

СИБИРСКИЕ ЭЛЕКТРОННЫЕ  
МАТЕМАТИЧЕСКИЕ ИЗВЕСТИЯ

Siberian Electronic Mathematical Reports

<http://semr.math.nsc.ru>

Том 16, стр. 1916–1926 (2019)

УДК 519.6

DOI 10.33048/semi.2019.16.137

MSC 65F15, 41A30

О СХОДИМОСТИ АЛГОРИТМОВ М. ОСБОРНА  
С ОБРАТНЫМИ ИТЕРАЦИЯМИ В МОДИФИЦИРОВАННОМ  
МЕТОДЕ ПРОНИ

А.А. ЛОМОВ

ABSTRACT. A convergence of two inverse iteration algorithms of M. Osborne in the nonlinear eigenvalue problem of modified Prony method under small perturbations is investigated.

**Keywords:** difference equations, parameter identification, modified Prony method, nonlinear eigenvalue problem, inverse iteration, semilocal convergence.

## 1. ВВЕДЕНИЕ

В настоящей статье исследуется сходимость вычислительных алгоритмов модифицированного метода Прони [1, 2] для извлечения синусоид и экспонент из наблюдений экспериментальных зависимостей [3]. Краткая предыстория вопроса изложена в [4]. По существу речь идет о задаче аппроксимации сеточной функции  $x \in \mathbb{R}^N$  решениями  $z \doteq [z[1]; \dots; z[N]] \in \mathbb{R}^N$  однородного разностного уравнения с вещественными коэффициентами

$$(1) \quad \gamma_0 z[k] + \gamma_1 z[k+1] + \dots + \gamma_n z[k+n] = 0, \quad k \in \overline{1, N-n}.$$

Требуется подобрать начальные условия  $z[1], \dots, z[n]$  и коэффициенты  $\gamma_0, \dots, \gamma_{n-1}$  с целью минимизации целевой функции

$$(2) \quad J = \|x - z\|^2 = (x - z)^T (x - z) \rightarrow \min$$

при условии (1). Известно, что данная задача плохо обусловлена [5, 6], и для применения универсальных градиентных или квазиньютоновских алгоритмов

---

LOMOV, A.A., ON CONVERGENCE OF M. OSBORNE' INVERSE ITERATION ALGORITHMS FOR MODIFIED PRONY METHOD.

© 2019 Ломов А.А.

Работа поддержана РФФИ (грант 19-01-00754).

Поступила 8 июля 2019 г., опубликована 17 декабря 2019 г.

требуется знание хорошего начального приближения по  $\gamma_i$ . Вычислительные решения с большими радиусами и скоростью сходимости [1, 6, 7] впервые были найдены М. Осборном [8, 9] и А. О. Егоршиным [10, 11] с применением обратных итераций для нахождения собственного вектора с минимальным по модулю собственным значением специальной матрицы в выражении для целевой функции  $J$  или для градиента  $J'_\gamma$  (раздел 2). Данный подход получил название модифицированного метода Прони [1] или вариационного метода идентификации [11].

В обзоре [6] отмечена недостаточная изученность алгоритмов с обратными итерациями в нелинейной задаче на собственные значения, связанной с модифицированным методом Прони. В [1] была доказана локальная сходимость второго алгоритма М. Осборна [8] через выполнение условия сжатия в точке минимума. В [7] обсуждалась скорость сходимости обратных итераций в нелинейной задаче на собственные значения в окрестности минимума. В [4] в предположении малости возмущений установлены глобальная сходимость первого алгоритма М. Осборна [9] к неподвижной точке и положение неподвижной точки в малой окрестности минимума.

В настоящей статье исследуется полулокальная сходимость второго алгоритма М. Осборна [8]. В отличие от локальной сходимости, полулокальная означает выполнение условий сжатия итерирующего отображения в каждой точке некоторой окрестности минимума.

## 2. ДВА АЛГОРИТМА М. ОСБОРНА

В матричных обозначениях [4] уравнение (1) имеет вид

$$(3) \quad G^T z = 0,$$

$$G^T \doteq \begin{bmatrix} \gamma_0 & \gamma_1 & \dots & 1 & & & 0 \\ & \gamma_0 & \gamma_1 & \dots & 1 & & \\ & & \ddots & \ddots & & \ddots & \\ 0 & & & \gamma_0 & \gamma_1 & \dots & 1 \end{bmatrix} \doteq \setminus \gamma^T \setminus \in \mathbb{R}^{(N-n) \times N}.$$

После минимизации (2) по  $z$  при условии (1) приходим к выражению

$$(4) \quad J = J(\gamma) = \gamma^T V^T C V \gamma, \quad C \doteq (G^T G)^{-1} \in \mathbb{R}^{(N-n) \times (N-n)},$$

$$\gamma \doteq [\gamma_0; \dots; \gamma_{n-1}; 1] \in \mathbb{R}^{n+1},$$

$$(5) \quad V \doteq \begin{bmatrix} x[1] & x[2] & \dots & x[n+1] \\ x[2] & x[3] & \dots & x[n+2] \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ x[N-n] & x[N-n+1] & \dots & x[N] \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{(N-n) \times N}.$$

