

PACS 02.30.Yy

© 2009 г. М.В. ХЛЕБНИКОВ, канд. физ.-мат. наук  
(Институт проблем управления им. В.А. Трапезникова РАН, Москва)

## РОБАСТНАЯ ФИЛЬТРАЦИЯ ПРИ НЕСЛУЧАЙНЫХ ВОЗМУЩЕНИЯХ: МЕТОД ИНВАРИАНТНЫХ ЭЛЛИПСОИДОВ

Предложен простой и универсальный подход к решению задачи робастной фильтрации произвольных ограниченных внешних возмущений с использованием наблюдателя. Подход основан на методе инвариантных эллипсоидов; применение этой концепции позволяет переформулировать исходную проблему в терминах линейных матричных неравенств и свести ее к задачам полуопределенного программирования и одномерной минимизации, легко решаемых численно. В равном объеме рассмотрен как непрерывный, так и дискретный вариант задачи. Эффективность метода продемонстрирована на примере двойного маятника.

### 1. Введение

Задача фильтрации (т.е. оценки состояния динамической системы по измерениям) при случайных возмущениях допускает практически исчерпывающее решение с помощью фильтра Калмана. Однако во многих ситуациях предположение о случайности шумов является неоправданным; часто известно лишь, что все возмущения являются ограниченными, а в остальном произвольными. В этом случае можно строить *гарантированные* (а не вероятностные) оценки состояний. Такой подход был предложен в конце 60-х – начале 70-х годов прошлого века в работах американских ученых Виценхаузена, Бертсекаса и Родеса, Швеппе [1]. Примерно в это же время подобные проблемы разрабатывались в семинаре Н.Н. Красовского такими исследователями как А.Б. Куржанский, А.И. Субботин, Ю.С. Осипов и другие, см. [2]. Существенный вклад в этот круг исследований внес Ф.И. Черноусько [3]. В частности, в [1–3] была развита *эллипсоидальная* техника фильтрации. Обзор результатов в этой области можно найти в [4–8].

В [9] рассматривалась проблема фильтрации с ограниченными неслучайными возмущениями, однако лишь для *стационарных* задач, когда все параметры модели не зависят от времени. Более того, искалась оценка состояния, такая что ее ошибка гарантированно заключена в единый эллипсоид (*инвариантный эллипсоид*) для всех моментов времени, т.е. оценка является равномерной. Сам фильтр также искался в классе линейных стационарных фильтров. В этом суженном классе задач и оценок проблема оказалась полностью разрешимой, т.е. удалось построить *оптимальный* фильтр и оценку состояния. Этим данная постановка задачи отличается от упомянутых выше; там рассматривались более общие модели, однако получаемое решение было лишь субоптимальным, а равномерность оценок не имела места. С технической точки зрения в [9] применен аппарат линейных матричных неравенств [10, 11], который хорошо зарекомендовал себя в анализе и синтезе систем управления, но не очень широко применялся в задачах фильтрации.

Настоящая статья является продолжением работы [9]. В ней проблема фильтрации с ограниченными неслучайными возмущениями рассматривается для системы с матричными ограниченными в норме неопределенностями. В равном объеме рассмотрен как непрерывный, так и дискретный вариант задачи.

## 2. Непрерывный случай

Рассмотрим линейную непрерывную динамическую систему

$$(1) \quad \begin{aligned} \dot{x} &= (A + \Delta A(t))x + (D_1 + \Delta D_1(t))w, \\ y &= Cx + D_2w, \end{aligned}$$

где  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ ,  $D_1 \in \mathbb{R}^{n \times m}$ ,  $C \in \mathbb{R}^{l \times n}$ ,  $D_2 \in \mathbb{R}^{l \times m}$ ,  $x(t) \in \mathbb{R}^n$  – фазовое состояние системы,  $y(t) \in \mathbb{R}^l$  – выход системы,  $w(t) \in \mathbb{R}^m$  – внешние возмущения, удовлетворяющие ограничению<sup>1</sup>

$$(2) \quad \|w(t)\| \leq 1, \quad \forall t \geq 0,$$

а

$$(3) \quad \begin{aligned} \Delta A(t) &= F_A \Delta_A(t) H_A, \\ \Delta D_1(t) &= F_{D_1} \Delta_{D_1}(t) H_{D_1}, \end{aligned}$$

где  $F_A, F_{D_1}, H_A, H_{D_1}$  – постоянные матрицы соответствующих размерностей, а матричные неопределенности  $\Delta_A(t)$  и  $\Delta_{D_1}(t)$  удовлетворяют ограничению

$$(4) \quad \|\Delta(t)\| \leq 1 \quad \text{или} \quad \|\Delta(t)\|_F \leq 1 \quad \forall t \geq 0.$$

Таким образом, рассматриваются  $L_\infty$ -ограниченные внешние возмущения. Отметим, что никаких других ограничений на возмущение  $w(t)$  не накладывается; так, оно не предполагается ни случайным, ни гармоническим. Будем полагать, что матрица  $A$  гурвицева – действительные части ее собственных значений отрицательны, пара  $(A, D_1)$  управляема, а  $C$  – матрица максимального ранга; кроме того, будем полагать, что  $D_1 D_2^T = 0$ .

Пусть состояние  $x$  системы недоступно измерению и информация о системе предоставляется ее выходом  $y$ . Построим фильтр, описываемый линейным дифференциальным уравнением относительно оценки состояния  $\hat{x}$ , включающим в себя рассогласование выхода  $y$  и его прогноза  $C\hat{x}$ :

$$(5) \quad \dot{\hat{x}} = A\hat{x} + F(y - C\hat{x}), \quad F \in \mathbb{R}^{n \times l}.$$

Подчеркнем, что структура фильтра задается заранее – он является линейным стационарным, подлжит выбору лишь постоянная матрица  $F$ . Эта структура такая же, как в известном *наблюдателе Люенбергера*. Введем в рассмотрение *невязку*  $e(t) = x(t) - \hat{x}(t)$ , она характеризует собой точность фильтрации; согласно (1), (5) она будет удовлетворять дифференциальному уравнению

$$(6) \quad \dot{e} = (A - FC)e + \Delta Ax + (D_1 + \Delta D_1 - FD_2)w.$$

Таким образом, приходим к системе

$$(7) \quad \begin{cases} \dot{x} = (A + \Delta A)x + (D_1 + \Delta D_1)w, \\ \dot{e} = \Delta Ax + (A - FC)e + (D_1 + \Delta D_1 - FD_2)w. \end{cases}$$

<sup>1</sup> Здесь и далее  $\|\cdot\|$  – евклидова норма вектора и спектральная норма матрицы,  $\|\cdot\|_F$  – фробениусова норма матрицы,  $I$  – единичная матрица соответствующей размерности, а матричные неравенства понимаются в смысле знакоопределенности матриц.

