

ФИЛЬТРАЦИЯ В ДИНАМИЧЕСКИХ СИСТЕМАХ ПО НЕПРЕРЫВНО-ДИСКРЕТНЫМ НАБЛЮДЕНИЯМ С ПАМЯТЬЮ ПРИ НАЛИЧИИ АНОМАЛЬНЫХ ПОМЕХ. I. НЕПРЕРЫВНЫЕ НАБЛЮДЕНИЯ

В данной работе результаты [1, 2] обобщаются с использованием результатов [3] на случай памяти произвольной кратности N . Для случая только непрерывных наблюдений решается задача синтеза фильтра, исследуется вопрос о чувствительности фильтра к неточному знанию матрицы интенсивности аномальных помех и доказывается свойство оптимальности процедуры исключения аномальных компонент вектора наблюдений.

1. ПОСТАНОВКА ЗАДАЧИ

Система описывается уравнением (точка сверху далее всюду означает производную по t)

$$\dot{x}(t) = F(t)x(t) + \omega(t), \quad t \geq 0, \quad (1)$$

где $x(t)$ – n -мерный вектор состояния, $\omega(t)$ – белый гауссовский процесс с $M\{\omega(t)\} = 0$, $M\{\omega(t)\omega^T(s)\} = Q(t)\delta(t-s)$. Выходом непрерывного и дискретного во времени каналов наблюдения являются l - и q -мерные процессы $z(t)$ и $\eta(t_m)$ вида

$$z(t) = H_0(t)x(t) + \sum_{k=1}^N H_k(t)x(\tau_k) + v(t) + B\varphi(t); \quad (2)$$

$$\eta(t_m) = G_0(t_m)x(t_m) + \sum_{k=1}^N G_k(t_m)x(\tau_k) + \xi(t_m) + Cf(t_m), \quad (3)$$

где: $m = 0, 1, \dots$; $0 \leq t_0 < \tau_N < \tau_{N-1} < \dots < \tau_1 < t$, $\tau_k = \text{const}$; $v(t)$ – белый гауссовский процесс, а $\xi(t_m)$ – белая гауссовская последовательность, которые являются регулярными помехами, причем $M\{v(t)\} = 0$, $M\{v(t)v^T(s)\} = R(t)\delta(t-s)$, $M\{\xi(t_m)\} = 0$, $M\{\xi(t_m)\xi^T(t_k)\} = V(t_m)\delta_{mk}$; $\varphi(t)$ – s -мерный ($s \leq l$) белый гауссовский процесс, а $f(t_m)$ – r -мерная ($r \leq q$) белая гауссовская последовательность, которые являются аномальными помехами, причем $M\{\varphi(t)\} = \varphi_0(t)$, $M\{[\varphi(t) - \varphi_0(t)][\varphi(s) - \varphi_0(s)]^T\} = \Phi(t) \times \delta(t-s)$, $M\{f(t_m)\} = f_0(t_m)$, $M\{[f(t_m) - f_0(t_m)][f(t_k) - f_0(t_k)]^T\} = \Theta(t_m)\delta_{mk}$. Матрицы B размера $(l \times s)$ и C размера $(q \times r)$, определяющие структуру действия компонент векторов аномальных помех $\varphi(t)$ и $f(t_m)$ на компоненты векторов наблюдений $z(t)$ и $\eta(t_m)$ соответственно, являются булевыми следующего вида: если j_1, j_2, \dots, j_s – номера компонент вектора $z(t)$ и i_1, i_2, \dots, i_s – номера компонент вектора $\eta(t_m)$, по которым действуют аномальные помехи, тогда в столбцах матриц B и C с номерами соответственно α и β единица стоит на j_α -м месте ($1 \leq \alpha \leq s; 1 \leq j_\alpha \leq l$) и i_β -м месте ($1 \leq \beta \leq r; 1 \leq i_\beta \leq q$). Предполагается: 1⁰) $x(0) = x_0$ – имеет нормальное распределение с параметрами μ_0 и Γ_0 ; 2⁰) x_0 , $\omega(t)$, $v(t)$, $\xi(t_m)$, $\varphi(t)$, $f(t_m)$ – независимы; 3⁰) матрицы Γ_0 , $Q(t)$, $R(t)$, $V(t_m)$, $\Phi(t)$, $\Theta(t_m)$ – положительно определенные;

4⁰) $\varphi_0(t)$, $f_0(t_m)$ – неизвестны. Ставится задача: по совокупности наблюдений $z_0^t = \{z(s): 0 \leq s \leq t\}$ и $\eta_0^m = \{\eta(t_0), \eta(t_1), \dots, \eta(t_m)\}$ найти оптимальные в среднеквадратическом смысле несмещенные оценки фильтрации $\mu(t)$ и интерполяции $\mu(\tau_k, t)$ соответственно для $x(t)$ и $x(\tau_k)$, $k = \overline{1; N}$.