В [9] М. Осборн предложил алгоритм приближенной минимизации  $J(\gamma)$  (4). После попадания в малую окрестность минимума в результате итераций этого алгоритма появляется возможность нахождения минимума универсальными итерациями типа Ньютона. Матрица  $Q \doteq V^T C V$  неотрицательно определена. Пусть  $\lambda_1(Q) \geq 0$  и  $p_1(Q)$  — наименьшее собственное значение и соответствующий собственный вектор  $Q$ , и наблюдения  $x$  таковы, что число  $\lambda_1(Q)$  некратное. Алгоритм М. Осборна [9] имеет вид

$$(6) \quad \gamma_{[k+1]} = p_1(Q(\gamma_{[k]})), \quad k \geq 0.$$

Вычислительные эксперименты показывают [2], что итерации (6) малочувствительны к выбору  $\gamma_{[0]}$  и имеют предельную точку в малой окрестности минимума  $J$  (4). В [4] в предположении малости нормы возмущений  $\min_{z:(1)} \|x-z\|$  предложены доказательства этих экспериментально обнаруженных свойств.

Для исследования второго алгоритма М. Осборна [8] далее понадобятся формулировки трех теорем из [4]. Принято, что нормы матриц  $\|A\| \doteq \sup_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|}{\|x\|}$  согласованы с евклидовой нормой  $\|x\| \doteq \sqrt{x^T x}$ . Пусть наблюдения  $x = z_* + \eta$  порождены добавлением возмущения  $\eta$  к «истинному» процессу  $z_*$ ,  $G^T(\gamma_*)z_* = 0$ .

**Теорема 1.** Пусть в области  $\Gamma$ , содержащей истинную точку  $\gamma_*$  и точки  $\gamma_{[k]}$ ,  $k \geq k_*$  при некотором  $k_* \geq 0$ , выполнено условие на малость  $\lambda_1(Q)$  и тем самым на малость нормы возмущения  $\|x - z_*\|$ :

$$(7) \quad \frac{2n \cdot \sqrt{\lambda_1} \cdot \|C\| \cdot \|V\|}{\lambda_2 - \lambda_1} < 1.$$

Тогда отображение  $\gamma_{[k]} \rightarrow \gamma_{[k+1]}$ , при  $k \geq k_*$  в итерации (6) является сжимающим, следовательно, имеет единственную неподвижную точку в  $\Gamma$ .

**Следствие 1.** Пусть в области  $\Gamma$  выполнено  $\|C\| \leq a$ ,  $\|V\| \leq b$ . Тогда для сжатия в отображении  $\gamma_{[k]} \rightarrow \gamma_{[k+1]}$  (6) достаточно условия

$$\sqrt{\lambda_1} < \sqrt{\varrho^2 + \lambda_2} - \varrho, \quad \varrho \doteq nab.$$

**Теорема 2.** Все элементы  $\gamma_{[k]}$  в итерациях (6) при  $k \geq k_* = 1$  остаются в следующей окрестности истинной точки  $\gamma_*$ :

$$(8) \quad \frac{\|\gamma_{[k]} - \gamma_*\|}{\|\gamma_*\|} \leq \frac{\alpha' \cdot \|C_*\| \cdot \|V_*\|^2}{\lambda_{2*}} \tilde{\varepsilon} + O(\tilde{\varepsilon}^2) \leq \\ \leq \frac{\alpha \cdot \|C_*\| \cdot \|V_*\|^2}{\lambda_{2*}} \tilde{\varepsilon}, \quad \tilde{\varepsilon} \doteq \frac{\varepsilon}{\|V_*\|} \doteq \frac{\|V - V_*\|}{\|V_*\|} = \frac{\|V(x - z_*)\|}{\|V(z_*)\|}.$$

Константа  $\alpha'$  определена условием  $\|C_{[k]}\| \leq \alpha' \|C_*\|$ ,  $k \geq 0$ , которое можно рассматривать как ограничение на начальное значение  $\gamma_{[0]}$ , а константа  $\alpha > \alpha'$  определяется условием мажорирования слагаемых  $O(\tilde{\varepsilon}^2)$  в (8).

**Теорема 3.** Пусть выполнены условия

$$\varepsilon < \frac{1}{5n \|C_*\|^{1/2}} \cdot \frac{\lambda_2}{\alpha \|C_*\| \cdot \|V_*\| \cdot \|\gamma_*\|} \quad \text{и} \quad \varepsilon < \|V_*\|.$$

Тогда следующее неравенство является достаточным для выполнения условия теоремы 1 в области (8):

$$\varepsilon < \frac{\varepsilon_*}{f_1^{1/2}}, \quad \text{где}$$

$$\begin{aligned} \varepsilon_* &\doteq \frac{\sqrt{\omega^2 + \lambda_2} - \omega}{\sqrt{2}\|C_*\|}, \quad \omega \doteq 4n\|C_*\| \cdot \|V_*\|, \\ f_1 &\doteq \alpha_0 + \alpha_1\|V_*\| + \alpha_2\|V_*\|^2, \\ \alpha_0 &\doteq 1 + \frac{2n(\sqrt{\lambda_2}\|C_*\|^{1/2} + \|C_*\| \cdot \|V_*\|)}{\lambda_2} \cdot \|V_*\|, \\ \alpha_1 &\doteq \frac{2n(\sqrt{\lambda_2}\|C_*\|^{1/2} + 3\|C_*\| \cdot \|V_*\|)}{\lambda_2}, \quad \alpha_2 \doteq \frac{4n\|C_*\|}{\lambda_2}. \end{aligned}$$

Доказательства теорем 1-3 и следствия 1 даны в [4].