Задачей является нахождение минимального (в определенном смысле) единого эллипсоида, содержащего невязку  $e$ . Идеология инвариантных эллипсоидов для задач анализа и синтеза систем управления применялась в [10, 12–14]. Здесь она используется для задач фильтрации. Несколько изменим стандартное определение, чтобы включить случай больших начальных уклонений. Эллипсоид с центром в начале координат

$$(8) \quad \mathcal{E} = \{e \in \mathbb{R}^n : e^T P^{-1} e \leq 1\}, \quad P > 0,$$

называется *инвариантным* для динамической системы (6), если:

1) из условия  $e(0) \in \mathcal{E}$  (малые уклонения) следует  $e(t) \in \mathcal{E}$  для всех моментов времени  $t \geq 0$ ;

2) при  $e(0) \notin \mathcal{E}$  (большие уклонения) будет  $e(t) \rightarrow \mathcal{E}, t \rightarrow \infty$  (при этом, возможно,  $e(t) \in \mathcal{E}$  при  $t \geq T$  для некоторого  $T > 0$ ). Таким образом, оценивается асимптотическая (а при малых уклонениях и равномерная по  $t$ ) точность фильтрации.

Прежде всего отметим, что из условия управляемости следует существование хотя бы одного инвариантного эллипсоида. Инвариантных эллипсоидов много, цель работы – при фиксированном стабилизирующем  $F$  найти минимальный из них, а затем добиться минимума этого эллипсоида по  $F$ . Минимальность можно понимать в разных смыслах, здесь будем считать тот эллипсоид *минимальным*, у которого сумма квадратов полуосей наименьшая, т.е. такой, для которого след матрицы  $P$  минимален. Другие критерии будут упомянуты ниже.

Пусть  $g = \begin{pmatrix} x \\ e \end{pmatrix}$  является решением дифференциального уравнения

$$(9) \quad \dot{g} = \underbrace{\begin{pmatrix} A + \Delta A & 0 \\ \Delta A & A - FC \end{pmatrix}}_{\tilde{A}} g + \underbrace{\begin{pmatrix} D_1 + \Delta D_1 \\ D_1 + \Delta D_1 - FD_2 \end{pmatrix}}_{\tilde{D}} w.$$

Поступим следующим образом: заключим  $g$  в эллипсоид  $\mathcal{E}_g$ , порожденный матрицей

$$P = \begin{pmatrix} P_1 & 0 \\ 0 & P_2 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{2n \times 2n}, \quad P > 0,$$

и будем минимизировать (по критерию следа) ограничивающий эллипсоид, порожденный матрицей  $P_2$ .

*Теорема 1. Решение  $\hat{Q}_2$  и  $\hat{Y}$  задачи минимизации*

$$\text{tr } H \rightarrow \min$$

*при ограничениях*

$$(10) \quad \begin{pmatrix} A^T Q_1 + Q_1 A + \alpha Q_1 + \varepsilon_1 H_A^T H_A & 0 & Q_1 D_1 & Q_1 F_A & Q_1 F_{D_1} \\ 0 & A^T Q_2 + Q_2 A - Y C - C^T Y^T + \alpha Q_2 & Q_2 D_1 - Y D_2 & Q_2 F_A & Q_2 F_{D_1} \\ D_1^T Q_1 & D_1^T Q_2 - D_2^T Y^T & -\alpha I + \varepsilon_2 H_{D_1}^T H_{D_1} & 0 & 0 \\ F_A^T Q_1 & F_A^T Q_2 & 0 & -\varepsilon_1 I & 0 \\ F_{D_1}^T Q_1 & F_{D_1}^T Q_2 & 0 & 0 & -\varepsilon_2 I \end{pmatrix} \leq 0,$$

$$(11) \quad \begin{pmatrix} H & I \\ I & Q_2 \end{pmatrix} \geq 0,$$

где минимизация проводится по матричным переменным  $Q_1 = Q_1^T \in \mathbb{R}^{n \times n}$ ,  $Q_2 = Q_2^T \in \mathbb{R}^{n \times n}$ ,  $Y \in \mathbb{R}^{n \times l}$  и  $H = H^T \in \mathbb{R}^{n \times n}$ ,  $\varepsilon_1, \varepsilon_2 \in \mathbb{R}$  и числовому параметру  $\alpha > 0$ , определяет матрицу  $\hat{F}_2 = \hat{Q}_2^{-1}$  минимального ограничивающего эллипсоида, а также соответствующую этому эллипсоиду матрицу наблюдателя

$$\hat{F} = \hat{Q}_2^{-1} \hat{Y}.$$

Доказательство теоремы 1 приведено в Приложении.

Отметим, что при фиксированном  $\alpha$  данная задача сводится к минимизации линейной функции при ограничениях, представляющих собой линейные матричные неравенства, т.е. к задаче полуопределенного программирования (*Semi-Definite Programming, SDP*), которая принадлежит к классу задач выпуклой оптимизации. Для ее численного решения существует множество пакетов, в частности SeDuMi Toolbox, YALMIP Toolbox, а также LMI Toolbox системы МАТЛАВ [15]. Одномерная минимизация по  $\alpha$  всегда оказывалась выпуклой, однако строгое обоснование этого факта остается открытой задачей.

### 3. Дискретный случай

Рассмотрим линейную дискретную систему

$$(12) \quad \begin{cases} x_{k+1} = (A + \Delta A_k)x_k + (D_1 + \Delta D_{1k})w_k, \\ y_k = Cx_k + D_2w_k, \end{cases}$$

где  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ ,  $D_1 \in \mathbb{R}^{n \times m}$ ,  $D_2 \in \mathbb{R}^{l \times m}$ ,  $C \in \mathbb{R}^{l \times n}$  с состоянием  $x_k \in \mathbb{R}^n$ , наблюдаемым выходом  $y_k \in \mathbb{R}^l$  и внешним возмущением  $w_k \in \mathbb{R}^m$ , ограниченным во все моменты времени:

$$\|w_k\| \leq 1, \quad k = 0, 1, 2, \dots,$$

а

$$(13) \quad \begin{aligned} \Delta A_k &= F_A \Delta_{A_k} H_A, \\ \Delta D_{1k} &= F_{D_1} \Delta_{D_{1k}} H_{D_1}, \end{aligned}$$

где  $F_A, F_{D_1}, H_A, H_{D_1}$  – постоянные матрицы соответствующих размерностей, а матричные неопределенности  $\Delta_{A_k}$  и  $\Delta_{D_{1k}}$  удовлетворяют ограничению

$$(14) \quad \|\Delta_k\| \leq 1 \quad \text{или} \quad \|\Delta_k\|_F \leq 1 \quad \forall k = 1, 2, \dots$$

Таким образом, рассматриваются  $l_\infty$ -ограниченные внешние возмущения. Будем полагать, что система (12) устойчива (т.е. матрица  $A$  шуровская – ее собственные значения лежат внутри единичного круга), пара  $(A, D_1)$  управляема, а  $C$  – матрица максимального ранга. Кроме того, будем полагать, что  $D_1 D_2^T = 0$ .