Используемые обозначения: $M\{\cdot\}$ – математическое ожидание; $\text{tr}[\cdot]$ – след матрицы; "T" и "+" – транспонирование и псевдообращение, если стоят как правые верхние индексы; $\delta(\cdot)$ – функция Дирака; δ_{kl} – символ Кронекера; 0 – нулевой вектор соответствующего размера; O и I_k – нулевая матрица соответствующего размера и единичная $(k \times k)$ -матрица; $A > 0$ (≥ 0) – положительно (неотрицательно) определенная матрица.

В первой части работы рассматривается решение задачи только по наблюдениям за процессом $z(t)$.

2. СИНТЕЗ ФИЛЬТРА

Класс фильтров, на котором будет решаться поставленная задача, выберем на основе решения соответствующей задачи в байесовском случае [3].

Утверждение 1. Пусть $\varphi_0(t) = 0$. Тогда оптимальный в среднеквадратическом смысле байесовский фильтр определяется уравнениями

$$\dot{\mu}(t) = F(t)\mu(t) + L_0(t)\tilde{z}(t); \quad (4)$$

$$\dot{\mu}(\tau_k, t) = L_k(t)\tilde{z}(t), \quad k = \overline{1; N}; \quad (5)$$

$$\dot{\Gamma}(t) = F(t)\Gamma(t) + \Gamma(t)F^T(t) + Q(t) - L_0(t)\tilde{H}_0(t); \quad (6)$$

$$\dot{\Gamma}_{kk}(\tau_k, t) = -L_k(t)\tilde{H}_k(t), \quad k = \overline{1; N}; \quad (7)$$

$$\dot{\Gamma}_{0k}(\tau_k, t) = F(t)\Gamma_{0k}(\tau_k, t) - L_0(t)\tilde{H}_k(t), \quad k = \overline{1; N}; \quad (8)$$

$$\dot{\Gamma}_{kl}(\tau_l, \tau_k, t) = -L_k(t)\tilde{H}_l(t), \quad k = \overline{1; N-1}, l = \overline{2; N}, l > k; \quad (9)$$

$$\tilde{z}(t) = z(t) - H_0(t)\mu(t) - \sum_{j=1}^N H_j(t)\mu(\tau_j, t); \quad (10)$$

$$\tilde{H}_0(t) = H_0(t)\Gamma(t) + \sum_{j=1}^N H_j(t)\Gamma_{0j}^T(\tau_j, t); \quad (11)$$

$$\tilde{H}_k(t) = H_k(t)\Gamma_{kk}(\tau_k, t) + \sum_{j \neq k}^N H_j(t)\Gamma_{kj}^T(\tau_j, \tau_k, t); \quad (12)$$

$$L_0(t) = \tilde{H}_0^T(t)\tilde{R}^{-1}(t), \quad L_k(t) = \tilde{H}_k^T(t)\tilde{R}^{-1}(t); \quad (13)$$

$$\tilde{R}(t) = R(t) + B\Phi(t)B^T. \quad (14)$$

Поскольку в данной работе рассматривается случай фиксированной памяти ($\tau_k = \text{const}, k = \overline{1; N}$), то данное утверждение следует как частный случай теоремы 1 из [3] с учетом независимости $v(t)$ и $\varphi(t)$, где дано решение задачи в случае скользящей памяти ($\tau_k = t - t_k^*, t_k^* = \text{const}$).

Введем в рассмотрение процессы ($\tilde{\tau}_N = [\tau_1, \tau_2, \dots, \tau_N]$) $\tilde{\omega}(t)$, $\tilde{x}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t)$, $\tilde{\mu}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t)$, $\tilde{\mu}_{N+1}^0(\tilde{\tau}_N, t)$ размеров $(N+1)n$ вида

$$\begin{aligned} \tilde{\omega}(t) &= \begin{bmatrix} \omega(t) \\ 0 \end{bmatrix}, \quad \tilde{x}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t) = \begin{bmatrix} x(t) \\ x(\tau_k) \end{bmatrix}; \\ \tilde{\mu}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t) &= \begin{bmatrix} \mu(t) \\ \mu(\tau_k, t) \end{bmatrix}, \quad k = \overline{1; N}, \end{aligned} \quad (15)$$

где $\tilde{\mu}_{N+1}^0(\tilde{\tau}_N, t) = \tilde{x}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t) - \tilde{\mu}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t)$, и матрицы

$$\begin{aligned} \tilde{F}(t) &= \begin{bmatrix} F(t) & O \\ O & O \end{bmatrix}, \quad \tilde{Q}(t) = \begin{bmatrix} Q(t) & O \\ O & O \end{bmatrix}, \\ L(t) &= \begin{bmatrix} L_0(t) \\ L_k(t) \end{bmatrix}, \quad H(t) = [H_0(t) H_k(t)], \quad k = \overline{1; N}, \end{aligned} \quad (16)$$

размеров соответственно

$$\begin{aligned} &[(N+1)n] \times [(N+1)n], \quad [(N+1)n] \times [(N+1)n], \\ &([(N+1)n] \times l), \quad (l \times [(N+1)n]). \end{aligned}$$