Второй алгоритм М. Осборна [8] в отличие от (6) находит точный минимум (4). Для описания алгоритма определим постоянные матрицы частных производных  $E_i \doteq \frac{\partial G}{\partial \gamma_i}$ . Верны равенства

$$G = E_0\gamma_0 + \dots + E_n\gamma_n, \quad E_{i-1}^T x = V_i, \quad i \in \overline{1, n+1},$$

где  $V_i$  —  $i$ -й столбец матрицы  $V$ . Производная целевой функции:

$$\begin{aligned} J'_i &\doteq \frac{\partial J}{\partial \gamma_i} = 2x^T E_i C G^T x - 2x^T G C G^T E_i C G^T x \doteq 2 \sum_j B_{ij} \gamma_j, \\ B_{ij} &\doteq x^T (E_i C E_j^T - G C E_j^T E_i C G^T) x = \\ (9) \quad &= V_i^T C V_j - x^T G C E_i^T E_j C G^T x. \end{aligned}$$

В матричной записи

$$(10) \quad J' = 2B(\gamma)\gamma = 2(Q - L^T L)\gamma,$$

где  $B(\gamma) \doteq \|B_{ij}\|$  — симметричная матрица,

$$L \doteq [L_1 \quad \dots \quad L_{n+1}], \quad L_i \doteq E_i C G^T x.$$

Матрица  $L$  тёплицева:

$$(11) \quad L^T = \begin{bmatrix} l_1 & \dots & l_{N-n} & & 0 \\ & \ddots & & \ddots & \\ 0 & & l_1 & \dots & l_{N-n} \end{bmatrix} \doteq \setminus l^T \setminus \in \mathbb{R}^{(n+1) \times N}.$$

Здесь  $l \doteq [l_1; \dots; l_{N-n}] = C G^T x = C V \gamma$  — вектор множителей Лагранжа в задаче (2) (см. [8, 12]).

Обозначим  $p_0(B)$  собственный вектор матрицы  $B(\gamma)$ , соответствующий собственному числу с наименьшим модулем. Второй алгоритм М. Осборна [8, (5.4)], [1, (15)] состоит в итерациях

$$(12) \quad \gamma_{[k+1]} = p_0(B(\gamma_{[k]})), \quad k \geq 0.$$

Несложно убедиться, что критические точки  $J' = 0$  являются неподвижными точками алгоритма (12).

### 3. ПОЛУЛОКАЛЬНАЯ СХОДИМОСТЬ АЛГОРИТМА (12)

В предельном случае  $\eta \rightarrow 0$  матрица  $B(\gamma)$  (10) принимает значение

$$\begin{aligned} B(\gamma) &\rightarrow B_*(\gamma) \doteq V_*^T C V_* - L_*^T L_*, \\ L_* &= \setminus l_*^T \setminus, \quad l_* = C V_* \gamma = l_*(\gamma). \end{aligned}$$

Исследование глобальной сходимости (12) затруднено сложной структурой матрицы  $L_*^T L_*$  и неясным поведением собственного вектора  $p_0(B_*)$  как функции  $\gamma$ . Тем не менее, в малой окрестности  $\gamma_*$  вектор множителей Лагранжа  $l_*$  близок к нулю, и можно получить условие на сжатие отображения  $\gamma_{[k]} \rightarrow \gamma_{[k+1]}$  (12). Применение теории возмущений позволяет описать окрестность гарантированной сходимости алгоритма с точностью до слагаемых  $O(\varepsilon^2)$ . В [1] через исследование спектрального радиуса матрицы производной Фреше  $\dot{F}(\gamma_c) \doteq \frac{d\gamma_{[k+1]}}{d\gamma_{[k]}}(\gamma_c)$  было доказано, что алгоритм (12) устойчив в неподвижных точках  $\gamma_c$ ,  $J'(\gamma_c) = 0$ . Здесь мы найдем окрестность, в которой спектральный радиус  $\rho(\dot{F}(\gamma))$  удовлетворяет условию сжатия  $\rho < 1$ . В этом смысле говорится о полулокальной сходимости.

