi) d\phi = 1$, $\int p^i(y_t | \phi) dy_t = 1$.

Для вспомогательных величин $\Phi_i, Y_{1,i}^t$ ($i=\overline{0, n}$) заданы ПВ

$$(13) \quad p_{\Phi_i}(\phi) = p^i(\phi), \quad p_{Y_{t,i}|Y_{1,i}^{t-1}, \Phi_i}(y_t | y^{t-1}, \phi) = p^i(y_t | \phi).$$

Тогда условная ПВ $p(\psi, \phi | y^t)$ компонент Ψ, Φ при условии $Y_1=y_1, \dots$

..., $Y_t = y_t$ для $t=1, 2, \dots$ имеет вид

$$(14) \quad p(\psi, \varphi | y^t) = \sum_{i=0}^n U_{t,i} I_{\omega_i}(\psi) p(\psi) p_{\Phi_i | Y_{1,i}^t}(\varphi | y^t) / \sum_{i=0}^n U_{t,i} r_{t,i},$$

где

$$(15) \quad r_{t,i} = \int_{\omega_i} p(\psi) d\psi,$$

а коэффициенты $U_{t,i}$ рассчитываются в соответствии с (9), (10).

Доказательство теоремы приводится в приложении.

Следствие 1. Пусть область ω_ψ , имеющая объем V , является объединением областей ω_i с номерами $i \in I$, где I — некоторое подмножество номеров $i=0, n$. В предположении, что компонента Ψ имеет равномерное распределение на ω_ψ , т. е.

$$(16) \quad p(\psi) = I_{\omega_\psi}(\psi) / V,$$

формула (14) для АПВ приобретает вид

$$(17) \quad p(\psi, \varphi | y^t) = \sum_{i \in I} U_{t,i} I_{\omega_i}(\psi) p_{\Phi_i | Y_{1,i}^t}(\varphi | y^t) / \sum_{i \in I} U_{t,i} V_i,$$

где V_i — объем области ω_i .

Таким образом, в рассматриваемом случае отпадает необходимость вычисления интеграла (15).

Из формулы (17), в частности, следует

$$(18) \quad p(\psi | y^t) = \sum_{i \in I} U_{t,i} I_{\omega_i}(\psi) / \sum_{i \in I} U_{t,i} V_i,$$

$$(19) \quad p(\varphi | y^t) = \sum_{i \in I} U_{t,i} V_i p_{\Phi_i | Y_{1,i}^t}(\varphi | y^t) / \sum_{i \in I} U_{t,i} V_i.$$

Следствие 2. Пусть априорная ПВ компоненты Ψ имеет вид (16), а область ω_i ($i \in I$) является прямоугольным параллелепипедом с геометрическим центром в точке C_i и параллельными осям координат ребра с длинами $L_{i,1}, \dots, L_{i,n_\psi}$.

Тогда оптимальные в среднеквадратическом смысле оценки m_i^ψ , m_i^φ параметров Ψ и Φ , а также соответствующие апостериорные ковариационные матрицы ошибок оценивания Γ_i^ψ , Γ_i^φ вычисляются по следующим формулам:

$$(20) \quad \begin{aligned} m_i^\psi &= \sum_{i \in I} U_{t,i} C_i V_i / \sum_{i \in I} U_{t,i} V_i, \\ \Gamma_i^\psi &= \sum_{i \in I} U_{t,i} [V_i^\psi + (C_i - m_i^\psi)(C_i - m_i^\psi)^T] V_i / \sum_{i \in I} U_{t,i} V_i, \\ m_i^\varphi &= \sum_{i \in I} U_{t,i} V_i m_{i,i}^\varphi / \sum_{i \in I} U_{t,i} V_i. \end{aligned}$$

$$\Gamma_i^\varphi = \sum_{i \in I} U_{i,i} V_i [\Gamma_{i,i}^\varphi + (m_{i,i}^\varphi - m_i^\varphi)(m_{i,i}^\varphi - m_i^\varphi)^T] / \sum_{i \in I} U_{i,i} V_i,$$

где

$$m_{i,i}^\varphi = \int \varphi p_{\Phi_i | Y_{1,i}^t}(\varphi | y^t) d\varphi; \quad \Gamma_{i,i}^\varphi = L_{i,1} \times \dots \times L_{i,n_\psi};$$