Тогда из (2), (10), (15), (16)

$$\dot{\tilde{z}}(t) = H(t) \tilde{\mu}_{N+1}^0(\tilde{\tau}_N, t) + v(t), \quad (17)$$

где $\tilde{v}(t) = v(t) + B\varphi(t)$, а из (4), (5), (15)-(17) следует уравнение

$$\dot{\tilde{\mu}}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t) = \tilde{F}(t) \tilde{\mu}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t) + L(t) \tilde{z}(t). \quad (18)$$

Используя в (18) вместо неизвестного $\varphi_0(t)$ оценку $\hat{\varphi}(t) = S(t) \tilde{z}(t)$ в виде линейного преобразования процесса $\tilde{z}(t)$, приходим к уравнению

$$\dot{\tilde{\mu}}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t) = \tilde{F}(t) \tilde{\mu}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t) + \tilde{L}(t) \tilde{z}(t); \quad (19)$$

$$\tilde{L}(t) = L(t) \tilde{S}(t), \quad \tilde{S}(t) = I_l - BS(t), \quad (20)$$

с условиями несмещенности

$$\tilde{S}(t)B = O, \quad S(t)B = I_S. \quad (21)$$

Учитывая условия постановки задачи с использованием стандартных вычислений [4], получаем, что матрица $\tilde{\Gamma}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t) = M \left\{ \tilde{\mu}_{N+1}^0(\tilde{\tau}_N, t) \tilde{\mu}_{N+1}^{0T}(\tilde{\tau}_N, t) \right\}$ вторых моментов ошибки оценки $\tilde{\mu}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t)$ определяется уравнением

$$\begin{aligned} \dot{\tilde{\Gamma}}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t) &= F_0(t) \tilde{\Gamma}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t) + \tilde{\Gamma}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t) F_0^T(t) + \\ &+ L(t) \tilde{S}(t) \tilde{R}(t) \tilde{S}^T(t) L^T(t) + \tilde{Q}(t), \end{aligned} \quad (22)$$

где $F_0(t) = \tilde{F}(t) - L(t) \tilde{S}(t) H(t)$. Следуя [5], в качестве критерия оптимальности выбираем функционал $J = \text{tr}[\tilde{\Gamma}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t_1)]$, где t_1 – некоторый конечный момент времени ($\tau_1 < t \leq t_1$). Итак, пришли к следующей задаче: в классе фильтров (19) найти $[(N+1)n] \times l$ -матрицу $L(t)$, доставляющую на траекториях $[(N+1)n] \times [(N+1)n]$ -мерного матричного дифференциального уравнения (22) минимум функционалу J при выполнении условий несмещенности (21).

Формально получили задачу оптимального управления с матричным состоянием $\tilde{\Gamma}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t)$, матричным управлением $L(t)$, фиксированным временем управления, фиксированным левым концом траектории, свободным правым концом траектории и терминальным критерием качества. Для решения подобных задач используется матричный вариант принципа максимума Понтрягина, на основе которого в [5] был осуществлен синтез фильтра Калмана.

Теорема 1. Оптимальный в среднеквадратическом смысле несмещенный фильтр (ОСКСНФ) в классе линейных фильтров вида (19) определяется уравнениями

$$\begin{aligned} \dot{\mu}(t) &= F(t) \mu(t) + \tilde{L}_0(t) \tilde{z}(t), \\ \dot{\mu}(\tau_k, t) &= \tilde{L}_k(t) \tilde{z}(t), \quad k = \overline{1; N}; \end{aligned} \quad (23)$$

$$\dot{\Gamma}(t) = F(t) \Gamma(t) + \Gamma(t) F^T(t) + Q(t) - \tilde{L}_0(t) \tilde{H}_0(t); \quad (24)$$

$$\dot{\Gamma}_{kk}(\tau_k, t) = -\tilde{L}_k(t) \tilde{H}_k(t), \quad k = \overline{1; N}; \quad (25)$$

$$\dot{\Gamma}_{0k}(\tau_k, t) = F(t) \Gamma_{0k}(\tau_k, t) - \tilde{L}_0(t) \tilde{H}_k(t), \quad k = \overline{1; N}; \quad (26)$$

$$\dot{\Gamma}_{kl}(\tau_l, \tau_k, t) = -\tilde{L}_k(t) \tilde{H}_l(t), \quad k = \overline{1; N-1}, l = \overline{2; N}, l > k; \quad (27)$$

$$\tilde{L}_0(t) = L_0(t) [I_l - BS(t)], \quad \tilde{L}_k(t) = L_k(t) [I_l - BS(t)]; \quad (28)$$

$$S(t) = [B^T \tilde{R}^{-1}(t) B]^{-1} B^T \tilde{R}^{-1}(t), \quad (29)$$

а $\tilde{z}(t)$, $\tilde{H}_0(t)$, $\tilde{H}_k(t)$, $L_0(t)$, $L_k(t)$ и $\tilde{R}(t)$ имеют вид (10) – (14).