Будем считать, что вектор  $\gamma_{[k]}$  получен после итерации (6), и согласно теореме 2 находится в окрестности  $\Delta_*$  истинного значения  $\gamma_*$ :

$$(13) \quad \gamma_{[k]} \in \Delta_* \doteq \{\gamma : \|\gamma - \gamma_*\| \leq c_* \varepsilon\}, \quad c_* = \frac{\alpha \cdot \|C_*\| \cdot \|V_*\| \cdot \|\gamma_*\|}{\lambda_{2*}}.$$

**Теорема 4.** Пусть в произвольной точке  $\gamma \in \Delta_*$  выполнено следующее условие на малость  $\lambda_1$  и тем самым на малость нормы возмущения  $\varepsilon = \|V - V_*\|$ :

$$(14) \quad \frac{2 \|C\| \cdot \|V\|}{\lambda_2 - \lambda_1} \cdot \left[ n \sqrt{\lambda_1} + c_2 \varepsilon \right] < 1, \\ c_2 \doteq (N - n) \left( \frac{\alpha \|C\| \cdot \|V\|^2}{\lambda_2} + 1 \right) \cdot \|C\| \cdot \|\gamma\|,$$

где  $\lambda_i$ ,  $i \in \overline{1, n+1}$ , — собственные числа матрицы  $Q$  (9), (10), упорядоченные по возрастанию. Тогда для любого  $\gamma_{[k]} \in \Delta_*$  отображение  $\gamma_{[k]} \rightarrow \gamma_{[k+1]}$  в итерации (12) является сжимающим.

**Следствие 2.** В условиях теоремы 4 в области  $\Delta_*$  (13) верны следующие утверждения:

- (а) целевая функция  $J$  (2) имеет критическую точку  $J'(\gamma_c) = 0$ ;
- (б) критическая точка  $\gamma_c$  единственная;
- (в)  $\gamma_c$  есть точка минимума;
- (г) итерации (12) сходятся к  $\gamma_c$ .

*Доказательство следствия.* Пункты (б) и (г) следуют из принципа сжимающих отображений и того факта, что  $\gamma_c$  есть неподвижная точка итераций (12). Пункт (в) следует из оценки строгой положительной определенности матрицы вторых производных  $J'' > 0$  в окрестности точки  $\gamma_*$  при малых возмущениях  $\varepsilon \rightarrow 0$  [1, 13]. Остается доказать пункт (а), который по сути означает, что итерации (12) не выходят из области  $\Delta_*$ .

Пусть для итераций (12)  $\gamma_{[k]} \in \Delta_*$ . Тогда в (10)  $L(\gamma_{[k]}) \sim O(\varepsilon)$  и  $\|L^T L\| \sim O(\varepsilon^2)$ , и можно рассматривать матрицу  $B(\gamma)$  как  $Q(\gamma)$  с малым возмущением  $L^T L$ . По теории возмущений [4, (16)] норма отличия  $d\gamma_{[k+1]}$  результата итерации (12) от итерации (6) имеет второй порядок малости по  $\varepsilon$ :

$$(15) \quad \|d\gamma_{[k+1]}\| \leq \frac{1}{\lambda_2 - \lambda_1} \cdot \|L^T L \cdot p_1\| + O(\varepsilon^2) = O(\varepsilon^2).$$

Поскольку итерации (6) с точностью до слагаемых  $O(\varepsilon^2)$  остаются в области  $\Delta_*$  (теорема 2), то же имеет место и для итераций (12). Следствие доказано.

**Следствие 3.** Пусть в окрестности  $\Delta_*$  (13) выполнено (14). Тогда для любого начального значения  $\gamma_{[0]}$  с условием  $\|C_{[0]}\| \leq \alpha \|C_*\|$  последовательное применение одного шага алгоритма (6) и затем итераций (12) приводит к точке  $\gamma_c \in \Delta_*$  локального минимума целевой функции  $J$  (1), и эта точка единственная в окрестности  $\Delta_*$  (13) истинного значения  $\gamma_*$ .

*Доказательство.* По теореме 2 после одного шага алгоритма (6) попадаем в окрестность  $\gamma_{[1]} \in \Delta_*$ . Далее теорема 4 и следствие 2.  $\square$

В заключение сформулируем утверждение об условиях сжатия итераций (12) в области  $\Delta_*$  (13), аналогичное теореме 3 для итераций (6).

**Теорема 5.** Пусть выполнены условия и обозначения теоремы 3 и дополнительно  $\varepsilon < \frac{\lambda_2}{c_3}$ ,  $c_3 \doteq \frac{2\omega}{n} c_2$ , где константа  $c_2$  определена в (14). Тогда следующее неравенство является достаточным для выполнения условия теоремы 4 в области  $\Delta_*$  (13):

$$\varepsilon < \frac{\varepsilon_*}{f_1^{1/2} + \left(\frac{2\omega c_2}{n\lambda_2}\right) \varepsilon_*}.$$

#### 4. ДОКАЗАТЕЛЬСТВО ТЕОРЕМ 4, 5

*Доказательство теоремы 4.* Применим теорию возмущений [4, (16)] к собственному вектору  $p_0(B_{[k]})$ :

$$(16) \quad \|d\gamma_{[k+1]}\| = \|dp_0(B_{[k]})\| \leq \frac{\|dB_{[k]} \cdot p_0\|}{\min_{i \in \overline{1, n}} |\lambda_i(B) - \lambda_0(B)|} + O(\varepsilon^2).$$

Повторяя рассуждения из доказательства теоремы 1 в [4], построим оценку для нормы в правой части (16) в виде

$$(17) \quad \|dB_{[k]} \cdot p_0\| \leq c(\varepsilon) \cdot \|d\gamma_{[k]}\| + O(\varepsilon^2), \quad c(\varepsilon) = O(\varepsilon).$$

Отсюда будет следовать искомое условие на  $\varepsilon$  для выполнения условия сжатия  $\|d\gamma_{[k+1]}\| < \|d\gamma_{[k]}\|$ . Нужно найти  $c(\varepsilon)$ .