(21)

$$\Gamma_{i,i}^\psi = \int [\varphi - m_{i,i}^\psi][\varphi - m_{i,i}^\psi]^T p_{\Phi_i | Y_{1,i}^t}(\varphi | y_1^t) d\varphi;$$

$$\gamma_i^\psi = \text{diag} \{L_{i,1}^2/12, \dots, L_{i,n_\psi}^2/12\}.$$

Формулы (20), (21) могут быть получены путем непосредственного вычисления интегралов

$$m_i^\psi = \int \psi p(\psi | y^t) d\psi, \quad m_i^\varphi = \int \varphi p(\varphi | y^t) d\varphi,$$

$$\Gamma_i^\psi = \int [\psi - m_i^\psi][\psi - m_i^\psi]^T p(\psi | y^t) d\psi,$$

$$\Gamma_i^\varphi = \int [\varphi - m_i^\varphi][\varphi - m_i^\varphi]^T p(\varphi | y^t) d\varphi$$

с использованием соотношений (18), (19).

3. Кусочно-линейное уравнение наблюдаемого процесса

Пусть наблюдаемый процесс имеет вид

$$(22) \quad Y_t = \sum_{i=0}^n I_{\Omega_i}(X) [b_{t,i} + B_{t,i}X + G_{t,i}\varepsilon_t],$$

где $\varepsilon_t, t=1, 2, \dots$ — последовательность независимых нормированных гауссовских ошибок измерения с нулевым математическим ожиданием и единичной ковариационной матрицей; коэффициенты $b_{t,i}, B_{t,i}, G_{t,i}$ имеют соответственно размеры $n_y, n_y \times n_x, n_y \times n_y$, а совокупность попарно непересекающихся областей $\Omega_i, i=0, n$ удовлетворяет условию (4).

Обозначим

$$N_x\{m, \Gamma\} = [(2\pi)^n |\Gamma|]^{-0.5} \exp\{-0.5(x-m)^T \Gamma^{-1}(x-m)\},$$

где векторы x, m и положительно определенная матрица Γ имеют размеры $n, n, n \times n$ соответственно; $|\Gamma|$ — детерминант Γ .

Теорема 3. Пусть априорная ПВ параметра X кусочно-гауссовская:

$$(23) \quad p(x) = \sum_{i=0}^n U_{0,i} I_{\Omega_i}(x) N_x\{m_{0,i}, \Gamma_{0,i}\} / \sum_{i=0}^n U_{0,i} R_{0,i},$$

где $R_{0,i} = \int_{\Omega_i} N_x\{m_{0,i}, \Gamma_{0,i}\} dx$, а $U_{0,i}, m_{0,i}, \Gamma_{0,i} (i=0, \overline{n})$ — заданные параметры.

Тогда АПВ вероятности вектора X при известной реализации y^t слу-

чайной последовательности Y^t ($t=1, 2, \dots$) вида (11) также является кусочно-гауссовской:

$$(24) \quad p(x|y^t) = \sum_{i=0}^n U_{t,i} I_{\Omega_i}(x) N_x\{m_{t,i}, \Gamma_{t,i}\} / \sum_{i=0}^n U_{t,i} R_{t,i},$$

где $R_{t,i} = \int N_x\{m_{t,i}, \Gamma_{t,i}\} dx$, а достаточные статистики $m_{t,i}, \Gamma_{t,i}, U_{t,i}$ удовлет-

воряют системе рекуррентных уравнений

$$(25) \quad \begin{aligned} m_{t,i} &= m_{t-1,i} + K_{t,i}(y_t - b_{t,i} - B_{t,i}m_{t-1,i}), \\ \Gamma_{t,i} &= \Gamma_{t-1,i} - K_{t,i}B_{t,i}\Gamma_{t-1,i}, \\ K_{t,i} &= \Gamma_{t-1,i}B_{t,i}^T(W_{t,i} + B_{t,i}\Gamma_{t-1,i}B_{t,i}^T)^{-1}, \quad W_{t,i} = G_{t,i}G_{t,i}^T, \end{aligned}$$

$$(26) \quad U_{t,i} = U_{t-1,i} N_{y_t}\{b_{t,i} + B_{t,i}m_{t-1,i}W_{t,i} + B_{t,i}\Gamma_{t-1,i}B_{t,i}^T\},$$

решаемых с начальными условиями $m_{0,i}, \Gamma_{0,i}, U_{0,i}$.