Доказательство. В соответствии с матричным вариантом принципа максимума Понтрягина [5] функция Гамильтона $H(t) = H(\tilde{\Gamma}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t), L(t), \Lambda(t))$, согласно (22), определяется выражением

$$\begin{aligned} H(t) &= \text{tr}[F_0(t) \tilde{\Gamma}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t) \Lambda^T(t)] + \\ &+ \text{tr}[\tilde{\Gamma}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t) F_0^T(t) \Lambda^T(t)] + \\ &+ \text{tr}[L(t) \tilde{S}(t) \tilde{R}(t) \tilde{S}^T(t) L^T(t) \Lambda^T(t)] + \text{tr}[\tilde{Q}(t) \Lambda^T(t)], \end{aligned} \quad (30)$$

где $\Lambda(t)$ $[(N+1)n] \times [(N+1)n]$ – матрица сопряженных переменных, уравнение для которой и граничное условие имеют вид

$$\dot{\Lambda}(t) = -\partial H(t) / \partial \tilde{\Gamma}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t), \quad \Lambda(t_1) = -\partial J / \partial \tilde{\Gamma}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t_1).$$

Непосредственные вычисления дают, что

$$\dot{\Lambda}(t) = -\Lambda(t) F_0(t) - F_0^T(t) \Lambda(t), \quad \Lambda(t_1) = I_{[(N+1)n]}. \quad (31)$$

Необходимое условие оптимальности $\partial H / \partial L = O$ с использованием (30), симметричности $\tilde{\Gamma}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t)$ и правил векторно-матричного дифференцирования [5] приводит к выражению

$$\begin{aligned} &-\Lambda(t) \tilde{\Gamma}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t) H^T(t) \tilde{S}^T(t) - \\ &-\Lambda^T(t) \tilde{\Gamma}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t) H^T(t) \tilde{S}^T(t) + \Lambda(t) L(t) \tilde{S}(t) \tilde{R}(t) \tilde{S}^T(t) + \\ &+ \Lambda^T(t) L(t) \tilde{S}(t) \tilde{R}(t) \tilde{S}^T(t) = O. \end{aligned} \quad (32)$$

Так как $\Lambda(t)$, удовлетворяющая краевой задаче (31), является симметричной положительно определенной матрицей [4, 5], то из (32) следует окончательный вид соотношения для нахождения $L(t)$:

$$L(t) \tilde{S}(t) \tilde{R}(t) \tilde{S}^T(t) = \tilde{\Gamma}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t) H^T(t) \tilde{S}^T(t). \quad (33)$$

Решение (33) существует, если и только если [6]

$$\begin{aligned} & \tilde{\Gamma}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t) H^T(t) \tilde{S}^T(t) [\tilde{S}(t) \tilde{R}(t) \tilde{S}^T(t)]^+ \times \\ & \times [\tilde{S}(t) \tilde{R}(t) \tilde{S}^T(t)] = \tilde{\Gamma}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t) H^T(t) \tilde{S}^T(t). \end{aligned} \quad (34)$$

Докажем справедливость соотношения (34). Так как $\tilde{R}(t) > 0$, то $\tilde{R}(t) = A(t) A^T(t)$, где $A(t)$ – невырожденная нижняя треугольная матрица [7]. Обозначив левую часть (34) через $G(t)$, получим

$$G(t) = \tilde{\Gamma}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t) H^T(t) \tilde{S}^T(t) [D^T(t) D(t)]^+ D^T(t) D(t),$$

где $D(t) = A^T(t) \tilde{S}^T(t)$.

Так как $[D^T(t) D(t)]^+ D^T(t) = D^+(t)$ [6], то

$$G(t) = \tilde{\Gamma}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t) H^T(t) \tilde{S}^T(t) \times [A^T(t) \tilde{S}^T(t)]^+ [A^T(t) \tilde{S}^T(t)]. \quad (35)$$

Невырожденность матрицы $A^T(t)$ дает, что [6]

$$[A^T(t) \tilde{S}^T(t)]^+ [A^T(t) \tilde{S}^T(t)] = [\tilde{S}^T(t)]^+ \tilde{S}^T(t).$$

Так как $\tilde{S}^T(t) [\tilde{S}^T(t)]^+ \tilde{S}^T(t) = \tilde{S}^T(t)$ [6], то окончательно получаем $G(t) = \tilde{\Gamma}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t) H^T(t) \tilde{S}^T(t)$, что доказывает справедливость (34). Тогда общее решение уравнения (33) имеет вид [6]

$$\begin{aligned} L(t) = & \tilde{\Gamma}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t) H^T(t) \tilde{S}^T(t) [\tilde{S}(t) \tilde{R}(t) \tilde{S}^T(t)]^+ - \\ & - B(t) [\tilde{S}(t) \tilde{R}(t) \tilde{S}^T(t)] [\tilde{S}(t) \tilde{R}(t) \tilde{S}^T(t)]^+ + P(t), \end{aligned} \quad (36)$$