Из (15) имеем  $p_0(B_{[k]}) = p_1(Q_{[k]}) + O(\varepsilon^2)$ . Тогда с учетом оценок

$$\|dp_1\| \leq \frac{\|dQ \cdot p_1\|}{\lambda_2 - \lambda_1} + O(\varepsilon^2),$$

$$\|dQ \cdot p_1\| \leq 2\sqrt{\lambda_1} \|C\| \cdot \|V\| \cdot \|dG\|, \quad \|dG\| \leq n \cdot \|d\gamma\|$$

(см. [4, (16), (19)] и (24) в приложении) имеем

$$(18) \quad \begin{aligned} \|dB_{[k]} \cdot p_0\| &\leq \|V^T C (dG^T \cdot G + G^T \cdot dG) CV p_1\| + 2 \|L\| \cdot \|dL\| \leq \\ &\leq 2\sqrt{\lambda_1} \|C\| \cdot \|V\| \cdot n \cdot \|d\gamma_{[k]}\| + 2 \|L\| \cdot \|dL\|. \end{aligned}$$

Из определения  $L = \setminus CV \gamma \setminus$  (11) по аналогии с (24) получаем

$$\|L\| \leq (N - n) \cdot \|CV \gamma\|,$$

откуда следует

$$\|L\| \leq (N - n) \cdot (\|C(V - V_*) \gamma\| + \|CV\| \cdot \|\gamma - \gamma_*\|) + O(\varepsilon^2)$$

и с учетом (13)

$$(19) \quad \|L\| \leq (N - n) \cdot (\|C\| \cdot \|\gamma_*\| \cdot \varepsilon + \|C\| \cdot \|V\| \cdot c_* \varepsilon) + O(\varepsilon^2).$$

Наконец,

$$(20) \quad dL = dC \cdot V\gamma + CVd\gamma = CVd\gamma + O(\varepsilon).$$

Собирая оценки (16), (18), (19), (20), приходим к условию сжатия для отображения (12):

$$\frac{2 \|C\| \cdot \|V\|}{\min_{i \in \overline{1, n}} |\lambda_i(B) - \lambda_0(B)|} \cdot \left[ n \sqrt{\lambda_1(Q)} + c_2 \varepsilon \right] < 1,$$

$$c_2 = (N - n) \cdot \|C\| \cdot (\|\gamma_*\| + \|V\| \cdot c_*),$$

$$c_* = \frac{\alpha \|C_*\| \cdot \|V_*\| \cdot \|\gamma_*\|}{\lambda_2(Q_*)}.$$

Теперь заметим, что вместо норм  $\|C\|$ ,  $\|C_*\|$ ,  $\|V\|$ ,  $\|V_*\|$ ,  $\|\gamma_*\|$  и собственных чисел  $\lambda_1(Q)$ ,  $\lambda_2(Q_*)$ ,  $\lambda_i(B)$  можно использовать нормы и собственные числа, вычисленные в любой точке  $\gamma \in \Delta_*$ , поскольку из соображений непрерывности указанные замены приведут к изменениям второго порядка малости  $O(\varepsilon^2)$ . Так же вместо  $\lambda_i(B)$  можно использовать  $\lambda_{i+1}(Q)$ . В результате условие сжатия принимает вид

$$\frac{2 \|C\| \cdot \|V\|}{\lambda_2 - \lambda_1} \cdot \left[ n \sqrt{\lambda_1} + c_2 \varepsilon \right] < 1,$$

$$c_2 \doteq (N - n) \left( \frac{\alpha \|C\| \cdot \|V\|^2}{\lambda_2} + 1 \right) \cdot \|C\| \cdot \|\gamma\|.$$

Теорема доказана.

*Доказательство теоремы 5.* Нам понадобятся формулировки двух лемм из [4].

**Лемма 1.** При условии  $\|\Delta\gamma\| \leq \frac{1}{5n \|C_*\|^{1/2}}$  верно  $\|\Delta C\| \leq 5n \|C_*\|^{3/2} \|\Delta\gamma\| \leq \|C_*\|$ .

