

МІНІМАКСНІ ЗАДАЧІ СПОСТЕРЕЖЕННЯ ДЛЯ СИНГУЛЯРНИХ ЛІНІЙНИХ РІЗНИЦЕВИХ РІВНЯНЬ

С.М. Жук

Київський національний університет ім. Т.Г. Шевченка,
ФАКУЛЬТЕТ КІБЕРНЕТИКИ
ПР-Т АКАДЕМІКА ГЛУШКОВА-2, КОРПУС 6, Київ, Україна, 03680
E-MAIL: beetle@unicyb.kiev.ua

Abstract.

The minimax estimations of the scalar product $\langle l, x(N) \rangle$ are obtained on the basis of observations $y(k) = H(k)x(k) + \eta(k)$ up to $N - 1$ moment assuming that $l \in L \subseteq \mathbb{R}^n$, $x(k)$ is a solution of the difference equation $S(k+1)x(k+1) = A(k)x(k) + f(k)$, $x(0) = f_0$ with some rectangular matrix $S(k)$ of rank $p(k)$, f_0 , $f(k)$ – are unknown vectors, $\eta(k)$ – is random vector with unknown correlation matrix $R(k)$, $M\eta(k) \equiv 0$.

Вступ

Лінійні різницеві рівняння вигляду

$$S(k+1)x(k+1) = A(k)x(k) + f(k), \quad x(0) = f_0, \quad k = \overline{0, N-1} \quad (0.1)$$

з прямокутною матрицею $S(k+1)$ рангу $p(k+1)$ зустрічаються, зокрема, у теорії керування [1] та економіці (модель Леонтьєва). Інші приклади виникнення рівнянь такого типу можна знайти в огляді [1]. У літературі [1] рівняння типу (0.1) зі сталою матрицею при $x(k+1)$ дістали назву «сингулярних».

Якщо відомо, що рівняння (0.1) має непорожню множину розв'язків і спостерігається вектор $y(k)$ вигляду

$$y(k) = H(k)x(k) + \eta(k), \quad k = \overline{0, N-1}, \quad (0.2)$$

причому початкове значення f_0 детерміновані збурення $f(k)$ системи (0.1) та випадкові шуми $\eta(k)$ у каналі спостереження (0.2) – невідомі, то, природним чином, постає задача апроксимації розв'язків (0.1) за спостереженнями (0.2) – так звана задача спостереження. У тому випадку, коли вектор $(f_0, f(0) \dots f(N-1))$ та матриця

$$R = \text{diag}\{M\eta(0)\eta^T(0) \dots M\eta(N-1)\eta^T(N-1)\}$$

є елементами деяких наперед заданих підмножин G_1 , G_2 у відповідних просторах, ефективним засобом для відновлення розв'язків (0.1) на основі (0.2) є мінімакський підхід. Для узагальнених задач спостереження останній полягає у апроксимації лінійної функції $l = \langle l, x(N) \rangle$ оптимальною у мінімаксному сенсі афінною функцією $\hat{l} = \langle \hat{u}, y \rangle + \hat{c}$, де $\hat{u} \in \mathcal{U}$, $x(k)$ – деякий розв'язок (0.1), $y = (y(0) \dots y(N-1))$. Останнє означає, що максимальне відхилення афінної функції \hat{l} від оцінюваного виразу l не

перевищує максимального відхилення від l будь-якої іншої афінної функції $\langle u, y \rangle + c$, породженої довільним вектором $u \in \mathcal{U}$ і скаляром $c \in \mathbb{R}$.

У [2] представлено огляд журнальних публікацій та монографій, де, зокрема, розглядалися мінімаксні задачі спостереження для лінійних різницевих рівнянь вигляду (0.1) з одиничною матрицею при $x(k+1)$. У запропонованій роботі розглядається мінімаксна задача спостереження (оцінювання) для рівняння (0.1). Припускається, що G_1 — зв'язна компактна підмножина скінченномірною евклідового простору, G_2 — компакт відповідного простору симетричних невід'ємно означених матриць. У контексті теорії мінімаксних оцінок [2]-[3] такі постановки задач розглядаються вперше. Слід зауважити, що мінімаксні задачі спостереження для (0.1) в силу скінченномірності просторів, яким належать розв'язки (0.1) та спостереження (0.2), споріднені у цьому сенсі задачам гарантованого оцінювання розв'язків систем лінійних алгебраїчних рівнянь, які досліджувалися у [4]-[5].

Постановка задачі

Розглянемо лінійне різницеве рівняння вигляду:

$$S(k+1)x(k+1) = A(k)x(k) + f(k), \quad x(0) = f_0, \quad k = \overline{0, N-1}, \quad (1)$$

де $S(k+1)$ — $m \times n$ -матриця рангу $p(k+1)$, $A(k)$ — деяка $m \times n$ -матриця, $f_0 \in \mathbb{R}^n$, $f(k) \in \mathbb{R}^m$, $k = \overline{0, N-1}$. Припустемо, що множина розв'язків (1) непорожня і спостереження за станом системи (1) мають вигляд:

$$y(k) = H(k)x(k) + \eta(k), \quad y(k) \in \mathbb{R}^l, \quad k = \overline{0, N-1}, \quad (2)$$