Построим фильтр, описываемый линейным уравнением с постоянной матрицей  $F$  относительно оценки состояния  $\hat{x}_k$ :

$$(15) \quad \hat{x}_{k+1} = A\hat{x}_k + F(y_k - C\hat{x}_k), \quad F \in \mathbb{R}^{n \times l}.$$

Подчеркнем, что структура фильтра задается заранее – он является линейным стационарным, подлжит выбору лишь постоянная матрица  $F$ . Эта структура такая же, как в известном наблюдателе Люенбергера. Введем в рассмотрение невязку

$e_k = x_k - \widehat{x}_k$ , она характеризует собой точность фильтрации; согласно (12), (15) она будет удовлетворять разностному уравнению

$$(16) \quad e_{k+1} = (A - FC)e_k + \Delta A_k x_k + (D_1 + \Delta D_{1k} - FD_2)w_k.$$

Таким образом, приходим к системе

$$(17) \quad \begin{cases} x_{k+1} = (A + \Delta A_k)x_k + (D_1 + \Delta D_{1k})w_k, \\ e_{k+1} = (A - FC)e_k + \Delta A_k x_k + (D_1 + \Delta D_{1k} - FD_2)w_k. \end{cases}$$

Задача состоит в нахождении минимального (в определенном смысле) единого эллипсоида, содержащего невязку  $e$ . Определение инвариантного эллипсоида остается по существу таким же, как и в непрерывном случае: эллипсоид

$$(18) \quad \mathcal{E} = \{e_k \in \mathbb{R}^n : e_k^T P^{-1} e_k \leq 1\}, \quad P > 0,$$

называется инвариантным для дискретной системы (16), если из условия  $e_0 \in \mathcal{E}$  (малые отклонения) следует выполнение условия  $e_k \in \mathcal{E}$  для всех моментов времени  $k = 1, 2, \dots$ , а из  $e_0 \notin \mathcal{E}$  (большие отклонения) следует  $e_k \rightarrow \mathcal{E}, k \rightarrow \infty$ .

Пусть  $g_k = \begin{pmatrix} x_k \\ e_k \end{pmatrix}$  является решением разностного уравнения

$$(19) \quad g_{k+1} = \underbrace{\begin{pmatrix} A + \Delta A_k & 0 \\ \Delta A_k & A - FC \end{pmatrix}}_{\tilde{A}} g_k + \underbrace{\begin{pmatrix} D_1 + \Delta D_{1k} \\ D_1 + \Delta D_{1k} - FD_2 \end{pmatrix}}_{\tilde{D}} w_k.$$

Поступим следующим образом: заключим  $g_k$  в эллипсоид  $\mathcal{E}_g$ , порожденный матрицей

$$P = \begin{pmatrix} P_1 & 0 \\ 0 & P_2 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{2n \times 2n}, \quad P > 0,$$

и будем минимизировать (по критерию следа) ограничивающий эллипсоид, порожденный матрицей  $P_2$ .

*Теорема 2. Решение  $\widehat{Q}_2$  и  $\widehat{Y}$  задачи минимизации*

$$\text{tr } H \rightarrow \min$$

*при ограничениях*

$$(20) \quad \begin{pmatrix} -Q_1 & 0 & Q_1 D_1 & Q_1 A & 0 & Q_1 F_A & Q_1 F_{D_1} \\ 0 & -Q_2 & Q_2 D_1 - Y D_2 & 0 & Q_2 A - Y C & Q_2 F_A & Q_2 F_{D_1} \\ D_1^T Q_1 & D_1^T Q_2 - D_2^T Y^T & -(1-\alpha)I + \varepsilon_2 H_{D_1}^T H_{D_1} & 0 & 0 & 0 & 0 \\ A^T Q_1 & 0 & 0 & -\alpha Q_1 + \varepsilon_1 H_A^T H_A & 0 & 0 & 0 \\ 0 & A^T Q_2 - C^T Y^T & 0 & 0 & -\alpha Q_2 & 0 & 0 \\ F_A^T Q_1 & F_A^T Q_2 & 0 & 0 & 0 & -\varepsilon_1 I & 0 \\ F_{D_1}^T Q_1 & F_{D_1}^T Q_2 & 0 & 0 & 0 & 0 & -\varepsilon_2 I \end{pmatrix} \leq 0,$$

$$(21) \quad \begin{pmatrix} H & I \\ I & Q_2 \end{pmatrix} \geq 0,$$

где минимизация проводится по матричным переменным  $Q_1 = Q_1^T \in \mathbb{R}^{n \times n}$ ,  $Q_2 = Q_2^T \in \mathbb{R}^{n \times n}$ ,  $Y \in \mathbb{R}^{n \times l}$  и  $H = H^T \in \mathbb{R}^{n \times n}$ ,  $\varepsilon_1, \varepsilon_2 \in \mathbb{R}$  и числовому параметру

$0 < \alpha < 1$ , определяет матрицу  $\hat{P}_2 = \hat{Q}_2^{-1}$  минимального ограничивающего эллипсоида, а также соответствующую этому эллипсоиду матрицу наблюдателя

$$\hat{F} = \hat{Q}_2^{-1} \hat{Y}.$$

Доказательство теоремы 2 приведено в Приложении.

#### 4. Возможные обобщения

В некоторых случаях имеется *априорная информация о начальном состоянии* системы  $x(0) \in E_0$ , где  $E_0 = \{x : x^T P_0^{-1} x \leq 1\}$ . Тогда, выбирая  $\hat{x}(0) = 0$ , можно гарантировать, что  $e(0) \in E_0$ . Если потребовать, чтобы  $E_0 \subset \mathcal{E}$ , то можно гарантировать, что  $e(t) \in \mathcal{E}$  для всех  $t$ . Итак, если к системе линейных матричных неравенств в теореме 1 (или 2) добавить еще одно  $Q \leq P_0^{-1}$ , то получим не только асимптотическую, но и справедливую для всех моментов времени оценку точности фильтрации.