**Лемма 2.** Пусть  $V = V_* + E$ ,  $\varepsilon \doteq \|E\|$ , и в (8)  $\|C\| \leq \|C_*\| + \|\Delta C\|$ . Тогда в области (8) верна оценка

$$\lambda_1 \leq \left[ 1 + \frac{2n \left[ \sqrt{\lambda_2} \|C_*\|^{1/2} + \|\Delta C\| \cdot \|V_*\| + (\|C_*\| + \|\Delta C\|) \varepsilon \right] (\|V_*\| + \varepsilon)}{\lambda_2} \right] \times \\ \times (\|C_*\| + \|\Delta C\|) \varepsilon^2.$$

Далее повторим рассуждения из доказательства теоремы 3 в [4], заменив (7) на более сильное условие (14). Неравенство (14) отличается от (7) слагаемым  $c_2\varepsilon$ . По следствию 1 с учетом леммы 1 для сжатия достаточно неравенства

$$\lambda_1 < \left( \sqrt{\omega^2 + (\lambda_2 - c_3\varepsilon)} - \omega \right)^2, \quad c_3 \doteq \frac{2\omega c_2}{n}, \quad \omega \doteq 4n \|C\| \cdot \|V\|.$$

Применив лемму 2, получим достаточное условие в виде

$$(21) \quad (\alpha_0 + \alpha_1\varepsilon + \alpha_2\varepsilon^2) \varepsilon^2 < \frac{\omega^2}{2\|C_*\|} \left( \sqrt{1 + \frac{(\lambda_2 - c_3\varepsilon)}{\omega^2}} - 1 \right)^2,$$

$$\alpha_0 \doteq 1 + \frac{2n(\sqrt{\lambda_2} \|C_*\|^{1/2} + \|C_*\| \cdot \|V_*\|) \|V_*\|}{\lambda_2},$$

$$\alpha_1 \doteq \frac{2n(\sqrt{\lambda_2} \|C_*\|^{1/2} + 3\|C_*\| \cdot \|V_*\|)}{\lambda_2}, \quad \alpha_2 \doteq \frac{4n\|C_*\|}{\lambda_2}.$$

Последнее является видоизменением неравенства (36) в [4].

Для переменной  $x$  в интервале  $x \in [0, \alpha]$  верна оценка

$$\left(\frac{\sqrt{1+\alpha}-1}{\alpha}\right)^2 x^2 \leq (\sqrt{1+x}-1)^2.$$

Тогда с обозначениями  $x \doteq \frac{(\lambda_2 - c_3 \varepsilon)}{\omega^2}$ ,  $\alpha \doteq \frac{\lambda_2}{\omega^2}$  от (21) приходим к условию

$$(\alpha_0 + \alpha_1 \varepsilon + \alpha_2 \varepsilon^2) \varepsilon^2 < \frac{\omega^2}{2\|C\|} \left(\frac{\sqrt{1+\alpha}-1}{\alpha}\right)^2 \frac{(\lambda_2 - c_3 \varepsilon)^2}{\omega^4} \doteq A(\lambda_2 - c_3 \varepsilon)^2.$$

Последнее на интервале  $\varepsilon \in [0, \|V_*\|]$  следует из неравенства

$$\sqrt{\alpha_0 + \alpha_1 \|V_*\| + \alpha_2 \|V_*\|^2} \varepsilon \doteq f_1^{1/2} \varepsilon < A^{1/2} (\lambda_2 - c_3 \varepsilon),$$

$$f_1 \doteq \alpha_0 + \alpha_1 \|V_*\| + \alpha_2 \|V_*\|^2,$$

которое есть

$$\varepsilon < \frac{A^{1/2} \lambda_2}{f_1^{1/2} + A^{1/2} c_3} = \frac{\varepsilon_*}{f_1^{1/2} + \left(\frac{2\omega c_2}{n\lambda_2}\right) \varepsilon_*}.$$

Теорема доказана.

### 5. ПРИЛОЖЕНИЕ. ОЦЕНКИ ДЛЯ НОРМЫ $\|C\|$

**Лемма 3.** Для  $C = (G^T G)^{-1}$ , где матрица  $G^T \in \mathbb{R}^{(N-n) \times N}$  определена в (3), верны оценки

$$(22) \quad \frac{1}{(n+1)^2 \|\gamma\|^2} \leq \|C\| \leq \frac{2}{(d_\gamma)^{2n}}.$$

Здесь  $d_\gamma \doteq \min_{s: \gamma(s)=0} \min_{|\omega|=1} |\omega - s|$  — расстояние между множеством корней многочлена  $\gamma(s) = \gamma_0 + \gamma_1 s + \dots + \gamma_n s^n$  и единичной окружностью на комплексной плоскости.

Для доказательства леммы установим вспомогательные утверждения.

**Предложение 1.** Верна оценка  $\|C\| \leq \frac{2}{\lambda_{\min}(G_c^T G_c)}$ , где  $G_c$  — квадратная циркулянтная матрица

$$G_c^T \doteq \left[ \begin{array}{cccc|ccc} 1 & & & 0 & \gamma_0 & \dots & \gamma_{n-1} \\ \vdots & \ddots & & & 0 & \ddots & \vdots \\ \gamma_1 & & \ddots & & & \ddots & \gamma_0 \\ \gamma_0 & \ddots & & 1 & & & 0 \\ & \ddots & \ddots & \vdots & 1 & & \\ & & \ddots & \gamma_1 & \vdots & \ddots & \\ 0 & & & \gamma_0 & \gamma_1 & \dots & 1 \end{array} \right] \in \mathbb{R}^{M \times M}, \quad M \doteq N - n.$$