де $H(k)$ — відома $l \times n$ -матриця, $x(k)$, $k = \overline{0, N-1}$ задовольняє (1), $\eta(k) \in \mathbb{R}^l$ — випадковий вектор, $R(k) = M\eta(k)\eta^T(k)$. Припустимо також, що математичне сповідання $M\eta(k)$ відомо. Тоді, без витрати загальності, вважатимемо, що $M\eta(k) = 0$. Нехай вектор $f = (f_0, f(0), \dots, f(N-1))$ та матриця $R = \text{diag}\{R(0) \dots R(N-1)\}$ невідомі, причому f належить зв'язній компактній множині G_1 відповідного евклідового простору, R є елементом компакту G_2 у просторі симетричних невід'ємно означених матриць відповідного порядку. Задача мінімаксного спостереження, яку далі у тексті будемо називати задачею мінімаксного оцінювання, полягає у знаходженні оптимальної у мінімаксному сенсі оцінки виразу ¹ $\langle l, x(N) \rangle$, де $l \in L \subseteq \mathbb{R}^n$, за спостереженнями до $N-1$ -моменту включно у вигляді:

$$\langle l, \widehat{x(N)} \rangle = \sum_{k=0}^{N-1} \langle \hat{u}(k), y(k) \rangle + \hat{c}, \quad \hat{u}(k) \in \mathbb{R}^m, \quad \hat{c} \in \mathbb{R}. \quad (3)$$

Зауваження. Поставлена задача еквівалентна побудові однокрокового мінімаксного екстраполятора [2] лінійної функції на станах системи (1).

¹Через $\langle \cdot, \cdot \rangle$ позначено скалярний добуток у відповідному евклідовому просторі

Задачі мінімаксного оцінювання для різницевих рівнянь

Введемо поняття середньоквадратичних мінімаксних оцінки та похибки.

Означення 1. Оцінку $\widehat{\langle l, x(N) \rangle}$ вигляду (3), що знаходиться з умови:

$$\inf_{\mathcal{U}, \mathbb{R}} \sup_{\tilde{G}, G_2, N^*} M |\langle l, x(N) \rangle - \widehat{\langle l, x(N) \rangle}|^2 = \sup_{\tilde{G}, G_2, N^*} M |\langle l, x(N) \rangle - \widehat{\langle l, x(N) \rangle}|^2$$

назвемо *середньоквадратичною мінімаксною оцінкою*.

Вираз $\sigma = \sup_{\tilde{G}, G_2, N^*} M |\langle l, x(N) \rangle - \widehat{\langle l, x(N) \rangle}|^2$ назвемо *мінімаксною середньоквадратичною похибкою оцінювання*.

Зауваження. Явний вигляд множин $\mathcal{U} \subseteq \mathbb{R}^m \times \dots \times \mathbb{R}^m$, $N^* \subseteq \mathbb{R}^n \times \dots \times \mathbb{R}^n$ та $\tilde{G} \subseteq G_1$ буде встановлено нижче.

Перейдемо до знаходження мінімаксної оцінки виразу $\langle l, x(N) \rangle$. З цією метою з'ясуємо структуру множини розв'язків (1). Позначимо через $S^+(k)$ матрицю, псевдообернену [6] до $S(k)$, через $N(S(k))$ — ядро матриці $S(k)$. Відомо [6], що матриці $\tilde{\mathcal{P}}(k) = E - S(k)S^+(k)$ та $\mathcal{P}(k) = E - S^+(k)S(k)$ відповідають ортопроекторам на підпростори $N(S^T(k))$ та $N(S(k))$ відповідно. Зрозуміло, що множина розв'язків (1) непорожня лише тоді, коли при кожному $k = \overline{0, N-1}$ права частина (1) лежить у образі матриці $S(k)$, що еквівалентно виконанню таких умов:

$$\tilde{\mathcal{P}}(k+1)A(k)x(k) + \tilde{\mathcal{P}}(k+1)f(k) = 0, \quad k = \overline{0, N-1}. \quad (4)$$

Покладемо $B(k) = S^+(k)$. Якщо при кожному k справджуються умови (4), то (1) еквівалентне наступному рівнянню:

$$x(k+1) = B(k+1)A(k)x(k) + B(k+1)f(k) + \mathcal{P}(k+1)v_{k+1}, \quad x(0) = f_0, \quad v_{k+1} \in \mathbb{R}^n. \quad (5)$$

Помітимо, що умови (4) являють собою деякі співвідношення між векторами $f_0, f(k)$ та v_{k+1} . Для того, щоб знайти їх явно, введемо матрицю $\Phi(k, s)$, яка знаходиться з рівняння: $\Phi(t+1, s) = B(t+1)A(t)\Phi(t, s)$, $\Phi(s, s) = E$. Тоді кожен розв'язок (5) можна подати у вигляді:

$$x(k) = \Phi(k, 0)x(0) + \sum_{s=1}^k \Phi(k, s)B(s)f(s-1) + \sum_{s=1}^k \Phi(k, s)\mathcal{P}(s)v_s. \quad (6)$$

Підставляючи (6) до (4), одержимо шукане співвідношення:

$$\tilde{\mathcal{P}}(k+1)A(k)[\Phi(k, 0)f_0 + \sum_{s=1}^k \Phi(k, s)(B(s)f(s-1) + \mathcal{P}(s)v_s)] + \tilde{\mathcal{P}}(k+1)f(k) = 0. \quad (7)$$