где $P(t)$ – произвольная $[(N+1)n] \times l$ -матрица. Найдем матрицу $S(t)$, которая удовлетворяет условиям несмещенности (21) и приводит к выражению для $\tilde{L}(t)$, не зависящему от $P(t)$, для чего потребуем выполнение условия

$$B \tilde{S}(t) \tilde{R}(t) \tilde{S}^T(t) = O. \quad (37)$$

Умножая левую часть (37) слева на B^+ , справа на $\tilde{R}^{-1}(t) B$, а затем учитывая (20), (21) и свойство матрицы с линейно независимыми столбцами $B^+ B = I_r$ [6], получаем, что

$$I_r - S(t) \tilde{R}(t) S^T(t) B^T \tilde{R}^{-1}(t) B = O.$$

Умножая левую часть последнего выражения справа на $[B^T \tilde{R}^{-1}(t) B]^{-1}$ и учитывая, согласно (21), что $B^T S^T(t) = I_r$, получаем выражение

$$\left\{ [B^T \tilde{R}^{-1}(t) B]^{-1} B^T - S(t) \tilde{R}(t) \right\} S^T(t) = O,$$

которое является уравнением для нахождения $S(t)$. Как противоречащее (21), тривиальное решение отбрасывается, а второе решение дает (29). Использование (37) в (36) приводит общее решение уравнения (33) к виду

$$\begin{aligned} L(t) = & \tilde{\Gamma}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t) H^T(t) \tilde{S}^T(t) [\tilde{R}(t) \tilde{S}^T(t)]^+ - \\ & - P(t) \tilde{R}(t) \tilde{S}^T(t) [\tilde{R}(t) \tilde{S}^T(t)]^T + P(t). \end{aligned} \quad (38)$$

Произвольную матрицу $P(t)$ выберем из условия $\tilde{\Gamma}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t) H^T(t) = P(t) \tilde{R}^{-1}(t)$, использование которого в (38) приводит к формуле

$$L(t) = \tilde{\Gamma}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t) H^T(t) \tilde{R}^{-1}(t). \quad (39)$$

Расписывание (19), (22) с учетом блочной структуры $\tilde{\Gamma}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t)$ и (11), (12), (15), (16), (20), (39) приводит к (23) – (29). Тем самым все соотношения теоремы получены и доказательство завершается установлением того факта, что матрица передачи $\tilde{L}(t) = L(t) \tilde{S}(t)$ фильтра (19) не зависит от произвольной матрицы $P(t)$, присутствующей в представлении (36) общего решения уравнения (33). Из (36) получаем

$$\begin{aligned} \tilde{L}(t) = & \tilde{\Gamma}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t) H^T(t) \tilde{S}^T(t) [\tilde{S}(t) \tilde{R}(t) \tilde{S}^T(t)]^+ \tilde{S}(t) - \\ & - P(t) [\tilde{S}(t) \tilde{R}(t) \tilde{S}^T(t)] [\tilde{S}(t) \tilde{R}(t) \tilde{S}^T(t)]^+ \tilde{S}(t) + \\ & + P(t) \tilde{S}(t). \end{aligned} \quad (40)$$

Обозначив через $\Psi(t)$ второе слагаемое в правой части (40), аналогично выводу (34) получим

$$\Psi(t) = P(t) [\tilde{S}(t) A(t)] [\tilde{S}(t) A(t)]^+ \tilde{S}(t).$$

Поскольку $A(t)$ невырожденная, то $[\tilde{S}(t) A(t)] \times [\tilde{S}(t) A(t)]^+ = \tilde{S}(t) \tilde{S}^+(t)$, а $\tilde{S}(t) \tilde{S}^+(t) \tilde{S}(t) = \tilde{S}(t)$ [6]. Учет этих свойств дает, что $\Psi(t) = P(t) \tilde{S}(t)$. Использование этой формулы в (40) приводит к представлению $\tilde{L}(t)$ в виде

$$\tilde{L}(t) = \tilde{\Gamma}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t) H^T(t) \tilde{S}^T(t) [\tilde{S}(t) \tilde{R}(t) \tilde{S}^T(t)]^+ \tilde{S}(t),$$

что и требовалось доказать.

3. АНАЛИЗ ЧУВСТВИТЕЛЬНОСТИ

Чувствительность фильтра, определяемого теоремой 1, к неточному знанию матрицы интенсивности аномальной помехи исследуем по методике [8]. Пусть $\Phi^*(t)$ – истинная, $\Phi(t)$ – используемая в фильтре матрица интенсивности помехи, а $\tilde{\mu}_r^0(\tilde{\tau}_N, t)$ – истинная ошибка реальной оценки $\tilde{\mu}_r(\tilde{\tau}_N, t)$. Из (10), (19) следует для $\dot{\tilde{\mu}}_r(\tilde{\tau}_N, t)$ уравнение

$$\begin{aligned} \dot{\tilde{\mu}}_r(\tilde{\tau}_N, t) = & \tilde{F}(t) \tilde{\mu}_r(\tilde{\tau}_N, t) + \\ & + \tilde{L}(t) [z_r(t) - H(t) \tilde{\mu}_r(\tilde{\tau}_N, t)], \end{aligned} \quad (41)$$