*Доказательство.* Верно равенство  $\|C\| = \lambda_{\max}(C) = \frac{1}{\lambda_{\min}(G^T G)}$ , и для  $G^T$  (3) выполнено

$$G^T \underbrace{\begin{bmatrix} 0 & I_n \\ I_{M-n} & 0 \\ 0 & I_n \end{bmatrix}}_E \doteq G^T E = G_c^T.$$

Заметим, что  $\|E\| = \sqrt{\lambda_{\max}(E^T E)} = \sqrt{2}$ . Далее,  $\|E^T x\| \leq \|E\| \cdot \|x\| = \sqrt{2} \|x\|$  и верны соотношения

$$\begin{aligned} \lambda_{\min}(G_c^T G_c) &= \min_{\|p\|=1} \|G_c p\|^2 = \min_{\|p\|=1} \|E^T \underbrace{Gp}_x\|^2 \leq \\ &\leq 2 \min_{\|p\|=1} \|Gp\|^2 = 2 \lambda_{\min}(G^T G). \end{aligned}$$

Отсюда получаем доказываемое утверждение.  $\square$

**Предложение 2.** Пусть  $\zeta_k \doteq e^{2\pi i(k/M)}$  — корень из единицы. Спектр матрицы  $G_c^T G_c$  есть множество  $\{|\gamma(\zeta_0)|^2, \dots, |\gamma(\zeta_{M-1})|^2\}$ .

*Доказательство.* Матрица  $G_c^T$  правоциркулянтная, обозначим ее первую строку  $[c_0, \dots, c_{M-1}]$ . Верно разложение [14, п. 3.7.3]

$$G_c^T = \Phi [\text{diag}(\lambda_0, \dots, \lambda_{M-1})] \Phi^{-1} \doteq \Phi \Lambda \Phi^{-1},$$

где  $\Phi \doteq \frac{1}{\sqrt{M}} F$ ,  $F \in \mathbb{C}^{M \times M}$  — симметричная матрица дискретного преобразования Фурье с элементами  $F_{kl} \doteq e^{-2\pi i(kl/M)}$ ,  $k, l \in \overline{0, M-1}$ ,  $\Phi^{-1} = \Phi^* \doteq \overline{\Phi}^T = \overline{\Phi}$ , черта над матрицей означает комплексное сопряжение. При этом собственные числа  $\lambda_k$  есть значения многочлена  $c(\zeta) \doteq c_{M-1} \zeta^{M-1} + \dots + c_0$  в точках единичной окружности  $\zeta_0, \dots, \zeta_{M-1}$ ,  $\lambda_k = c(\zeta_k)$ , то есть вектор-строка из собственных чисел есть образ Фурье от первой строки  $G_c^T$ :  $[\lambda_0, \dots, \lambda_{M-1}] = [c_0, \dots, c_{M-1}] F$ . С учетом вещественности матрицы  $G_c$  и симметричности  $\Phi$  верно представление  $G_c^T = G_c^T = \overline{\Phi} \Lambda \Phi^* = \overline{\Phi} \Lambda \Phi$ , поэтому верны равенства

$$\begin{aligned} G_c^T G_c &= G_c^T \overline{G_c} = \overline{\Phi} \Lambda \Phi^{-1} (\overline{\Phi} \Lambda \Phi)^T = \overline{\Phi} \Lambda \overline{\Phi} = \\ &= \Phi [\text{diag}(|\lambda_0|^2, \dots, |\lambda_{M-1}|^2)] \Phi^{-1} = \\ &= \Phi [\text{diag}(|c(\zeta_0)|^2, \dots, |c(\zeta_{M-1})|^2)] \Phi^{-1}. \end{aligned}$$

Для завершения доказательства остается заметить, что  $|c(\zeta_k)| = |\gamma(\zeta_k)|$  ввиду равенства  $c(\zeta_k) = \zeta_k^{M-n} \gamma(\zeta_k)$  для всех  $k \in \overline{0, M-1}$ .  $\square$

**Предложение 3.** Верна оценка

$$(23) \quad \|C\| \leq \frac{2}{\min_{k \in \overline{0, M-1}} |\gamma(\zeta_k)|^2} \leq \frac{2}{(d_\gamma)^{2n}}.$$

*Доказательство.* С учетом предложений 1 и 2 для доказательства достаточно учесть неравенства

$$\begin{aligned} |\gamma(\zeta_k)| &= |(\zeta_k - s_1) \dots (\zeta_k - s_n)| = |\zeta_k - s_1| \dots |\zeta_k - s_n| \geq \\ &\geq \min_{|\omega_1|=1} |\omega_1 - s_1| \dots \min_{|\omega_n|=1} |\omega_n - s_n| \geq \left( \min_{s_i} \min_{|\omega|=1} |\omega - s_i| \right)^n = (d_\gamma)^n. \end{aligned}$$

Предложение доказано.  $\square$

**Замечание 1.** Для чисел  $\zeta_k$  с ненулевой мнимой частью собственное число  $|\lambda_k|^2 = |\gamma(\zeta_k)|^2$  матрицы  $G_c^T G_c$  имеет кратность два. Это следует из симметрии  $|\gamma(\zeta_k)|^2 = \gamma(\zeta_k)\overline{\gamma(\zeta_k)} = \gamma(\zeta_k)\gamma(\overline{\zeta_k})$  относительно перестановки  $\zeta_k$  и  $\overline{\zeta_k}$  и симметрии множества  $\{\zeta_0, \dots, \zeta_{M-1}\}$  относительно вещественной оси комплексной плоскости. Поэтому в оценке (23) минимум достаточно брать по  $k \in \overline{0, \lceil \frac{M}{2} \rceil + 1}$ , где  $\lceil \cdot \rceil$  — целая часть числа.