²Тут і далі по тексту через E позначено одиничну матрицю відповідного порядку

Введемо вектор $v = (v_1 \dots v_N) \in N^*$ та блочну матрицю $P = \text{diag}\{\mathcal{P}(1) \dots \mathcal{P}(N)\}$. Зрозуміло, що співвідношення (7) виконуються при кожному k , якщо має місце рівність:

$$\tilde{D}f + \tilde{C}Pv = 0 \quad (*),$$

$$\text{де } \tilde{C} = \begin{pmatrix} 0_{m \times n} & 0_{m \times n} & \dots & 0_{m \times n} \\ \tilde{\mathcal{P}}(2)A(1) & 0_{m \times n} & \dots & 0_{m \times n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ \tilde{\mathcal{P}}(N)A(N-1)\Phi(N-1,1) & \tilde{\mathcal{P}}(N)A(N-1)\Phi(N-1,2) & \dots & 0_{m \times n} \end{pmatrix},$$

$$\tilde{D} = \begin{pmatrix} \tilde{\mathcal{P}}(1)A(0) & \tilde{\mathcal{P}}(1) & 0_{m \times n} & \dots & 0_{m \times n} \\ \tilde{\mathcal{P}}(2)A(1)\Phi(1,0) & \tilde{\mathcal{P}}(2)A(1)B(1) & \tilde{\mathcal{P}}(2) & \dots & 0_{m \times n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ \tilde{\mathcal{P}}(N)A(N-1)\Phi(N-1,0) & \tilde{\mathcal{P}}(N)A(N-1)\Phi(N-1,1)B(1) & \tilde{\mathcal{P}}(N)A(N-1)\Phi(N-1,2)B(2) & \dots & \tilde{\mathcal{P}}(N) \end{pmatrix}.$$

Покладемо $\tilde{\mathfrak{F}} = E - \tilde{C}P[\tilde{C}P]^+$, $\mathfrak{F} = E - [\tilde{C}P] + \tilde{C}P$. Розв'язуючи (*) відносно v , одержимо:

$$v = -[\tilde{C}P]^+ \tilde{D}f + \mathfrak{F}d, \quad d \in \mathbb{R}^n \times \dots \times \mathbb{R}^n, \quad (8)$$

$$\tilde{\mathfrak{F}} \tilde{D}f = 0. \quad (9)$$

Співвідношення (8)-(9), зокрема, означають, що N^* — це афінна підмножина $\mathbb{R}^n \times \dots \times \mathbb{R}^n$, утворена векторами v вигляду (8), а $\tilde{G} = \{f \in G_1 : \tilde{\mathfrak{F}} \tilde{D}f = 0\}$. Сформулюємо одержаний результат у вигляді твердження.

Твердження 1. Множина розв'язків системи (1) X_1 непорожня тоді і лише тоді, коли $\tilde{G} \neq \emptyset$. Якщо $\tilde{G} \neq \emptyset$, то X_1 збігається з множиною розв'язків (5), причому вектори f та v , компонентами яких є f_0 , $f(k)$ та v_k з правих частин (5), задовольняють співвідношення (9) та (8) відповідно.

Наслідок 1. Якщо G_1 — опукла множина і $\forall f \in G_1 \Rightarrow -f \in G_1$, то $X_1 \neq \emptyset$.

На підставі цього твердження ми можемо поставлену задачу замінити еквівалентною задачею мінімаксного оцінювання для рівняння (5) за спостереженнями (2). Перейдемо до розв'язання останньої, припускаючи, що $\tilde{G} \neq \emptyset$.

Введемо вектор $z(k)$, що знаходиться з рівняння:

$$z(k) = A^T(k+1)B^T(k+2)z(k+1) - H^T(k+1)u(k+1), \quad z(N-1) = l, \quad k = \overline{-1, N-1}.$$

Означимо матрицею $\Psi(k, s)$ за допомогою рекуррентного співвідношення:

$$\Psi(t, s) = A^T(t+1)B^T(t+2)\Psi(t+1, s), \quad \Psi(s, s) = E, \quad k = \overline{-1, N-1}.$$

Тоді, з урахуванням означення $\Psi(k, s)$, для $z(k)$ справедливе подання:

$$z(k) = \Psi(k, N-1)z(N-1) - \sum_{s=k}^{N-2} \Psi(k, s)H^T(s+1)u(s+1). \quad (10)$$

Введемо вектори $z = (z(-1), z(0), \dots, z(N-1))$, $u = (u(0), \dots, u(N-1))$ та бочні матриці $\tilde{B} = \text{diag}\{E_{n \times n}, B^T(1), \dots, B^T(N)\}$, $T = \begin{pmatrix} 0_{m \times n} & 0_{m \times n} & \dots & 0_{m \times n} \\ E_{m \times n} & 0_{m \times n} & \dots & 0_{m \times n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0_{m \times n} & 0_{m \times n} & \dots & E_{m \times n} \end{pmatrix}$.