где z_r – реальные наблюдения с реальной матрицей интенсивности $\Phi^*(t)$ для $f(t)$. Процесс $\tilde{x}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t)$, как это следует из (1), (15), (16), определяется уравнением

$$\dot{\tilde{x}}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t) = \tilde{F}(t) \tilde{x}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t) + \tilde{\omega}(t). \quad (42)$$

Так как

$$z_r(t) = H(t) \tilde{x}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t) + \tilde{v}(t),$$

то из (41), (42) ошибка $\tilde{\mu}_r^0(\tilde{\tau}_N, t)$ реальной оценки

$\tilde{\mu}_{N+1}^r(\tilde{\tau}_N, t)$ определяется уравнением

$$\dot{\tilde{\mu}}_r^0(\tilde{\tau}_N, t) = \bar{F}_0(t)\tilde{\mu}_r^0(\tilde{\tau}_N, t) + \tilde{\omega}(t) - \tilde{L}(t)\tilde{v}(t), \quad (43)$$

где $\bar{F}_0(t) = \tilde{F}(t) - \tilde{L}(t)H(t)$. Учитывая условия постановки задачи с использованием стандартных вычислений [4], получаем из (43), что матрица вторых моментов ошибки реальной оценки $\tilde{\Gamma}_{N+1}^r(\tilde{\tau}_N, t) = M\left\{\tilde{\mu}_r^0(\tilde{\tau}_N, t)(\tilde{\mu}_r^0(\tilde{\tau}_N, t))^T\right\}$ определяется уравнением

$$\dot{\tilde{\Gamma}}_{N+1}^r(\tilde{\tau}_N, t) = \bar{F}_0(t)\tilde{\Gamma}_{N+1}^r(\tilde{\tau}_N, t) + \tilde{\Gamma}_{N+1}^r(\tilde{\tau}_N, t)\bar{F}_0^T(t) + \tilde{L}(t)R^*(t)\tilde{L}^T(t) + \tilde{Q}(t). \quad (44)$$

Введем в рассмотрение функцию чувствительности

$$\Pi_{ij}(t) = \partial \tilde{\Gamma}_{N+1}^r(\tilde{\tau}_N, t) / \partial \Phi_{ij}^* \Big|_{\Phi_{ij}^* = \Phi_{ij}}$$

матрицы вторых моментов $\tilde{\Gamma}_{N+1}^r(\tilde{\tau}_N, t)$ ошибки реальной оценки к (i, j) -му элементу матрицы интенсивности аномальной помехи. Тогда из (44) следует уравнение для $\Pi_{ij}(t)$ вида

$$\dot{\Pi}_{ij}(t) = \tilde{L}(t)BI_{ij}B^T\tilde{L}^T(t), \quad \Pi_{ij}(\tau_1) = \mathbf{O},$$

где I_{ij} – булева $(s \times s)$ -матрица, у которой единица стоит на (i, j) -м месте, а остальные элементы нули. Так как $\tilde{L}(t) = L(t)\tilde{S}(t)$, то с учетом (21) получаем $\Pi_{ij}(t) = \mathbf{O}$ для всех $i = \overline{1; s}, j = \overline{1; s}$. Таким образом, получили следующее утверждение.

Теорема 2. ОСКСНФ, синтезированный в п.2, является нечувствительным к неточному знанию матрицы интенсивности аномальной помехи.

4. ОПТИМАЛЬНОСТЬ ПРОЦЕДУРЫ ИСКЛЮЧЕНИЯ АНОМАЛЬНЫХ НАБЛЮДЕНИЙ

Пусть вектор наблюдений $\bar{z}(t)$ размера $(l-s)$ получается из вектора наблюдений $z(t)$ путем исключения компонент с номерами j_1, j_2, \dots, j_s , по которым действуют аномальные помехи. Пусть $\bar{H}_0(t), \bar{H}_k(t), k = \overline{1; N}$, – матрицы размера $[(l-s) \times N]$, а $\bar{R}(t)$ – матрица размера $[(l-s) \times (l-s)]$, которые получаются из матриц $H_0(t), H_k(t), R(t)$ исключением строк и соответственно строк и столбцов с номерами j_1, j_2, \dots, j_s . Тогда оптимальный в среднеквадратическом смысле фильтр, в котором используется вектор наблюдений $\bar{z}(t)$, будем называть усеченным.

Утверждение 2. Усеченный фильтр определяется для $\bar{\mu}(t), \bar{\mu}(\tau_k, t), \bar{\Gamma}(t), \bar{\Gamma}_{kk}(\tau_k, t), \bar{\Gamma}_{0k}(\tau_k, t), \bar{\Gamma}_{kl}(\tau_l, \tau_k, t)$ уравнениями (4) – (9), в которых $z(t), \tilde{z}(t), L_0(t), L_k(t), H_0(t), H_k(t), \tilde{H}_0(t), \tilde{H}_k(t), \tilde{R}(t)$ заменяются соответственно на $\bar{z}(t), \bar{\tilde{z}}(t), L_0(t), \bar{L}_k(t), H_0(t), \bar{H}_k(t), \bar{\tilde{H}}_0(t), \bar{\tilde{H}}_k(t), \bar{R}(t)$.