Нередко нужно оценивать качество фильтрации *не всех координат* состояния  $x$ , а лишь некоторых. Пусть имеется выход  $y_1 = C_1 x$  (например, одна из координат состояния) и желательно сделать ошибку его оценки  $e_1 = y_1 - \hat{y}_1 = C_1(x - \hat{x})$  возможно малой. Тогда задача сводится к минимизации  $\text{tr } C_1 P C_1^T$  вместо  $\text{tr } P$ , что легко может быть записано в форме, аналогичной теоремам 1 и 2.

Отметим также, что можно воспользоваться и *иными критериями оптимальности* вместо суммы квадратов полуосей эллипсоида. Например, можно минимизировать  $L_\infty$  норму невязки (как это сделано в [12]), т.е. радиус шара, содержащего эллипсоид  $\mathcal{E}$ . Для этого потребуем  $r \rightarrow \max$  при дополнительном ограничении  $Q \geq rI$ .

#### 5. Примеры

1. Продемонстрируем предложенный подход к робастной фильтрации ограниченных внешних возмущений с использованием инвариантных эллипсоидов на примере задачи оценивания состояния *двойного пружинного маятника*, движущегося в вязкой среде. Вектор состояния системы выберем в форме  $x = (x_1^T \ x_2^T \ v_1^T \ v_2^T)^T$ , где  $x_1, x_2$  – координаты “левого” и “правого” грузика, а  $v_1, v_2$  – их скорости. Пусть наблюдаемый выход системы имеет вид  $y = (x_1^T \ x_2^T)^T$ , а минимизируемый выход равен  $y_1 = (v_1^T \ v_2^T)^T$ . Будем полагать, что на скорости левого и правого грузиков влияет внешнее возмущение  $w = (w_1^T \ w_2^T)^T$ . Непрерывная модель возмущенных колебаний системы описывается уравнениями

$$\begin{aligned} \dot{x} &= \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ -\frac{k_1 + k_2}{m_1} & \frac{k_2}{m_1} & -\gamma & 0 \\ \frac{k_2}{m_2} & -\frac{k_2}{m_2} & 0 & -\gamma \end{pmatrix} x + \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \\ \frac{1}{m_1} & 0 \\ 0 & \frac{1}{m_2} \end{pmatrix} w, \\ y &= \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} x, \\ y_1 &= \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} x. \end{aligned}$$

Случай, когда параметры системы единичны, коэффициент сопротивления среды равен 0,2, а неопределенность заключена в коэффициенте жесткости левой пружины системы:

$$k_1 = 1 + \delta\Delta(t), \quad \delta = \text{const},$$

приводит к системе

$$\begin{aligned} \dot{x} &= (A + F_A\Delta(t)H_A)x + Dw, \\ y &= Cx, \end{aligned}$$

с матричной неопределенностью  $\Delta(t)$ , где

$$\begin{aligned} A &= \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ -2 & 1 & -0,2 & 0 \\ 1 & -1 & 0 & -0,2 \end{pmatrix}, \quad D = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \\ C &= \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}, \quad C_1 = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, \\ F_A &= \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ -\delta \\ 0 \end{pmatrix}, \quad H_A = (1 \ 0 \ 0 \ 0). \end{aligned}$$

Полагая  $P_0 = 0,01I$ ,  $\delta = 0,03$ , воспользовавшись теоремой 1 и минимизируя по  $\alpha$ , находим матрицы фильтра

$$\hat{F} \approx \begin{pmatrix} 42,5872 & 0,2432 \\ 0,1613 & 53,4678 \\ 389,2948 & 26,7180 \\ 24,3808 & 839,3557 \end{pmatrix}$$

и инвариантного эллипсоида

$$\hat{P}_2 \approx \begin{pmatrix} 0,0013 & 0,0000 & 0,0092 & 0,0004 \\ 0,0000 & 0,0013 & 0,0004 & 0,0147 \\ 0,0092 & 0,0004 & 0,2577 & 0,0260 \\ 0,0004 & 0,0147 & 0,0260 & 0,6593 \end{pmatrix},$$

обеспечивающего минимум эллипса, содержащего невязку  $e_1$ .

На рис. 1 изображен этот эллипс, а также две траектории  $e_1(t)$  (для больших и малых уклонений). На рис. 2 показаны траектории  $v_2(t)$  (сплошной линией) и  $\hat{v}_2(t)$  (пунктиром). Видно, что точность фильтрации весьма высока (для координаты  $v_1(t)$  она еще выше).

2. Рассмотрим дискретную систему с матричной неопределенностью  $\Delta(t)$ , где

$$\begin{aligned} A &= \begin{pmatrix} 0,9393 & 0,0303 & 0,2388 & 0,0025 \\ 0,0303 & 0,9696 & 0,0025 & 0,2413 \\ -0,4751 & 0,2363 & 0,8916 & 0,0298 \\ 0,2363 & -0,2388 & 0,0298 & 0,9213 \end{pmatrix}, \quad D = \begin{pmatrix} 0,0002 \\ 0,0306 \\ 0,0025 \\ 0,2413 \end{pmatrix}, \\ C &= \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}, \quad C_1 = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, \\ F_A &= \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ -\delta \\ 0 \end{pmatrix}, \quad H_A = (1 \ 0 \ 0 \ 0). \end{aligned}$$

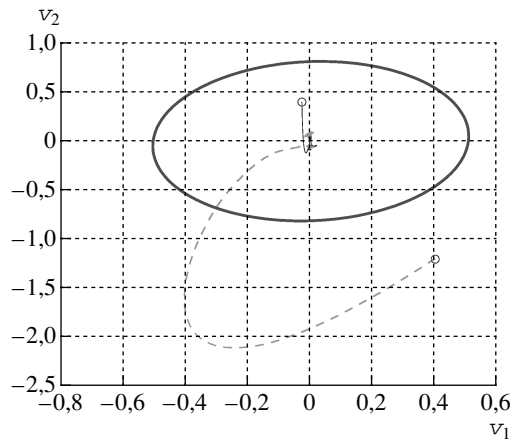


Рис. 1. Оценка (эллипс) и траектории невязок.