Покладемо $R(u) = \sup_{G_2} M\langle u, \eta \rangle$, $\underline{R}(z, u) = \inf_{\tilde{G}, N^*} [\alpha]$, $\overline{R}(z, u) = \sup_{\tilde{G}, N^*} [\alpha]$, $R(z, u) = \frac{1}{2}(\overline{R}(z, u) - \underline{R}(z, u))$, $\alpha = \langle B^* z, f \rangle + \langle \mathfrak{P} P T^T z, d \rangle$, $B^* = \tilde{B} - \tilde{D}^T [P \tilde{C}^T]^+ P T^T$. Неважко помітити, що, взагалі кажучи: $\overline{R}(z, u) \leq +\infty$, $\underline{R}(z, u) \geq -\infty$.

Введемо множину $\mathcal{U} = \{u : \langle \mathfrak{P} P T^T z, d \rangle = 0\}$. Якщо \mathcal{U} — непорожня множина, то $\forall u \in \mathcal{U}$ вирази $\overline{R}(z, u)$, $\underline{R}(z, u)$ скінчені. З'ясуємо умови, за яких $\mathcal{U} \neq \emptyset$. Якщо розбити \mathfrak{P} на квадратні блоки $\mathfrak{P}(i, j)$ порядку n , то легко переконатися, що $\mathcal{U} = \{u : \sum_{j=1}^N \mathfrak{P}(i, j) \mathcal{P}(j) z(j-1) = 0, i = \overline{1, N}\}$. Покладемо $\tilde{H}(i, s+1) = \sum_{j=1}^{s+1} \mathfrak{P}(i, j) \mathcal{P}(j) \Psi(j-1, s) H^T(s+1)$, $\tilde{H}(i, 0) = 0_{n \times l}$.

Введемо матрицю $V(i) = \sum_{j=1}^N \mathfrak{P}(i, j) \mathcal{P}(j) \Psi(j-1, N-1)$. Тоді, враховуючи представлення (10), одержимо:

$$\mathcal{U} = \{u = (u(0) \dots u(N-1)) : V(i)l = \sum_{s=0}^{N-2} \tilde{H}(i, s+1)u(s+1), i = \overline{1, N}\}. \quad (11)$$

Зауважимо, що сукупність лінійних алгебраїчних рівнянь, за допомогою яких вище було означено множину \mathcal{U} , утворює у відповідальному просторі систему вигляду $Vl = \tilde{H}u$. Введемо множину $L = \{l : [E - \tilde{H}\tilde{H}^+]Vl = 0\}$.

Надалі обмежимося розглядом лише тих рівнянь типу (1), для яких $\dim L > 0$. Отже, якщо $l \in L$, то \mathcal{U} — непорожня замкнена множина. Покажемо, що справедлива

Теорема 1. *Якщо множина $\mathcal{U} = \arg \inf_{\mathcal{U}} (R^2(z, u) + R^2(u))$ непорожня, $\tilde{G} \neq \emptyset$, а $l \in L$, то мінімаксна оцінка скалярного добутку $\langle l, x(N) \rangle$, де $x(k)$ знаходиться з рівняння (5), має вигляд:*

$$\langle \widehat{\widehat{l, x(N)}} \rangle = \sum_{k=0}^{N-1} \langle \hat{u}(k), y(k) \rangle + \hat{c}, \hat{u} \in \mathcal{U}, \hat{c} = R^*(\hat{z}, \hat{u}) = \frac{1}{2}(\overline{R}(\hat{z}, \hat{u}) + \underline{R}(\hat{z}, \hat{u})).$$

При цьому $\sigma = \sup_{\tilde{G}, G_2} M |\langle l, x(N) \rangle - \langle \widehat{\widehat{l, x(N)}} \rangle|^2 = R^2(\hat{z}, \hat{u}) + R^2(\hat{u})$.

Доведення. Помітимо, що $\langle l, x(N) \rangle = \langle z(N-1), x(N) \rangle$, звідки:

$$\begin{aligned} \langle l, x(N) \rangle - \langle z(-1), x(0) \rangle &= \sum_{k=0}^{N-1} (\langle z(k), x(k+1) \rangle - \langle z(k-1), x(k) \rangle) = \\ &= \sum_{k=0}^{N-1} [\langle z(k), B(k+1)f(k) \rangle + \langle x(k), H^T(k)u(k) \rangle + \langle z(k), \mathcal{P}(k+1)v_{k+1} \rangle]. \end{aligned}$$

Тому, враховуючи (3), (8), будемо мати:

$$\begin{aligned} \langle l, x(N) \rangle - \langle \widehat{l}, \widehat{x(N)} \rangle &= \langle z(-1), f_0 \rangle + \sum_{k=0}^{N-1} (\langle B^T(k+1)z(k), f(k) \rangle - \langle u(k), \eta(k) \rangle) + \\ &+ \sum_{k=0}^{N-1} \langle z(k), \mathcal{P}(k+1)v_{k+1} \rangle - c = \langle B^*z, f \rangle - \langle u, \eta \rangle - c + \langle \mathfrak{P}PT^T z, d \rangle. \end{aligned}$$

Відтак $\forall u \in \mathcal{U}$, враховуючи рівність $\sup_{|k| \leq d} |k - b| = d + |b|$, одержимо:

$$\begin{aligned} \sup_{\tilde{G}, G_2, N^*} M |\langle l, x(N) \rangle - \langle \widehat{l}, \widehat{x(N)} \rangle|^2 &= \sup_{\tilde{G}, G_2} M |\langle B^*z, f \rangle - \langle u, \eta \rangle - c|^2 = \sup_{G_2} M \langle u, \eta \rangle^2 + \\ &+ \sup_{\tilde{G}} [\langle B^*z, f \rangle - c]^2 = (R(z, u) + |c - R^*(z, u)|)^2 + R^2(u) \geq \inf_{\mathcal{U}} (R^2(z, u) + R^2(u)). \end{aligned}$$