Данное утверждение непосредственно следует из Утверждения 1.

Теорема 3. Фильтр, определенный Теоремой 1, и усеченный фильтр эквиваленты.

Доказательство. Очевидно, что уравнения, определяющие усеченный фильтр, согласно Утверждению 2, в блочном представлении имеют вид

$$\dot{\tilde{\mu}}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t) = \tilde{F}(t)\tilde{\mu}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t) + \bar{L}(t)\tilde{z}(t); \quad (45)$$

$$\dot{\tilde{\Gamma}}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t) = \tilde{F}(t)\tilde{\Gamma}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t) + \tilde{\Gamma}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t)\tilde{F}^T(t) - \tilde{\Gamma}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t)\bar{H}^T(t)\bar{R}^{-1}(t)\bar{H}(t)\tilde{\Gamma}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t) + \tilde{Q}(t). \quad (46)$$

Аналогично уравнения, определяющие ОСКСНФ, согласно Теореме 1, в блочном представлении имеют вид

$$\dot{\mu}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t) = \tilde{F}(t)\mu_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t) + \tilde{L}(t)\tilde{z}(t); \quad (47)$$

$$\dot{\tilde{\Gamma}}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t) = \tilde{F}(t)\tilde{\Gamma}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t) + \tilde{\Gamma}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t)\tilde{F}^T(t) - \tilde{\Gamma}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t)\tilde{H}^T(t)\tilde{R}^{-1}(t)\tilde{S}(t)H(t)\tilde{\Gamma}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t) + \tilde{Q}(t), \quad (48)$$

где $\bar{L}(t) = \tilde{\Gamma}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t)\bar{H}^T(t)\bar{R}^{-1}(t)$, $\tilde{L}(t) = L(t)\tilde{S}(t)$, $L(t) = \tilde{\Gamma}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t)H^T(t)\tilde{R}^{-1}(t)$. Из (45) – (48) следует, что доказательство теоремы сводится к доказательству соотношений

$$\bar{L}(t)\tilde{z}(t) = \tilde{L}(t)\tilde{z}(t), \quad (49)$$

$$\bar{H}^T(t)\bar{R}^{-1}(t)\bar{H}(t) = H^T(t)\tilde{R}^{-1}(t)\tilde{S}(t)H(t). \quad (50)$$

Докажем сначала (50). Введем в рассмотрение булеву $[(l-s) \times l]$ -матрицу E , которая получается из единичной матрицы размера $(l \times l)$ исключением строк с номерами j_1, j_2, \dots, j_s . Так как $\bar{H}(t) = EH(t)$, $\bar{R}(t) = ER(t)E^T$, то доказательство (50) сводится к доказательству соотношения

$$E^T[ER(t)E^T]^{-1}E = \tilde{R}^{-1}(t)\tilde{S}(t). \quad (51)$$

Из (14) с использованием матричного тождества [7]

$$[A + BCB^T]^{-1} = A^{-1} -$$

$$-A^{-1}B[C^{-1} + B^T A^{-1}B]^{-1}B^T A^{-1} \quad (52)$$

следует

$$\tilde{R}^{-1}(t) = R^{-1}(t) - R^{-1}(t)B[\Phi^{-1}(t) + B^T R^{-1}(t)B]^{-1}B^T R^{-1}(t). \quad (53)$$

Умножая обе части (53) слева на B^T и справа на B , а затем сворачивая правую часть по матричному тождеству (52), получаем

$$B^T \tilde{R}^{-1}(t)B = \left[\Phi(t) + [B^T R^{-1}(t)B]^{-1} \right]^{-1},$$

откуда следует

$$\Phi(t) = [B^T \tilde{R}^{-1}(t)B]^{-1} - [B^T R^{-1}(t)B]^{-1}. \quad (54)$$

Умножение обеих частей (54) слева на B и справа на B^T с учетом (14) приводит к формуле

$$\begin{aligned} \tilde{R}(t) - B[B^T \tilde{R}^{-1}(t) B]^{-1} B^T &= \\ = R(t) - B[B^T R^{-1}(t) B]^{-1} B^T. \end{aligned} \quad (55)$$

Из (55) следует, что

$$\begin{aligned} \tilde{R}(t) \left[\tilde{R}^{-1}(t) - \tilde{R}^{-1}(t) B [B^T \tilde{R}^{-1}(t) B]^{-1} B^T \tilde{R}^{-1}(t) \right] \tilde{R}(t) &= \\ = R(t) \left[R^{-1}(t) - R^{-1}(t) B [B^T R^{-1}(t) B]^{-1} B^T R^{-1}(t) \right] R(t). \end{aligned} \quad (56)$$

Пусть $\Psi(t)$ – левая часть (56). Используя для $\tilde{R}(t)$, которые стоят в качестве множителей при внешней квадратной скобке в левой части формулы (56) и представление (14) для $\tilde{R}(t)$, получаем, что

$$\Psi(t) = R(t) \left[\tilde{R}^{-1}(t) - \tilde{R}^{-1}(t) B [B^T \tilde{R}^{-1}(t) B]^{-1} B^T \tilde{R}^{-1}(t) \right] R(t).$$