Доказательство теоремы приводится в приложении.

4. Кусочно-постоянное по одним и линейное по другим компонентам оцениваемого параметра уравнение наблюдаемого процесса

Пусть наблюдаемый процесс имеет вид

$$(27) \quad Y_t = \sum_{i=0}^n I_{\omega_i}(\Psi) [b_{t,i} + B_{t,i}\Phi + G_{t,i}\varepsilon_t],$$

где $\varepsilon_t, t=1, 2, \dots$ — последовательность независимых нормированных гауссовских ошибок измерения с нулевым математическим ожиданием и единичной ковариационной матрицей, коэффициенты $b_{t,i}, B_{t,i}, G_{t,i}$ имеют размеры $n_y, n_y \times n_\varphi, n_y \times n_y$ соответственно, априорная плотность вероятности компоненты Ψ задается формулой (16), в которой относительно области ω_φ (а также областей $\omega_i, i=0, n$) делаются допущения, принимаемые в теореме 2 и следствиях 1, 2. Кроме того, предположим, что

$$(28) \quad p(\varphi|\psi) = \sum_{i=0}^n I_{\omega_i}(\psi) N_\varphi\{m_{0,i}^\varphi, \Gamma_{0,i}^\varphi\}.$$

Теорема 4. В принятых предположениях для $t=1, 2, \dots$

$$(29) \quad p(\psi, \varphi|y^t) = \sum_{i \in I} U_{t,i} I_{\omega_i}(\psi) N_\varphi\{m_{t,i}^\varphi, \Gamma_{t,i}^\varphi\} / \sum_{i \in I} U_{t,i} V_i,$$

$$(30) \quad p(\psi|y^t) = \sum_{i \in I} U_{t,i} I_{\omega_i}(\psi) / \sum_{i \in I} U_{t,i} V_i,$$

$$(31) \quad p(\varphi|y^t) = \sum_{i \in I} U_{t,i} V_i N_\varphi\{m_{t,i}^\varphi, \Gamma_{t,i}^\varphi\} / \sum_{i \in I} U_{t,i} V_i,$$

где достаточные статистики $m_{t,i}^\Psi$, $\Gamma_{t,i}^\Psi$, $U_{t,i}$ удовлетворяют системе рекуррентных уравнений

$$(32) \quad m_{t,i}^\Psi = m_{t-1,i}^\Psi + K_{t,i}(y_t - b_{t,i} - B_{t,i}m_{t-1,i}^\Psi),$$

$$\Gamma_{t,i}^\Psi = \Gamma_{t-1,i}^\Psi - K_{t,i}B_{t,i}\Gamma_{t-1,i}^\Psi, \quad W_{t,i} = G_{t,i}G_{t,i}^T,$$

$$K_{t,i} = \Gamma_{t-1,i}^\Psi B_{t,i}^T (W_{t,i} + B_{t,i}\Gamma_{t-1,i}^\Psi B_{t,i}^T)^{-1},$$

$$(33) \quad U_{t,i} = U_{t-1,i} N_y \{b_{t,i} + B_{t,i}m_{t-1,i}^\Psi, W_{t,i} + B_{t,i}\Gamma_{t-1,i}^\Psi B_{t,i}^T\},$$

решаемых с начальными условиями $m_{0,i}^\Psi$, $\Gamma_{0,i}^\Psi$ и $U_{0,i} = 1$. При этом оптимальные в среднеквадратическом смысле оценки m_t^Ψ , m_t^Φ параметров Ψ , Φ , а также соответствующие ковариационные матрицы ошибок оценивания Γ_t^Ψ , Γ_t^Φ задаются формулами (20).

Доказательство теоремы приводится в приложении.