Зрозуміло, що $\inf_{\mathcal{U}, \mathbb{R}} \sup_{\tilde{G}, G_2, N^*} M |\langle l, x(N) \rangle - \langle \widehat{l}, \widehat{x(N)} \rangle|^2 = R^2(\hat{z}, \hat{u}) + R^2(\hat{u})$, якщо $u = \hat{u}$, $c = \hat{c}$, де $\hat{z}(k)$ знаходиться з (10) при $u(k) = \hat{u}(k)$. ■

Наслідок 2. Якщо умови наслідку 1 виконано, $l \in L$ і $\tilde{\mathcal{U}} \neq \emptyset$, то $\hat{c} = 0$.

Доведення. Очевидно, для цього випадку $\forall u \in \mathcal{U} : \bar{R}(z, u) = -\underline{R}(z, u)$. Тепер залишилося застосувати теорему, умови якої, як легко бачити, справджуються. ■

Задачі мінімаксного оцінювання з квадратичним обмеженнями

Побудуємо мінімаксну оцінку виразу $\langle l, x(N) \rangle$, $l \in L$ для того випадку, коли:

$$\begin{aligned} G_1 &= \{f : \langle Q_0 f_0, f_0 \rangle + \sum_{k=0}^{N-1} \langle Q(k) f(k), f(k) \rangle \leq 1\}, \quad Q_0 > 0, \quad Q(k) > 0, \\ G_2 &= \{R : \sum_{k=0}^{N-1} \text{tr} \Theta(k) R(k) \leq 1\}, \quad \Theta(k) > 0, \quad \text{tr} - \text{слід матриці}. \end{aligned} \tag{12}$$

Оскільки $\bar{R}^2(z, u) + R^2(u)$ — невід’ємна монотонно зростаюча неперервна функція, як це впливає з означення $\bar{R}(z, u)$, $R(u)$ та узагальненої нерівності Коші-Буняковського [3], то, автоматично, $\tilde{\mathcal{U}} \neq \emptyset$. Отже, для цього випадку виконуються умови наслідку 2. Перш ніж сформулювати основний результат для задач з квадратичними обмеженнями — теорему про вигляд мінімаксної оцінки та похибки — введемо деякі допоміжні позначення. А саме, покладемо:

$$D = (E - \tilde{D}^T \mathfrak{P} [\mathfrak{P} \tilde{D} Q^{-1} \tilde{D}^T \mathfrak{P}]^+ \mathfrak{P} \tilde{D} Q^{-1}) (\tilde{B} - \tilde{D}^T [P \tilde{C}^T]^+ P T^T). \tag{13}$$

Подамо D у вигляді блочної матриці $D = \begin{pmatrix} D(-1, -1) & \dots & D(-1, N-1) \\ \dots & \dots & \dots \\ D(N-1, -1) & \dots & D(N-1, N-1) \end{pmatrix}$,

де блоки $D(-1, j)$ — це квадратні матриці порядку n , а решта — $m \times n$ -матриці.

Означимо блочні матриці

$$\tilde{H}^T = \begin{pmatrix} \tilde{H}^T(1,0) & \dots & \tilde{H}^T(N,0) \\ \dots & \dots & \dots \\ \tilde{H}^T(1,N-1) & \dots & \tilde{H}^T(N,N-1) \end{pmatrix},$$

$$K = \begin{pmatrix} K(0) \\ \dots \\ K(N-1) \end{pmatrix}, \quad V = \begin{pmatrix} V(1) \\ \dots \\ V(N) \end{pmatrix}, \quad \mathcal{H} = \begin{pmatrix} 0_{n \times l} & \tilde{H}(1,1) & \dots & \tilde{H}(1,N-1) \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0_{n \times l} & \tilde{H}(N,1) & \dots & \tilde{H}(N,N-1) \end{pmatrix},$$

$$K(j) = \sum_{k=-1}^{N-1} H(j) \tilde{D}^T(k, j-1) Q^{-1}(k) \tilde{D}(k, N-1), \quad \tilde{D}(k, s) = \sum_{i=-1}^s D(k, i) \Psi(i, s).$$

Введемо квадратну матрицю ³ \tilde{Q} порядку lN , що складається з $N \times N$ блоків вигляду: $\tilde{Q}(j+1, s+1) = \sum_{k=-1}^{N-1} \{H(j+1) \tilde{D}^T(k, j) Q^{-1}(k) \tilde{D}(k, s) H^T(s+1)\}$, якщо $j \neq s$ та $\tilde{Q}(j+1, j+1) = \sum_{k=-1}^{N-1} \{H(j+1) \tilde{D}^T(k, j) Q^{-1}(k) \tilde{D}(k, j) H^T(j+1) + \Theta^{-1}(j+1)\}$.