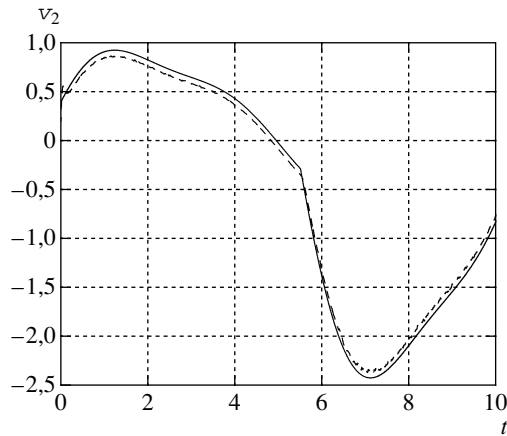


Рис. 2. Фильтрация координаты  $v_2$ .

Полагая  $P_0 = 0,01I$ ,  $\delta = 0,0075$ , воспользовавшись теоремой 2 и минимизируя по  $\alpha$ , находим матрицы фильтра

$$\hat{F} \approx \begin{pmatrix} 1,8224 & 0,4577 \\ 0,0419 & 2,8372 \\ 2,8219 & 1,9888 \\ 0,3554 & 6,9255 \end{pmatrix}$$

и инвариантного эллипсоида

$$\hat{P}_2 \approx \begin{pmatrix} 0,1600 & 0,0035 & 0,5979 & 0,0290 \\ 0,0035 & 0,0911 & 0,1686 & 0,7032 \\ 0,5979 & 0,1686 & 5,2427 & 1,3321 \\ 0,0290 & 0,7032 & 1,3321 & 5,4924 \end{pmatrix},$$

обеспечивающего минимум эллипса, содержащего невязку  $e_1$ .



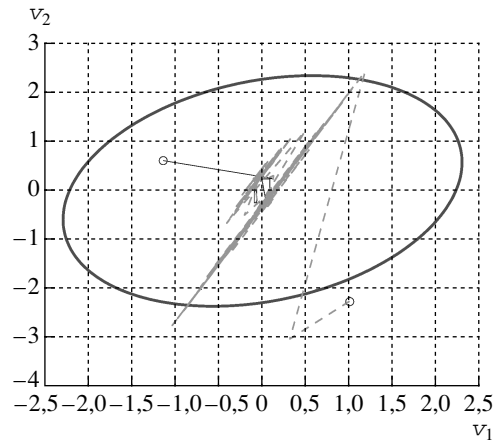


Рис. 3. Оценка (эллипс) и траектории невязок.

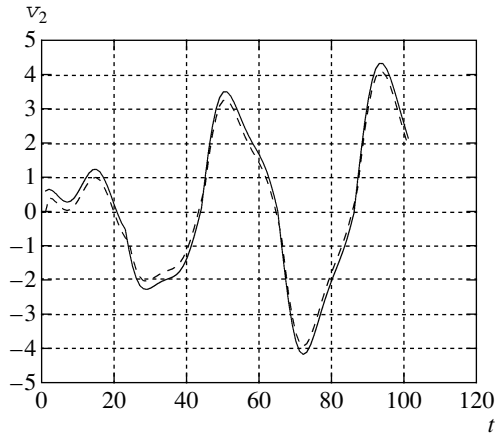


Рис. 4. Фильтрация координаты  $v_2$ .

На рис. 3 изображен этот эллипс, а также две траектории  $e_1(t)$  (для больших и малых уклонений). На рис. 4 показаны траектории  $v_2(t)$  (сплошной линией) и  $\hat{v}_2(t)$  (пунктиром). Видно, что точность фильтрации весьма высока (для координаты  $v_1(t)$  она еще выше).

## 6. Заключение

Предложен простой и универсальный подход к решению задачи робастной фильтрации произвольных ограниченных внешних возмущений с использованием наблюдателя. Подход основан на методе инвариантных эллипсоидов; применение этой концепции позволяет переформулировать исходную проблему в терминах линейных матричных неравенств и свести ее к задачам полуопределенного программирования и одномерной минимизации, легко решаемых численно. Эффективность метода продемонстрирована на примере двойного маятника.

Автор искренне признателен Б.Т. Поляку за полезные обсуждения и внимание к работе.

## ПРИЛОЖЕНИЕ

*Лемма П.1.* Пусть  $M, N, \Delta$  – матрицы соответствующих размерностей. Тогда

$$M\Delta N + (M\Delta N)^T \leq \varepsilon MM^T + \frac{1}{\varepsilon} N^T N$$

для любого  $\varepsilon > 0$  и всех  $\Delta$  таких, что  $\|\Delta\| \leq 1$  или  $\|\Delta\|_F \leq 1$ .

*Доказательство леммы П.1.* Положим  $L = \begin{pmatrix} M & N^T \end{pmatrix}^T$ , тогда утверждение леммы примет вид

$$L^T \begin{pmatrix} 0 & \Delta \\ \Delta^T & 0 \end{pmatrix} L \leq L^T \begin{pmatrix} \varepsilon I & 0 \\ 0 & \frac{1}{\varepsilon} I \end{pmatrix} L,$$

или

$$L^T \begin{pmatrix} \varepsilon I & -\Delta \\ -\Delta^T & \frac{1}{\varepsilon} I \end{pmatrix} L \geq 0.$$

Остается заметить, что по формуле Шура матрица  $\begin{pmatrix} \varepsilon I & -\Delta \\ -\Delta^T & \frac{1}{\varepsilon} I \end{pmatrix}$  неотрицательно определена при  $\Delta^T \Delta \leq I$ , т.е. при  $\|\Delta\| \leq 1$ .

Второе утверждение леммы вытекает из того, что  $\|\Delta\| \leq \|\Delta\|_F$ . Лемма доказана.  $\square$

*Лемма П.2.* Пусть  $G$  – симметрическая матрица,  $M_1, \dots, M_r$  и  $N_1, \dots, N_r$  – матрицы соответствующих размерностей. Тогда если

$$\exists \varepsilon_1, \dots, \varepsilon_r > 0: \quad G + \sum_{i=1}^r \left( \varepsilon_i M_i M_i^T + \frac{1}{\varepsilon_i} N_i^T N_i \right) \leq 0,$$

то

$$G + \sum_{i=1}^r (M_i \Delta_i N_i + (M_i \Delta_i N_i)^T) \leq 0, \quad \forall \Delta_i: \|\Delta_i\| \leq 1 \text{ или } \|\Delta_i\|_F \leq 1, \quad i = 1, \dots, r.$$

*Доказательство леммы П.2.* Применяя лемму П.1 к  $M_i, \Delta_i, N_i$  и  $\varepsilon_i$ ,  $i = 1, \dots, r$ , имеем:

$$M_i \Delta_i N_i + (M_i \Delta_i N_i)^T \leq \varepsilon_i M_i M_i^T + \frac{1}{\varepsilon_i} N_i^T N_i, \quad i = 1, \dots, r.$$