При отсутствии априорной информации в качестве модели априорной ПВ оцениваемого параметра в гауссовско-марковских задачах получила широкое распространение гауссовская ПВ с бесконечной ковариационной матрицей [6]. По аналогии рассмотрим здесь случай, когда в модели (28)

матрицы $\Gamma_{0,i}^\Psi$, $i = \overline{0, n}$ — бесконечно большие. Обозначим

$$(34) \quad y_i^t = \begin{Bmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_t \end{Bmatrix}, \quad b_{t,i}^t = \begin{Bmatrix} b_{1,i} \\ \vdots \\ b_{t,i} \end{Bmatrix}, \quad B_{t,i}^t = \begin{Bmatrix} B_{1,i} \\ \vdots \\ B_{t,i} \end{Bmatrix}, \quad W_{t,i}^t = \begin{Bmatrix} W_{1,i} & 0 \\ & \ddots \\ 0 & W_{t,i} \end{Bmatrix}.$$

Теорема 5. Пусть для произвольного $i \in I$ имеем $|W_{t,i}| \neq 0$ ($t = 1, 2, \dots$), $\text{rang } B_{t,i}^t = n_\Psi$ для любого $t \geq k$, где k — некоторое количество измерений, $\Gamma_{0,i}^\Psi = \gamma \Gamma$, где $\gamma > 0$ — скалярный коэффициент; Γ — некоторая положительно определенная матрица.

Тогда при $\gamma \rightarrow \infty$ соотношения (20), (29)–(31) остаются в силе для $t \geq k$. При этом достаточные статистики $m_{t,i}^\Psi$, $\Gamma_{t,i}^\Psi$, $U_{t,i}$ впервые вычисляются при $t = k$ по формулам

$$(35) \quad \Gamma_{t,i}^\Psi = \left[\sum_{j=1}^t B_{j,i} W_{j,i}^{-1} B_{j,i}^T \right]^{-1}, \quad m_{t,i}^\Psi = \Gamma_{t,i}^\Psi \sum_{j=1}^t B_{j,i}^T W_{j,i}^{-1} (y_j - b_{j,i}),$$

$$(36) \quad U_{t,i} = \prod_{j=1}^t N_0 \{y_j - b_{j,i}, W_{j,i}\} / N_0 \{m_{t,i}^\Psi, \Gamma_{t,i}^\Psi\},$$

а для $t > k$ рассчитываются по-прежнему в силу рекуррентных уравнений (32) с начальными условиями $m_{k,i}^\Psi$, $\Gamma_{k,i}^\Psi$, $U_{k,i}$. (Здесь $N_0 \{m, \Gamma\} = N_x \{m, \Gamma\} |_{x=0}$.)

5. Пример: оценивание скачкообразной константы

Пусть Ψ — случайный момент в непрерывном времени, наблюдаемый процесс $Y_t = Y(\tau_t)$, $t=1, 2, \dots, T$ имеет вид

$$Y_t = \begin{cases} \Phi_1 + G\varepsilon_t & \text{при } \tau_t < \Psi, \\ \Phi_2 + G\varepsilon_t & \text{при } \tau_t \geq \Psi, \end{cases}$$

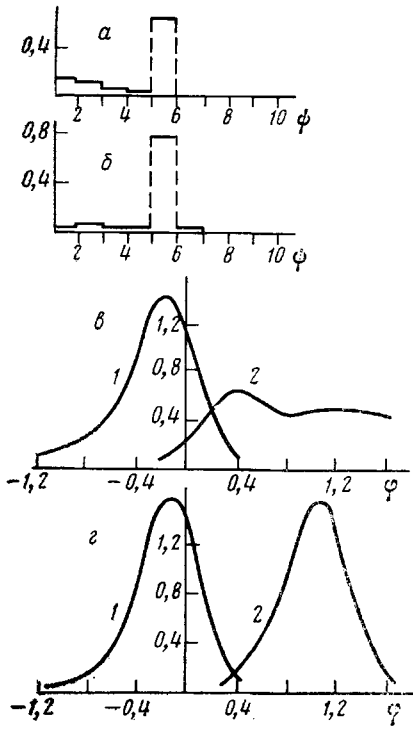
случайные параметры Ψ , Φ_1 , Φ_2 , ε_t , $t=1, 2, \dots, T$ статистически независимы, ε_t , $t=1, 2, \dots$ — последовательность независимых случайных величин с нулевым математическим ожиданием и единичной дисперсией. Момент скачка Ψ имеет равномерную на интервале наблюдения $\omega_\Psi = [\tau_1, \tau_T]$ плотность вероятности, а значения Φ_1 , Φ_2 константы до и после скачка

распределены по гауссовскому закону с бесконечной дисперсией.