Покладемо $\lambda = (\lambda(1) | \dots | \lambda(N))$, $\Gamma = \tilde{Q}^{-1}(\tilde{H}^T[\mathcal{H}\tilde{Q}^{-1}\tilde{H}^T] + (V - \tilde{Q}^{-1}K) + K)$. Подамо Γ

у вигляді блочної матриці $\Gamma = \begin{pmatrix} \Gamma(0) \\ \dots \\ \Gamma(N-1) \end{pmatrix}$, де блок $\Gamma(k)$ — це $l \times n$ -матриця.

Введемо матрицю $D(k) = \tilde{D}(k, N-1) - \sum_{s=-1}^{N-2} \tilde{D}(k, s) H^T(s+1) \Gamma(s+1)$. Покладемо $\Delta = \sum_{k=-1}^{N-1} D^T(k) Q^{-1}(k) D(k) + \sum_{k=0}^{N-1} \Gamma^T(k) \Theta^{-1}(k) \Gamma(k)$. Має місце

Теорема 2. Якщо $l \in L$, то мінімаксна оцінка скалярного добутку $\langle l, x(N) \rangle$, де $x(k)$ знаходиться з (1), має вигляд:

$$\langle l, \widehat{x(N)} \rangle = \sum_{k=0}^{N-1} \langle \hat{u}(k), y(k) \rangle = \langle l, \hat{x} \rangle,$$

де $\hat{u}(k) = \Gamma(k)l$, $\hat{x}(k) = \Gamma^T(k)y(k)$, $k = \overline{0, N-1}$, $\hat{x} = \sum_{k=0}^{N-1} \hat{x}(k)$. При цьому

$$\sigma = \sup_{\tilde{G}, G_2} M |\langle l, x(N) \rangle - \langle l, \widehat{x(N)} \rangle|^2 = \langle \Delta l, l \rangle.$$

Доведення. Згідно наслідку 2 для знаходження мінімаксної оцінки потрібно розв'язати задачу оптимізації $\bar{R}^2(z, u) + R^2(u) = I(u) \rightarrow \inf_u$. Обчислимо $R^2(u)$. Для цього введемо блочну матрицю $\Theta = \text{diag}\{\theta(0), \dots, \theta(N-1)\}$. Тоді, згідно узагальненої нерівності Коші: $M \langle u, \eta \rangle^2 \leq M \langle \Theta \eta, \eta \rangle \langle \Theta^{-1} u, u \rangle$, звідки, беручи до уваги вигляд множини G_2 , одержимо: $R^2(u) = \sum_{k=0}^{N-1} \langle \Theta^{-1}(k) u(k), u(k) \rangle$. Обчислимо $\bar{R}(z, u)$. З цією метою, враховуючи вигляд \tilde{G} , введемо функцію Лагранжа $F(\mu, f) = \langle B^* z, f \rangle - \langle \tilde{\mathfrak{P}} \tilde{D} f, \mu \rangle$. Означимо вектор $\tilde{z} = B^* z - \tilde{D}^T \tilde{\mathfrak{P}} \mu$. Введемо блочну матрицю $Q = \text{diag}\{Q_0, Q(0), \dots, Q(N-1)\}$. Тоді $\bar{R}(z, u) = \sup_{G_1} |F(\mu, f)| = \sup_{G_1} |\langle \tilde{z}, f \rangle| = \langle Q^{-1} \tilde{z}, \tilde{z} \rangle^{\frac{1}{2}}$, звідки видно, що вектор $\tilde{z} \in$

³Нижче буде показано, що \tilde{Q} має обернену.

нормальним до множини G_1 у точці $\hat{f} = \langle Q^{-1}\tilde{z}, \tilde{z} \rangle^{\frac{1}{2}} Q^{-1}\tilde{z}$. Зважаючи на це та взявши до уваги (9), одержимо рівняння для знаходження μ : $\tilde{\mathfrak{F}}\tilde{D}Q^{-1}B^*z = \tilde{\mathfrak{F}}\tilde{D}Q^{-1}\tilde{D}^T\tilde{\mathfrak{F}}\mu$. Помітимо, що множина розв'язків цього рівняння непорожня, оскільки множник Лагранжа μ існує, і збігається з $\arg \inf \Upsilon(\mu)$, де $\Upsilon(\mu) = \langle Q^{-1}\tilde{z}, \tilde{z} \rangle$ – квадратична функція від μ . На цій підставі покладемо $\mu = [\tilde{\mathfrak{F}}\tilde{D}Q^{-1}\tilde{D}^T\tilde{\mathfrak{F}}]^+ \tilde{\mathfrak{F}}\tilde{D}Q^{-1}(\tilde{B} - \tilde{D}^T(PC^T)^+PT^T)z$. Тоді, з урахуванням (13), $\bar{R}^2(z, u) = \langle Q^{-1}Dz, Dz \rangle$. Отже, $I(u)$ – строго опукла функція, тому $\arg \inf I$ складається рівно з однієї точки, звідки $\tilde{\mathcal{U}} = \{\hat{u}\}$. Знайдемо \hat{u} у явному вигляді. З цією метою перетворимо $I(u)$. Враховуючи розбиття матриці D на блоки $D(i, j)_{i, j = \overline{-1, N-1}}$, описане вище, введемо вектор $p(k) = \sum_{i=-1}^{N-1} D(k, i)z(i)$, $k = \overline{-1, N-1}$. Якщо формально покласти $Q(-1) = Q_0$, то $I(u) = \sum_{k=-1}^{N-1} \langle Q^{-1}(k)p(k), p(k) \rangle + \sum_{k=0}^{N-1} \langle \Theta^{-1}(k)u(k), u(k) \rangle$.