Таким образом из (14) следует

$$\begin{aligned} \tilde{R}^{-1}(t) - \tilde{R}^{-1}(t) B [B^T \tilde{R}^{-1}(t) B]^{-1} B^T \tilde{R}^{-1}(t) &= \\ = R^{-1}(t) - R^{-1}(t) B [B^T R^{-1}(t) B]^{-1} B^T R^{-1}(t). \end{aligned} \quad (57)$$

Используя (57) в (51), с учетом (56), (20) получаем, что доказательство (50) свелось к доказательству тождества

$$\begin{aligned} R(t) E^T [ER(t) E^T]^{-1} E + \\ + B [B^T R^{-1}(t) B]^{-1} B^T R^{-1}(t) = I_l. \end{aligned} \quad (58)$$

Обозначим

$$\begin{aligned} R(t) E^T [ER(t) E^T]^{-1} E &= A_1, \\ B [B^T R^{-1}(t) B]^{-1} B^T R^{-1}(t) &= A_2. \end{aligned} \quad (59)$$

По построению матриц B и E следует $EB = O$. Использование этого свойства приводит к тому, что

$A_1 A_2 = O$, $A_2 A_1 = O$. Для рангов произвольных матриц A и B справедливы свойства [6]

$$rk[AB] = rk[A^+ AB] = rk[ABB^+]. \quad (60)$$

Учитывая, что для обратимой матрицы $D^+ = D^{-1}$, получаем в результате последовательного применения (60) к A_1 и A_2

$$\begin{aligned} rk[A_1] &= rk[E^T [ER(t) E^T]^{-1} EE^+], \\ rk[A_2] &= rk[B^+ B [B^T R^{-1}(t) B]^{-1} B^T]. \end{aligned} \quad (61)$$

Так как по построению E – матрица с линейно независимыми строками, а B – с линейно независимыми столбцами, то $EE^+ = I_{l-s}$, $B^+ B = I_s$ [6]. Тогда использование (60) в (61) дает $rk[A_1] = rk[E^T] = l-s$, $rk[A_2] = rk[B^T] = s$. Отсюда $rk[A_1] + rk[A_2] = l$. Из (59) получаем, что $A_1^2 = A_1$, $A_2^2 = A_2$, то есть матрицы A_1 и A_2 являются проекционными [9]. Поскольку проекционные матрицы, удовлетворяющие условиям $A_1 A_2 = O$, $A_2 A_1 = O$ и $rk[A_1] + rk[A_2] = l$, обладают свойством $A_1 + A_2 = I_l$ [9], то это с учетом (59) доказывает (58), а тем самым и (50).

Докажем (49). Поскольку, доказав (50), мы тем самым доказали равенство $\tilde{\Gamma}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t) = \tilde{\Gamma}_{N+1}(\tilde{\tau}_N, t)$, то доказательство (49) эквивалентно доказательству соотношению

$$\bar{H}^T(t) \bar{R}^{-1}(t) \tilde{z}(t) = H^T(t) \tilde{R}^{-1}(t) \tilde{S}(t) \tilde{z}(t). \quad (62)$$

Так как $\tilde{z}(t) = E\tilde{z}(t)$, $\bar{H}(t) = EH(t)$, $\bar{R}(t) = ER(t)E^T$, то из (62) следует, что доказательство (49) сводится к доказательству (51), что завершает доказательство теоремы.

ЛИТЕРАТУРА

1. Демин Н.С., Михайлюк В.В. Фильтрация в стохастических динамических системах при аномальных помехах в канале наблюдения. I Системы с непрерывным временем // Изв. РАН – Техн. киберн. 1994. № 4. С.17–27.
2. Демин Н.С., Михайлюк В.В. Фильтрация в стохастических динамических системах при аномальных помехах в канале наблюдения. II Системы с непрерывно-дискретным каналом наблюдения // Изв. РАН – Техн. киберн. 1994. № 6. С. 46–57.
3. Абакумова О.Л., Демин Н.С., Сушко Т.В. Фильтрация стохастических процессов по совокупности непрерывных и дискретных наблюдений с памятью. II Синтез фильтров // Автоматика и телемеханика. 1995. № 10. С. 36–49.
4. Ройттенберг Я.Н. Автоматическое управление. М.: Наука, 1978.
5. Athans M., Tse E. A direct derivation of the optimal linear filter using the maximum principle // IEEE Tras. Autom. Control. 1967. V.AC-12. No. 6. P. 690–698.
6. Алберт А. Регрессия, псевдоинверсия и рекуррентное оценивание. М.: Наука, 1977.
7. Гантмахер Ф.Р. Теория матриц. М.: Наука, 1988.
8. Сейдж Э., Мелс Дж. Теория оценивания и ее применения в связи и управлении. М.: Связь, 1976.
9. Абгарян К.А. Матричные и асимптотические методы в теории линейных систем. М.: Наука, 1973.