Воспользуемся принятыми ранее обозначениями и положим $\Phi = \|\Phi_1, \Phi_2\|^T$, $r=T-1$, $\tau_0 = -\infty$, $\tau_{T+1} = +\infty$ и для $i=0, 1, \dots, T$

$$\omega_i = [\tau_i, \tau_{i+1}), \quad b_{i,i} = 0, \quad G_{i,i} = G,$$

$$B_{i,i} = \begin{cases} \|1, 0\| & \text{при } t \leq i, \\ \|0, 1\| & \text{при } t > i. \end{cases}$$



В этих обозначениях наблюдаемый процесс Y_t представляется в виде (27), и относительно параметров Ψ , Φ и Y^t выполняются условия теоремы 5. Таким образом, апостериорные плотности вероятности момента скачка Ψ и вектора Φ задаются формулами (29)–(31), в которых $V_i = \tau_{i+1} - \tau_i$, а к множеству I относятся номера $i=1, \dots, T-1$. Оптимальные в среднеквадратическом смысле оценки m_T^Ψ , m_T^Φ параметров Ψ , Φ , а также соответствующие ковариационные матрицы ошибок оценивания Γ_T^Ψ , Γ_T^Φ вычисляются по формулам (20), причем параметры m^Ψ , $\Gamma_{T,i}^\Psi$, $U_{T,i}$

($i=1, \overline{T-1}$) при $T \geq 2$ являются решением рекуррентных уравнений (32), (33) при $t=T$ с начальными условиями $m_{2,i}^\Psi$, $\Gamma_{2,i}^\Psi$, $U_{2,i}$, которые рассчитываются по формулам (35), (36) при $t=2$.

На рис., а, б соответственно для $T=6, 10$ представлены результаты расчетов АПВ момента скачка. На рис., в, г соответственно для $T=6, 10$ приведен расчетный вид АПВ значений константы до скачка (кривая 1) и после скачка (кривая 2). При моделировании принимались следующие значения параметров: $\tau_{i+1} - \tau_i = 1$ ($t=1, \dots, T$); $\Psi=5$; $\Phi_1=0$; $\Phi_2=1$; $G=0,5$.

6. Заключение

Полученные в статье модификации рекурсивного байесовского соотношения и найденные на их основе формулы для апостериорных характеристик оцениваемого параметра являются удобным инструментом для синтеза и анализа точного решения некоторых нелинейных задач оценивания.

ПРИЛОЖЕНИЕ

Доказательство теоремы 1. Воспользуемся методом математической индукции. С учетом (3), (5), (6) имеем

$$\begin{aligned} p(y_1|x)p(x) &= \sum_{i=0}^n U_{0,i} I_{\Omega_i}(x) p^i(y_1|x) p^i(x) = \\ &= \sum_{i=0}^n U_{0,i} I_{\Omega_i}(x) p_{Y_1,i|x}(y_1|x) p_{X_i}(x) = \\ &= \sum_{i=0}^n U_{0,i} p_{Y_1,i}(y_1) p_{X_i|Y_1,i}(x|y_1). \end{aligned}$$

Подставляя полученное тождество в числитель и знаменатель байесовского рекурсивного соотношения (2) и обозначая

$$U_{1,i} = U_{0,i} p_{Y_1,i}(y_1), \quad R_{1,i} = \int_{\Omega_i} p_{X_i|Y_1,i}(x|y_1) dx,$$

убеждаемся в справедливости формулы (7) при $t=1$.

Предполагая, что тождество (7) имеет место для некоторого произвольного $(t-1)$ -го шага, с помощью формул (5)–(7) получаем

$$\begin{aligned} p(y_t|x)p(x|y^{t-1}) &= \\ &= \sum_{i=0}^n U_{t-1,i} I_{\Omega_i}(x) p_{Y_t,i|Y_1,i}^{t-1}(y_t|y^{t-1}, x) p_{X_i|Y_1,i}^{t-1}(x|y^{t-1}) / \sum_{i=0}^n U_{t-1,i} R_{t-1,i} = \\ &= \sum_{i=0}^n U_{t-1,i} p_{Y_t,i|Y_1,i}^{t-1}(y_t|y^{t-1}) I_{\Omega_i}(x) p_{X_i|Y_1,i}^t(x|y^t) / \sum_{i=0}^n U_{t-1,i} R_{t-1,i}. \end{aligned}$$

Подставляя полученное тождество в числитель и знаменатель соотношения (2) и прибегая к обозначениям (8), (9), убеждаемся в справедливости формулы (7) и для шага t . Теорема доказана.