Обчислимо $\inf_{\mathcal{U}} I(u)$. Для цього, враховуючи вигляд множини \mathcal{U} (11), введемо функцію Лагранжа: $F_\lambda(u) = I(u) - 2 \sum_{j=-1}^{N-2} \langle \sum_{s=1}^N \tilde{H}^T(s, j+1)\lambda(s), u(j+1) \rangle$. Знайдемо \hat{u} з умови: $\frac{d}{d\tau} F_\lambda(\hat{u} + \tau v)|_{\tau=0} \equiv 0$. Беручи до уваги (10), подамо $p(k)$ у вигляді: $p(k) = \tilde{D}(k, N-1)l - \sum_{s=-1}^{N-2} \tilde{D}(k, s)H^T(s+1)u(s+1)$, $k = \overline{-1, N-1}$. Очевидно $\frac{d}{d\tau} p(k) = -\sum_{s=-1}^{N-2} \tilde{D}(k, s)H^T(s+1)v(s+1)$. Легко перевірити, що: $\frac{d}{d\tau} F_\lambda(\hat{u} + \tau v)|_{\tau=0} = 2 \sum_{j,s=0}^{N-1} \langle v(j), \tilde{Q}(j, s)\hat{u}(s) - \tilde{H}^T(s+1, j)\lambda(s+1) - K(j)l \rangle$.

З тотожності $\frac{d}{d\tau} F(\hat{u} + \tau v, \lambda)|_{\tau=0} \equiv 0$, враховуючи вигляд означених вище блочних матриць \tilde{Q} , \tilde{H}^T та K , знаходимо: $\tilde{Q}\hat{u} = \tilde{H}^T\lambda + Kl$ (*). Вище було показано, що $\tilde{\mathcal{U}} = \{\hat{u}\}$. Тому рівняння (*) має єдиний розв'язок: $\hat{u} = \tilde{Q}^{-1}(\tilde{H}^T\lambda + Kl)$.

Знайдемо λ з умови: $\hat{u} \in \mathcal{U}$, яка дає нам лінійне алгебраїчне рівняння вигляду: $\mathcal{H}\hat{u} = V\lambda$. Виходячи з того, що $\mathcal{U} = \{\hat{u}\}$, візьмемо у якості λ мінімальний по нормі розв'язок попереднього рівняння, який, згідно [6], має вигляд: $\lambda = [\mathcal{H}\tilde{Q}^{-1}\tilde{H}^T]^+(V - \tilde{Q}^{-1}K)$. Тоді, зважаючи на вигляд матриці Γ , будемо мати: $\hat{u} = \Gamma l$. Оскільки $\hat{u} = (\hat{u}(0) \dots \hat{u}(N-1))$, то, з урахуванням введеної раніше блочної структури Γ , одержимо, що $\hat{u}(k) = \Gamma(k)l$, $k = \overline{0, N-1}$.

Якщо означити $\hat{x}(k)$ і \hat{x} так, як це було зроблено у формулюванні теореми, то $\sum_{k=0}^{N-1} \langle \hat{u}(k), y(k) \rangle = \sum_{k=0}^{N-1} \langle l, \hat{x}(k) \rangle = \langle l, \hat{x} \rangle$. Зважаючи на вигляд введених вище матриць $D(k)$ та Ω , одержимо $\sigma = I(\hat{u}) = \langle \Omega l, l \rangle$. ■

Наслідок 3. Якщо $l \in L$, ранг $S(k)$ не залежить від k і збігається з кількістю рядків $S(k)$, то мінімаксна оцінка скалярного добутку $\langle l, x(N) \rangle$, де $x(k)$ знаходиться з (5), має вигляд:

$$\widehat{\langle l, x(N) \rangle} = \sum_{k=0}^{N-1} \langle \hat{u}(k), y(k) \rangle = \sum_{k=0}^{N-1} \langle l, \hat{x}(k) \rangle = \langle l, \hat{x} \rangle,$$

$$\hat{u}(k) = \Gamma(k)l, \hat{x}(k) = \Gamma^T(k)y(k), k = \overline{0, N-1}, \hat{x} = \sum_{k=0}^{N-1} \hat{x}(k).$$

Вигляд матриці $\Gamma(k)$ зберігається з тою лише різницею, що

$$V(i) = \mathcal{P}(i)\Psi(i-1, N-1), \quad \tilde{H}(i, s+1) = \mathcal{P}(i)\Psi(i-1, s)H^T(s+1),$$

$$K(j+1) = \sum_{-1 \leq k \leq j} H(j+1)\tilde{D}^T(k, j)Q^{-1}(k)\tilde{D}(k, N-1),$$

$$\tilde{Q}(j, s) = \begin{cases} \sum_{-1 \leq k \leq j} H(j-1)\tilde{D}^T(k, j-1)Q^{-1}(k)\tilde{D}(k, j-1)H^T(j) + \Theta^{-1}(j), & j = s, \\ \sum_{-1 \leq k \leq \min(j-1, s-1)} H(j)\tilde{D}^T(k, j-1)Q^{-1}(k)\tilde{D}(k, s-1)H^T(s), & j \neq s; \end{cases}$$