Складывая полученные матричные неравенства, находим, что

$$G + \sum_{i=1}^r (M_i \Delta_i N_i + (M_i \Delta_i N_i)^T) \leq G + \sum_{i=1}^r \left( \varepsilon_i M_i M_i^T + \frac{1}{\varepsilon_i} N_i^T N_i \right) \leq 0.$$

Лемма доказана.  $\square$

Доказательство теоремы 1. Введем в рассмотрение функцию Ляпунова

$$V(g) = g^T Q g, \quad Q = \begin{pmatrix} Q_1 & 0 \\ 0 & Q_2 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{2n \times 2n}, \quad Q > 0,$$

построенную на решениях уравнения (9). Тогда

$$\dot{V}(g) = (\tilde{A}g + \tilde{D}w)^T Q g + g^T Q (\tilde{A}g + \tilde{D}w) = g^T (\tilde{A}^T Q + Q \tilde{A}) g + 2g^T Q \tilde{D}w.$$

Чтобы траектории системы (9) не вышли за границу эллипсоида  $\mathcal{E}_g$ , потребуем, чтобы при  $V(g) \geq 1$  и  $w^T w \leq 1$  выполнялось  $\dot{V}(g) \leq 0$ . Итак,

$$(П.1) \quad g^T (\tilde{A}^T Q + Q \tilde{A}) g + 2w^T \tilde{D}^T Q g \leq 0, \quad \forall (g, w) : \quad g^T Q g \geq 1, \quad w^T w \leq 1.$$

Применим теперь  $S$ -теорему для двух квадратичных форм [16], тогда (П.1) эквивалентно следующему линейному матричному неравенству при некоторых значениях  $\alpha, \beta$  таких, что  $\alpha \geq \beta \geq 0$ :

$$\begin{pmatrix} \tilde{A}^T Q + Q \tilde{A} + \alpha Q & Q \tilde{D} \\ \tilde{D}^T Q & -\beta I \end{pmatrix} \leq 0$$

или

$$\begin{pmatrix} (A + \Delta A)^T Q_1 + Q_1 (A + \Delta A) + \alpha Q_1 & (\Delta A)^T Q_2 & Q_1 (D_1 + \Delta D_1) \\ Q_2 \Delta A & (A - FC)^T Q_2 + Q_2 (A - FC) + \alpha Q_2 & Q_2 (D_1 + \Delta D_1 - FD_2) \\ (D_1 + \Delta D_1)^T Q_1 & (D_1 + \Delta D_1 - FD_2)^T Q_2 & -\beta I \end{pmatrix} \leq 0.$$

Таким образом, условие инвариантности эллипсоида с матрицей  $P = Q^{-1} > 0$  эквивалентно выполнению последнего линейного матричного неравенства при некоторых  $\alpha \geq \beta > 0$ . Поскольку ищутся минимальные эллипсоиды, то  $\beta = \beta_{\max} = \alpha$ .

Пусть существует  $\alpha > 0$  такое, что полученное неравенство выполняется при всех допустимых значениях матричных неопределенностей.

Вводя матричную переменную  $Y = Q_2 F$ , исключаем  $F$ :

$$\begin{pmatrix} (A + \Delta A)^T Q_1 + Q_1 (A + \Delta A) + \alpha Q_1 & (\Delta A)^T Q_2 & Q_1 (D_1 + \Delta D_1) \\ Q_2 \Delta A & A^T Q_2 + Q_2 A - Y C - C^T Y^T + \alpha Q_2 & Q_2 (D_1 + \Delta D_1) - Y D_2 \\ (D_1 + \Delta D_1)^T Q_1 & (D_1 + \Delta D_1)^T Q_2 - D_2^T Y^T & -\alpha I \end{pmatrix} \leq 0.$$

Пусть существует  $\alpha > 0$  такое, что полученное неравенство выполняется при всех допустимых значениях матричных неопределенностей. Тогда

$$\begin{aligned} & \begin{pmatrix} A^T Q_1 + Q_1 A + \alpha Q_1 & 0 & Q_1 D_1 \\ 0 & A^T Q_2 + Q_2 A - Y C - C^T Y^T + \alpha Q_2 & Q_2 D_1 - Y D_2 \\ D_1^T Q_1 & D_1^T Q_2 - D_2^T Y^T & -\alpha I \end{pmatrix} + \\ & + \begin{pmatrix} Q_1 F_A \\ Q_2 F_A \\ 0 \end{pmatrix} \Delta_A \begin{pmatrix} H_A & 0 & 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} H_A^T \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \Delta_A^T \begin{pmatrix} F_A^T Q_1 & F_A^T Q_2 & 0 \end{pmatrix} + \\ & + \begin{pmatrix} Q_1 F_{D_1} \\ Q_2 F_{D_1} \\ 0 \end{pmatrix} \Delta_{D_1} \begin{pmatrix} 0 & 0 & H_{D_1} \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ H_{D_1}^T \end{pmatrix} \Delta_{D_1}^T \begin{pmatrix} F_{D_1}^T Q_1 & F_{D_1}^T Q_2 & 0 \end{pmatrix} \leq 0, \end{aligned}$$

что, по лемме П.2, выполняется, если существуют  $\varepsilon_1, \varepsilon_2 > 0$  такие, что

$$\begin{aligned} & \left( \begin{array}{ccc} A^T Q_1 + Q_1 A + \alpha Q_1 & 0 & Q_1 D_1 \\ 0 & A^T Q_2 + Q_2 A - Y C - C^T Y^T + \alpha Q_2 & Q_2 D_1 - Y D_2 \\ D_1^T Q_1 & D_1^T Q_2 - D_2^T Y^T & -\alpha I \end{array} \right) + \\ & + \frac{1}{\varepsilon_1} \begin{pmatrix} Q_1 F_A \\ Q_2 F_A \\ 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} F_A^T Q_1 & F_A^T Q_2 & 0 \end{pmatrix} + \varepsilon_1 \begin{pmatrix} H_A^T \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} H_A & 0 & 0 \end{pmatrix} + \\ & + \frac{1}{\varepsilon_2} \begin{pmatrix} Q_1 F_{D_1} \\ Q_2 F_{D_1} \\ 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} F_{D_1}^T Q_1 & F_{D_1}^T Q_2 & 0 \end{pmatrix} + \varepsilon_2 \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ H_{D_1}^T \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 0 & H_{D_1} \end{pmatrix} \leq 0. \end{aligned}$$

По лемме Шура полученное матричное неравенство эквивалентно неравенству (10).