Доказательство теоремы 2. Обозначим $X = \|\Psi^T, \Phi^T\|^T$, $x = \|\psi^T, \varphi^T\|^T$ и для $i=0, n$ положим $\Omega_i = \{X \in E_{n_x} | \Psi \in \omega_i\}$, $n_x = n_\psi + n_\varphi$, $p^i(x) = p(\psi) p(\varphi)$, $p^i(y_t|x) = p^i(y_t|\varphi)$.

Принятые обозначение и очевидное тождество $\sum_{i=0}^n \int_{\Omega_i} p^i(x) dx = 1$ позволяют записать формулы (11), (12) в виде

$$p(x) = \sum_{i=0}^n I_{\omega_i}(\psi) p^i(\varphi) p(\psi) = \sum_{i=0}^n I_{\Omega_i}(x) p^i(x) / \sum_{i=0}^n \int_{\Omega_i} p^i(x) dx,$$

$$p(y_t | y^{t-1}, x) = \sum_{i=0}^n I_{\Omega_i}(x) p^i(y_t | x).$$

Для вспомогательных параметров $X_t, Y_{1,i}^t$ зададим плотности вероятности (6), положив

$$p_{\Psi_i}(\psi) = p(\psi), \quad p_{\Phi_i | \Psi_i}(\varphi | \psi) = p^i(\varphi) = p_{\Phi_i}(\varphi).$$

Поскольку выполняются все условия теоремы 1 (в рассматриваемом случае в формуле (5) для $p(x)$ следует положить $U_{0,i=1, i=\overline{0, n}}$), АПВ $p(x | y^t)$ имеет вид (7). При этом в рассматриваемом случае в силу независимости введенных вспомогательных параметров Ψ_i и Φ_i (а также Ψ_i и $Y_{1,i}$)

$$p_{X_i | Y_{1,i}^t}(x | y^t) = p(\psi) p_{\Phi_i | Y_{1,i}^t}(\varphi | y^t),$$

$$\int_{\Omega_i} p_{X_i | Y_{1,i}^t}(x | y^t) dx = \int_{\omega_i} p(\psi) d\psi.$$

С учетом этих равенств из (7) следует формула (14). Теорема доказана.
Доказательство теоремы 3. В силу (22), (23) выполняются условия (5) теоремы 1, в которых для данного случая

$$p^i(x) = N_x\{m_{0,i}, \Gamma_{0,i}\}, \quad p^i(y_t | x) = N_{y_t}\{b_{t,i} + B_{t,i}x, W_{t,i}\}.$$

Рассмотрим вспомогательную последовательность

$$Y_{t,i} = b_{t,i} + B_{t,i}X_i + G_{t,i}\varepsilon_t, \quad t=1, 2, \dots, (i=\overline{0, n}),$$

и зададим для параметра X_i ПВ $p_{X_i}(x) = N_x\{m_{0,i}, \Gamma_{0,i}\}$. При этом выполняются условия (6) и (см. [6])

$$(П.1) \quad p_{Y_{t,i} | Y_{1,i}^{t-1}}(y_t | y^{t-1}) = N_{y_t}\{b_{t,i} + B_{t,i}m_{t-1,i}, W_{t,i} + B_{t,i}\Gamma_{t-1,i}B_{t,i}^T\},$$

$$p_{X_i | Y_{1,i}^t}(x | y^t) = N_x\{m_{t,i}, \Gamma_{t,i}\},$$

где параметры $m_{t,i}, \Gamma_{t,i}$ удовлетворяют системе рекуррентных уравнений Калмана — Бьюси (25).

Поскольку в рассматриваемом случае имеют место условия теоремы 1, воспользуемся соотношениями (7)–(10), из которых с учетом (П.1) следуют уравнения (24) и (26). Теорема доказана.