$$\tilde{D}(k, j) = \begin{cases} 0, & j < k, \\ D(k, k)\Psi(k, j), & j \geq k; \end{cases}$$

$$D(k, k) = \begin{cases} E, & k = -1, \\ B(k+1), & k \geq 0. \end{cases}$$

Доведення. Оскільки $l \in L$, то справедливність твердження наслідку про вигляд оцінки впливає з теореми. Згідно умови $\tilde{\mathcal{P}}(k) \equiv 0 \Rightarrow \tilde{D} = 0, \tilde{C} = 0$, звідки $\mathfrak{B} = E$, тобто $\mathfrak{B}(i, i) = E, \mathfrak{B}(i, j) = 0, i \neq j$. Безпосередньою перевіркою встановлюється, що $V(i), K(j+1), \tilde{H}(i, s+1), \tilde{Q}(j, s)$ означені так, як у наслідку. ■

Наслідок 4. Якщо ранг $S(k)$ не залежить від k і збігається з кількістю стовпчиків $S(k)$, то мінімаксна оцінка скалярного добутку $\langle l, x(N) \rangle$, де $x(k)$ знаходиться з (5), має вигляд:

$$\langle l, \widehat{x(N)} \rangle = \sum_{k=0}^{N-1} \langle \hat{u}(k), y(k) \rangle = \sum_{k=0}^{N-1} \langle l, \hat{x}(k) \rangle = \langle l, \hat{x} \rangle,$$

$$\hat{u}(k) = \Gamma(k)l, \quad \hat{x}(k) = \Gamma^T(k)y(k), \quad \Gamma = \tilde{Q}^{-1}K, \quad \hat{x} = \sum_{k=0}^{N-1} \hat{x}(k), \quad k = \overline{0, N-1}.$$

Доведення. Згідно умови $\mathfrak{P}(k) \equiv 0 \Rightarrow \mathfrak{B} = E, V = 0, \tilde{H}(i, s+1) \equiv 0 \Rightarrow \tilde{H}^T = 0$. Тому $L = \mathbb{R}^n$ і умови теореми виконано. З іншого боку $\Gamma = \tilde{Q}^{-1}K$. ■

Наслідок 5. Якщо $\dim N(S(k)) \equiv \dim N(S^T(k)) \equiv 0$, то мінімаксна оцінка скалярного добутку $\langle l, x(N) \rangle$, де $x(k)$ знаходиться з (5), має вигляд:

$$\langle l, \widehat{x(N)} \rangle = \sum_{k=0}^{N-1} \langle \hat{u}(k), y(k) \rangle = \langle l, \hat{x} \rangle,$$

де $\hat{u}(k) = \Gamma(k)l, \hat{x}(k) = \Gamma^T(k)y(k), k = \overline{0, N-1}, \hat{x} = \sum_{k=0}^{N-1} \hat{x}(k)$.

При цьому $V(i) = \tilde{H}(i, s+1) \equiv 0$, а $\tilde{D}(k, j), D(k, k), K(j+1), \tilde{Q}(j, s)$ означені так само, як у наслідку 2.

Висновки

У запропонованій роботі, зокрема, одержано у явному вигляді умови (7) на праві частини різницевого рівняння (1), виконання яких гарантує, що множина розв'язків (1) непорожня і збігається з множиною розв'язків рівняння вигляду (5). Основним результатом роботи є побудова мінімаксної оцінки лінійної функції від розв'язку рівняння (5) $x(k)$ при $k = N$ за спостереженням вигляду (2) до $N - 1$ моменту включно, зокрема, для випадку роздільних квадратичних обмежень на невідомі детерміновані збурення $f(k)$ рівняння (1) та випадкові шуми $\eta(k)$ у каналі спостереження (2). У вигляді наслідків відповідних теорем розглянуто деякі важливі частинні випадки. Перспективним на думку автора є дослідження сингулярних систем лінійних диференціальних рівнянь із стаціонарною прямокутною матрицею при похідних з метою знаходження мінімаксних оцінок лінійних функціоналів на станах системи з урахуванням вимирів, зашумлених випадковими чи детермінованими шумами.

ЛІТЕРАТУРА

1. Мурина Г.Е. Сингулярные возмущения задач управления с уравнением состояния, не разрешенным относительно производной (Обзор) //Известия, Техническая кибернетика. — 1992. — N 4. — С. 20-49
2. Наконечный О.Г. Оцінювання параметрів в умовах невизначеності. /Наукові записки КНУ ім.Т.Г.Шевченка. — 2004. — Том 7: факультет кібернетики. — С.102-112
3. Бублик Б.Н. Данилов В.Я. Наконечный А.Г. Некоторые задачи управления и наблюдения в линейных системах: Учебное пособие. — М.: УМК ВО, 1988. — 191 с.
4. Жук С.М. Минимаксное оценивание решений линейных алгебраических уравнений с сингулярными матрицами //Проблемы управления и информатики. — 2004. — N 3. — С. 121-130
5. Жук С.М. Апостеріорні мінімаксні оцінки розв'язків систем лінійних алгебраїчних рівнянь з сингулярними матрицями //Вісник Київського університету. — 2004. — N 3. — С.211-215
6. Алберт А. Регрессия, псевдоинверсия и рекуррентное оценивание. — М.: Наука, 1977. — 223с.