Чтобы свести задачу минимизации  $\text{tr } P_2 = \text{tr } Q_2^{-1}$  к линейной, введем матрицу  $H = H^T$  такую, что  $Q_2^{-1} \leq H$ ; последнее неравенство эквивалентно линейному матричному неравенству (11). В результате пришли к задаче минимизации

$$\text{tr } H \rightarrow \min$$

при ограничениях (10), (11). □

*Доказательство теоремы 2.* Для функции Ляпунова

$$V(g_k) = g_k^T Q g_k, \quad Q = P^{-1} \in \mathbb{R}^{n \times n}, \quad Q > 0,$$

имеем

$$\begin{aligned} V(g_{k+1}) &= (\tilde{A} g_k + \tilde{D} w_k)^T Q (\tilde{A} g_k + \tilde{D} w_k) = \\ &= g_k^T \tilde{A}^T Q \tilde{A} g_k + w_k^T \tilde{D}^T Q \tilde{D} w_k + 2 g_k^T \tilde{A}^T Q \tilde{D} w_k. \end{aligned}$$

Чтобы траектории системы (19) не вышли за границу эллипсоида  $\mathcal{E}_g$ , потребуем, чтобы при  $V(g_k) \leq 1$  и  $w^T w \leq 1$  выполнялось  $V(g_{k+1}) \leq 1$ . Итак,

$$\begin{aligned} \text{(П.2)} \quad & g_k^T \tilde{A}^T Q \tilde{A} g_k + w_k^T \tilde{D}^T Q \tilde{D} w_k + 2 g_k^T \tilde{A}^T Q \tilde{D} w_k \leq 1, \\ & \forall (g_k, w_k) : g_k^T Q g_k \leq 1, \quad w_k^T w_k \leq 1. \end{aligned}$$

Применим теперь  $S$ -теорему для двух квадратичных форм, тогда (П.2) эквивалентно линейному матричному неравенству

$$\text{(П.3)} \quad \begin{pmatrix} \tilde{A}^T Q \tilde{A} - \alpha Q & \tilde{A}^T Q \tilde{D} \\ \tilde{D}^T Q \tilde{A} & \tilde{D}^T Q \tilde{D} - \beta I \end{pmatrix} \leq 0$$

при некоторых значениях  $\alpha, \beta \geq 0$  таких, что  $\alpha + \beta \leq 1$ . С использованием леммы Шура неравенство (П.3) переписывается в виде

$$\tilde{A}^T Q \tilde{A} - \alpha Q \leq \tilde{A}^T Q \tilde{D} \left( \tilde{D}^T Q \tilde{D} - \beta I \right)^{-1} \tilde{D}^T Q \tilde{A}.$$

Поскольку ищутся *минимальные* эллипсоиды, т.е. с наибольшей матрицей  $Q$ , а с другой стороны, должно быть  $\tilde{D}^T Q \tilde{D} - \beta I \leq 0$ , то

$$\beta = \beta_{\max} = 1 - \alpha.$$

Применяя лемму об обращении матриц [17], приходим к LMI

$$P \geq \frac{1}{\alpha} \tilde{A}P\tilde{A}^T + \frac{1}{1-\alpha} \tilde{D}\tilde{D}^T,$$

или

$$\begin{pmatrix} -P & \tilde{D} & \tilde{A} \\ \tilde{D}^T & -(1-\alpha)I & 0 \\ \tilde{A}^T & 0 & -\alpha Q \end{pmatrix} \leq 0,$$

или

$$\begin{pmatrix} -P_1 & 0 & D_1 + \Delta D_{1k} & A + \Delta A_k & 0 \\ 0 & -P_2 & D_1 + \Delta D_{1k} - FD_2 & \Delta A_k & A - FC \\ (D_1 + \Delta D_{1k})^T & (D_1 + \Delta D_{1k} - FD_2)^T & -(1-\alpha)I & 0 & 0 \\ (A + \Delta A_k)^T & \Delta A_k^T & 0 & -\alpha Q_1 & 0 \\ 0 & (A - FC)^T & 0 & 0 & -\alpha Q_2 \end{pmatrix} \leq 0.$$

Домножая слева и справа на матрицу  $\text{diag}\{I \ Q_2 \ I \ I \ I\}$ , получаем:

$$\begin{pmatrix} -P_1 & 0 & D_1 + \Delta D_{1k} & A + \Delta A_k & 0 \\ 0 & -Q_2 & Q_2(D_1 + \Delta D_{1k} - FD_2) & Q_2\Delta A_k & Q_2(A - FC) \\ (D_1 + \Delta D_{1k})^T & (D_1 + \Delta D_{1k} - FD_2)^T Q_2 & -(1-\alpha)I & 0 & 0 \\ (A + \Delta A_k)^T & \Delta A_k^T Q_2 & 0 & -\alpha Q_1 & 0 \\ 0 & (A - FC)^T Q_2 & 0 & 0 & -\alpha Q_2 \end{pmatrix} \leq 0;$$

вводя матричную переменную  $Y = Q_2 F$ , исключаем  $F$ :

$$\begin{pmatrix} -P_1 & 0 & D_1 + \Delta D_{1k} & A + \Delta A_k & 0 \\ 0 & -Q_2 & Q_2(D_1 + \Delta D_{1k}) - YD_2 & Q_2\Delta A_k & Q_2A - YC \\ (D_1 + \Delta D_{1k})^T & (D_1 + \Delta D_{1k})^T Q_2 - D_2^T Y^T & -(1-\alpha)I & 0 & 0 \\ (A + \Delta A_k)^T & \Delta A_k^T Q_2 & 0 & -\alpha Q_1 & 0 \\ 0 & A^T Q_2 - C^T Y^T & 0 & 0 & -\alpha Q_2 \end{pmatrix} \leq 0.$$