Для завершения доказательства леммы 3 используем неравенства

$$\|C\|^{-1} = \|G^T G\| \leq \|G\|^2 \leq (n+1)^2 \|\gamma\|^2,$$

последнее из которых следует из определений (3), (5) и соотношения  $Gx \equiv V(x)\gamma$ :

$$\begin{aligned} \|G\| &= \sup_{\|x\|=1} \|G^T x\| = \sup_{\|x\|=1} \|V(x)\gamma\| \leq \sup_{\|x\|=1} \|V(x)\| \cdot \|\gamma\| \leq \\ (24) \quad &\leq \sup_{\|x\|=1} \|V(x)\|_2 \cdot \|\gamma\| \leq (n+1) \|\gamma\|, \end{aligned}$$

где  $\|\cdot\|_2$  — фробениусовская норма матрицы. Лемма доказана.

**Замечание 2.** Оценки (22) уместно сопоставить с цепочкой неравенств

$$(d_\gamma)^n \leq |\gamma(s)|_{|s|=1} \leq |\gamma_0| + \dots + |\gamma_n| \leq (n+1) \max_i |\gamma_i| \leq (n+1) \|\gamma\|,$$

которая, по всей видимости, неумлучшаема.

Автор благодарит рецензента за исправление ошибки в утверждении и доказательстве леммы 3.

## REFERENCES

- [1] Osborne M. R., Smyth G. K., *A modified Prony algorithm for fitting functions defined by difference equations*, SIAM J. Sci. Statist. Comput., **12** (1991), 362–382. MR1087765
- [2] Osborne M. R., Smyth G. K., *A Modified Prony Algorithm for Exponential Function Fitting*, SIAM Journal of Scientific Computing, **16** (1995), 119–138. MR1311681
- [3] Pereyra V., Scherer G., *Exponential data fitting*, in: Exponential Data Fitting and Its Applications, Bentham Science Publishers (2010), 1–26.
- [4] Lomov A. A., *On convergence of the inverse iteration algorithm for modified Prony method*, SEMR, **15** (2018), 1513–1529. MR3885486
- [5] Kostin V. I., *On extremum points of some function* [in Russian], Upravlyaemye sistemy, Novosibirsk: Institute of Mathematics of SB AS USSR, **24** (1984), 35–42.
- [6] Petersson J., Holmström K., *A review of the parameter estimation problem of fitting positive exponential sums to empirical data*, Applied Mathematics and Computation, **126**:1 (2002), 31–61. MR1868146
- [7] Moor De B., *Structured total least squares and  $L_2$  approximation problems*, Linear Algebra Appl., **188–189** (1993), 163–207. Zbl 0781.65028
- [8] Osborne M. R., *Some special nonlinear least squares problems*, SIAM J. Numer. Anal., **12** (1975), 571–592. MR386222
- [9] Osborne M. R., *A class of nonlinear regression problems*, Data Representation, St. Lucia: University of Queensland Press (1970), 94–101. Zbl 0341.62058
- [10] Egorshin A. O., Budyanov V. P., *Smoothing of signals and estimation of dynamic parameters in automatic systems using a digital computer* [in Russian], Avtometriya, **1** (1973), 78–82.
- [11] Egorshin A. O., *Least squares method and the fast algorithms in variational problems of identification and filtration (VI method)* [in Russian], Avtometriya, **1** (1988), 30–42.
- [12] Egorshin A. O., *On tracking extremum parameters in the identification variational problem* [in Russian], Vestnik Novosibirskogo Gosudarstvennogo Universiteta: Seriya Matematika, Mekhanika, Informatika, **11**:3 (2011), 95–113; English transl.: Journal of Mathematical Sciences, **195** (2013), 791–804. MR3141842

- [13] Lomov A. A., *Local stability in the problem of identifying coefficients of a linear difference equation* [in Russian], Vestnik Novosibirskogo Gosudarstvennogo Universiteta: Seriya Matematika, Mekhanika, Informatika, **10**:4 (2010), 81–103; English transl.: Journal of Mathematical Sciences, **188**:4 (2013), 410–434. MR3049146
- [14] Marple S. L., *Digital spectral analysis with applications*, Prentice-Hall, Inc. Upper Saddle River, NJ, USA, 1986.

ANDREI ALEKSANDROVICH LOMOV  
SOBOLEV INSTITUTE OF MATHEMATICS,  
4, KOPTYUGA AVE.,  
NOVOSIBIRSK, 630090, RUSSIA  
*E-mail address:* lomov@math.nsc.ru