Доказательство теоремы 4. В силу (27), (28) выполняются условия (11), (12) теоремы 2, в которых для данного случая

$$p^i(\varphi) = N_{\varphi}\{m_{0,i}^{\varphi}, \Gamma_{0,i}^{\varphi}\}, \quad p^i(y_t | \varphi) = N_{y_t}\{b_{t,i} + B_{t,i}\Phi, W_{t,i}\}.$$

Рассмотрим последовательность $Y_{t,i} = b_{t,i} + B_{t,i}\Phi_i + G_{t,i}\varepsilon_t, \quad t=1, 2, \dots, (i=\overline{0, n})$ и для Φ_i зададим ПВ $p_{\Phi_i}(\varphi) = N_{\varphi}\{m_{0,i}^{\varphi}, \Gamma_{0,i}^{\varphi}\}$. При этом справедливо условие (13) и

$$(П.2) \quad p_{Y_{t,i} | Y_{1,i}^{t-1}}(y_t | y^{t-1}) = N_{y_t}\{b_{t,i} + B_{t,i}m_{t-1,i}^{\varphi}, W_{t,i} + B_{t,i}\Gamma_{t-1,i}^{\varphi}B_{t,i}^T\},$$

$$p_{\Phi_i | Y_{1,i}^t}(\varphi | y^t) = N_{\varphi}\{m_{t,i}^{\varphi}, \Gamma_{t,i}^{\varphi}\},$$

где параметры $m_{t,i}^{\varphi}, \Gamma_{t,i}^{\varphi}$ удовлетворяют системе рекуррентных уравнений Калмана — Бьюси (32).

Поскольку в рассматриваемом случае имеют место условия, принимаемые в теореме 2 и при формулировке следствий 1, 2, параметры $m_{t,i}^{\varphi}, m_{t,i}^{\psi}, \Gamma_{t,i}^{\varphi}, \Gamma_{t,i}^{\psi}$ действительно вычисляются по формулам (20), а из соотношений (9), (10), (14), (18), (19) при

подстановке в них выражений (П.2) следуют утверждения (29)–(33). Теорема доказана.

Лемма. Пусть $U = N_y \{b + Bm, W + \gamma B \Gamma B^T\}$, где W и Γ – положительно определенные матрицы, $\text{rang } B = r$, векторы y, b, m и матрицы B, W, Γ имеют размеры $N, N, r, N \times r, N \times N, r \times r$ соответственно. Тогда

$$(П.3) \quad \lim_{\gamma \rightarrow +\infty} U [(2\pi)^r |\Gamma|]^{0.5} = N_0 \{y - b, W\} / N_0 \{\hat{m}, \hat{\Gamma}\},$$

$$(П.4) \quad \hat{\Gamma} = [B^T W^{-1} B]^{-1}, \quad \hat{m} = \hat{\Gamma} B^T W^{-1} (y - b).$$

Доказательство леммы. Представим U в виде

$$(П.5) \quad U = [(2\pi)^N |W + \gamma B \Gamma B^T|]^{-0.5} \exp \{P\},$$

$$(П.6) \quad P = -0.5 (y - b - Bm)^T (W + \gamma B \Gamma B^T)^{-1} (y - b - Bm).$$

Применение известного матричного тождества $(A + BCB^T)^{-1} = A^{-1} - A^{-1}B(C^{-1} + B^T A^{-1}B)^{-1}B^T A^{-1}$ позволяет найти предел

$$(П.7) \quad \lim_{\gamma \rightarrow +\infty} (W + \gamma B \Gamma B^T)^{-1} = W^{-1} - W^{-1}B(B^T W^{-1}B)^{-1}B^T W^{-1}.$$

Из (П.6) с учетом (П.7) можно получить

$$(П.8) \quad \lim_{\gamma \rightarrow +\infty} P = -(y - b)^T W^{-1} (y - b) / 2 + \hat{m}^T \hat{\Gamma}^{-1} \hat{m} / 2,$$

где параметры $\hat{m}, \hat{\Gamma}$ вычисляются по формулам (П.4).