Пусть существует  $\alpha > 0$  такое, что полученное неравенство выполняется при всех допустимых значениях матричных неопределенностей. Тогда

$$\begin{aligned} & \begin{pmatrix} -P_1 & 0 & D_1 & A & 0 \\ 0 & -Q_2 & Q_2 D_1 - YD_2 & 0 & Q_2 A - YC \\ D_1^T & D_1^T Q_2 - D_2^T Y^T & -(1-\alpha)I & 0 & 0 \\ A^T & 0 & 0 & -\alpha Q_1 & 0 \\ 0 & A^T Q_2 - C^T Y^T & 0 & 0 & -\alpha Q_2 \end{pmatrix} + \\ & + \begin{pmatrix} F_A \\ Q_2 F_A \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \Delta_{A_k} \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & H_A & 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ H_A^T \\ 0 \end{pmatrix} \Delta_{A_k}^T \begin{pmatrix} F_A^T & F_A^T Q_2 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} + \\ & + \begin{pmatrix} F_{D_1} \\ Q_2 F_{D_1} \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \Delta_{D_{1k}} \begin{pmatrix} 0 & 0 & H_{D_1} & 0 & 0 \end{pmatrix} + \\ & + \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ H_{D_1}^T \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \Delta_{D_{1k}}^T \begin{pmatrix} F_{D_1}^T & F_{D_1}^T Q_2 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \leq 0, \end{aligned}$$

что, по лемме П.2, выполняется, если существуют  $\varepsilon_1, \varepsilon_2 > 0$  такие, что

$$\begin{aligned} & \begin{pmatrix} -P_1 & 0 & D_1 & A & 0 \\ 0 & -Q_2 & Q_2 D_1 - Y D_2 & 0 & Q_2 A - Y C \\ D_1^T & D_1^T Q_2 - D_2^T Y^T & -(1-\alpha)I & 0 & 0 \\ A^T & 0 & 0 & -\alpha Q_1 & 0 \\ 0 & A^T Q_2 - C^T Y^T & 0 & 0 & -\alpha Q_2 \end{pmatrix} + \\ & + \varepsilon_1 \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & H_A^T H_A & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} + \varepsilon_2 \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & H_{D_1}^T H_{D_1} & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} + \\ & + \frac{1}{\varepsilon_1} \begin{pmatrix} F_A \\ Q_2 F_A \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} F_A^T & F_A^T Q_2 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} + \\ & + \frac{1}{\varepsilon_2} \begin{pmatrix} F_{D_1} \\ Q_2 F_{D_1} \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} F_{D_1}^T & F_{D_1}^T Q_2 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \leq 0, \end{aligned}$$

или по лемме Шура

$$\begin{pmatrix} -P_1 & 0 & D_1 & A & 0 & F_A & F_{D_1} \\ 0 & -Q_2 & Q_2 D_1 - Y D_2 & 0 & Q_2 A - Y C & Q_2 F_A & Q_2 F_{D_1} \\ D_1^T & D_1^T Q_2 - D_2^T Y^T & -(1-\alpha)I + \varepsilon_2 H_{D_1}^T H_{D_1} & 0 & 0 & 0 & 0 \\ A^T & 0 & 0 & -\alpha Q_1 + \varepsilon_1 H_A^T H_A & 0 & 0 & 0 \\ 0 & A^T Q_2 - C^T Y^T & 0 & 0 & -\alpha Q_2 & 0 & 0 \\ F_A^T & F_A^T Q_2 & 0 & 0 & 0 & -\varepsilon_1 I & 0 \\ F_{D_1}^T & F_{D_1}^T Q_2 & 0 & 0 & 0 & 0 & -\varepsilon_2 I \end{pmatrix} \leq 0.$$

После домножения слева и справа на матрицу  $\text{diag} \{ Q_1 \ I \ I \ I \ I \ I \ I \}$  приходим к LMI (20).

Чтобы свести задачу минимизации  $\text{tr} P_2 = \text{tr} Q_2^{-1}$  к линейной, введем матрицу  $H = H^T$  такую, что  $Q_2^{-1} \leq H$ ; последнее неравенство эквивалентно линейному матричному неравенству (21). В результате пришли к задаче минимизации

$$\text{tr} H \rightarrow \min$$

при ограничениях (20), (21). □

#### СПИСОК ЛИТЕРАТУРЫ

1. *Schweppe F.C.* Uncertain Dynamic Systems. N.J.: Prentice Hall, 1973.
2. *Куржанский А.Б.* Управление и наблюдение в условиях неопределенности. М.: Наука, 1977.
3. *Черноусько Ф.Л.* Оценивание фазового состояния динамических систем. М.: Наука, 1988.
4. *Kurzhanski A.B., Valyi I.* Ellipsoidal Calculus for Estimation and Control. Boston: Birkhauser, 1997.

5. *Кунцевич В.М.* Управление в условиях неопределенности: гарантированные результаты в задачах управления и идентификации. Киев: Наук. думка, 2006.
6. *Фурасов В.Д.* Задачи гарантированной идентификации. М.: Бином, 2005.
7. *Обсеевич А.И., Тарабанько Ю.В.* Явные формулы для эллипсоидов, аппроксимирующих области достижимости // Изв. РАН. ТиСУ. 2007. № 2. С. 33–44.
8. *Chernousko F., Polyak B. (eds)* Special issue: Set-membership Modelling of Uncertainty in Dynamical Systems // Math. Comput. Modelling Dynam. Syst. 2005. V. 11. № 2.
9. *Поляк Б.Т., Топунов М.В.* Фильтрация при неслучайных возмущениях: метод инвариантных эллипсоидов // Докл. РАН. 2008. Т. 418. № 6. С. 749–753.
10. *Boyd S., El Ghaoui L., Ferron E., Balakrishnan V.* Linear Matrix Inequalities in System and Control Theory. Philadelphia: SIAM, 1994.
11. *Баландин Д.В., Коган М.М.* Синтез законов управления на основе линейных матричных неравенств. М.: Физматлит, 2007.
12. *Abedor J., Nagpal K., Poolla K.* A linear matrix inequality approach to peak-to-peak gain minimization // Int. J. Robust Nonlinear Control. 1996. V. 6. P. 899–927.
13. *Blanchini F.* Set invariance in control – a survey // Automatica. 1999. V. 35. P. 1747–1767.
14. *Назин С.А., Поляк Б.Т., Топунов М.В.* Подавление ограниченных внешних возмущений с помощью метода инвариантных эллипсоидов // АиТ. 2007. № 3. С. 106–125.
15. *Чурилов А.Н., Гессен А.В.* Исследование линейных матричных неравенств. Путеводитель по программным пакетам. СПб.: Изд-во С.-Петербур. ун-та, 2004.
16. *Гусев С.В., Лихтарников А.Л.* Очерк истории леммы Калмана – Попова – Якубовича и  $S$ -процедуры // АиТ. 2006. № 10. С. 77–121.
17. *Golub G.H., van Loan C.F.* Matrix computations. Baltimore: Johns Hopkins University Press, 1983.

*Статья представлена к публикации членом редколлегии А.П. Курдюковым.*

Поступила в редакцию 16.10.2007