Обозначая $A = W^{-0.5} B \Gamma$, имеем

$$(П.9) \quad |W + \gamma B \Gamma B^T| = |W| |E + \gamma A A^T|.$$

Но $\text{rang } A A^T = \text{rang } A^T A = r$, и ненулевые собственные значения матриц $A A^T$ и $A^T A$ совпадают. Пусть M – ортогональная матрица, приводящая матрицу $A A^T$ к диагональному виду: $M A A^T M^T = \text{diag} \{\lambda_1, \dots, \lambda_r, 0, \dots, 0\}$. Из (П.9) получаем

$$|W + \gamma B \Gamma B^T| = \gamma^r |W| (\lambda_1 + 1/\gamma) \dots (\lambda_r + 1/\gamma),$$

откуда следует

$$(П.10) \quad \lim_{\gamma \rightarrow +\infty} |W + \gamma B \Gamma B^T| / \gamma^r = |W| |A^T A| = |\Gamma| |W| / |\hat{\Gamma}|.$$

Переход к пределу при $\gamma \rightarrow +\infty$ в формуле (П.5) с учетом (П.8), (П.10) приводит к соотношению (П.3). Лемма доказана.

Доказательство теоремы 5. Применяя при $t = k$ формулу (33) для объединенного вектора измерений y_1^t , с учетом обозначений (34) получаем выражение

$$U_{t,i} = N_{y_1^t} \{b_{1,i}^t + B_{1,i}^t m_{0,i}, W_{1,i}^t + \gamma B_{1,i}^t \Gamma (B_{1,i}^t)^T\},$$

с помощью которого в силу леммы находим

$$\begin{aligned} \lim_{\gamma \rightarrow +\infty} U_{k,i} [(2\pi\gamma)^n |\Gamma|]^{0.5} &= N_0 \{y_1^k - b_{1,i}^k, W_{1,i}^k\} / N_0 \{m_{k,i}^\diamond, \Gamma_{k,i}^\diamond\} = \\ &= \prod_{j=1}^k N_0 \{y_j - b_{j,i}, W_{j,i}\} / N_0 \{m_{k,i}^\diamond, \Gamma_{k,i}^\diamond\}. \end{aligned}$$

Известно (см. [6]), что в принятых допущениях при $\gamma \rightarrow +\infty$ алгоритм Калмана–Бьюси (32) переходит в следующий гауссовско-марковский алгоритм. При $t = k$ по формулам (35) впервые вычисляются параметры $m_{t,i}^\diamond, \Gamma_{t,i}^\diamond$, которые образуют начальные условия для рекуррентных уравнений (32), решение которых дает $m_{t,i}^\diamond, \Gamma_{t,i}^\diamond$ при $t > k$. Умножая числители и знаменатели правых частей формул (20), (29)–(31) на $[(2\pi\gamma)^n |\Gamma|]^{0.5}$ и переходя к пределу при $\gamma \rightarrow +\infty$, убеждаемся в справедливости утверждения теоремы. Теорема доказана.

ЛИТЕРАТУРА

1. Леондес К. Т. Фильтрация и стохастическое управление в динамических системах. М.: Мир, 1980.
2. Липцер Р. Ш., Ширяев А. Н. Статистика случайных процессов. М.: Наука, 1974.
3. Di Masi G. B., Pratelli M., Runggaldier M. J. An approximation with error bound for the nonlinear filtering problem. Itali: Ricerche Istituto per Ricerche di Dinamica dei Sistemi di Bioingegneria, GNR-LADSEB, Internal report, 1985.
4. Колесса А. Е. Рекуррентные алгоритмы фильтрации для некоторых систем с нелинейностями кусочно-линейного типа//АиТ. 1986. № 4. С. 48–55.
5. Колесса А. Е. Некоторые прикладные вопросы рекуррентной кусочно-линейной фильтрации//АиТ. 1986. № 5. С. 61–69.
6. Браммер К., Зиффлинг Г. Фильтр Калмана – Бьюси. М.: Наука, 1982.

Поступила в редакцию
5.IV.1988

ACCURATE OPTIMAL FILTERING FORMULA IN A NONSTATIONARY PIECEWISE-LINEAR PARAMETER ESTIMATION PROBLEM

KOLESSA A. Ye.

A parameter is estimated which is piecewise-linear in the nonstationary equation of the process observed in discrete time with Gaussian uncorrelated measurement errors. Closed recurrent equations are found for sufficient statistics as are formulae for a posteriori characteristics of the parameter. The limit form of these characteristics and filtering equations are investigated with infinitely large a priori variances of the components of the vector parameter.