И.Г. Соловьев, Р.В. Распопов

УСТОЙЧИВОЕ ОЦЕНИВАНИЕ ПАРАМЕТРОВ КОЛЛЕКТОРОВ НА ОСНОВЕ v-ОРТОГОНАЛИЗАЦИИ

Исследуются вопросы повышения устойчивости оценок гидродинамических параметров локальных зон нефтеносных коллекторов на основе методов квазиортогонального редуцирования.

Нефтеносные коллекторы, гидропроводность, идентификация, ортогонализация, модель.

Эффективность использования постоянно действующих геолого-технологических моделей (ПДГТМ) коллекторов в задачах анализа, прогноза и регулирования разработки месторождений [6, 8, 9] напрямую зависит от точности описания фильтрационно-емкостных параметров залежи. Большое количество публикаций, посвященных параметрическому оцениванию нефтеносных коллекторов по данным истории разработки [14–16], свидетельствует, с одной стороны, об актуальности темы, а с другой — о ее сложности.

Задачи оценки параметров распределенных сред по данным контроля состояния системы в конечном наборе точек (в скважинах) относится к классу плохообусловленных [12]. Основные рекомендации по повышению надежности оценок сводятся:

 к обеспечению высокого уровня информативности и незашумленности выборки данных натурных измерений состояния системы;

— учету априорной информации о свойствах среды, полученной фактографическими методами (технологии геофизического контроля) [7];

— редуцированию (упрощению) исходных моделей гидродинамики коллектора на основе пространственного осреднения состояний и параметров.

Каждую из вышеозначенных рекомендаций следует использовать в практике анализа. Однако в условиях реальной эксплуатации информативность выборки данных не подлежит регулировке, в то время как агрегация структуры модели (на основе упрощенных осреднений) до приведения в соответствие с информативностью данных натурных измерений вполне возможна. Именно указанный подход рассматривается далее.

Фрагмент зональной структуры коллектора, соответствующий трех- (пяти-) рядной системе заводнения, представленный на рис., отвечает минимальному уровню сложности осредненного конечномерного описания динамики пласта. Каждая *i*-я зона, окаймляющая скважину, характеризуется:

— среднезональным давлением $\overline{p}_i(t)$;

— удельным весом флюида γ_i ;

— объемным расходом $q_i(t)$ (для добычи $q_i > 0$, для нагнетания $q_i < 0$);

— позицией среднезонального уровня Δh_i относительно назначенной горизонтали.



Рис. Трехрядная схема заводнения нефтеносного пласта

Согласно линейной теории фильтрации [2, 13], гидродинамика коллектора с объявленной структурой зональных осреднений задается системой уравнений объемных гидроупругих балансов

$$\begin{aligned} \dot{q}_{1}\dot{p}_{1}(t) &= q_{21}(t) + q_{31}(t) + q_{41}(t) + q_{51}(t) + q_{61}(t) + q_{71}(t) - q_{1}(t) + \delta q_{1}, \\ \dot{q}_{2}\dot{p}_{2}(t) &= -q_{21}(t) + q_{72}(t) - q_{23}(t) + q_{k2}(t) - q_{2}(t) + \delta q_{2}, \\ \dot{q}_{3}\dot{p}_{3}(t) &= -q_{31}(t) + q_{23}(t) - q_{34}(t) + q_{k3}(t) - q_{3}(t) + \delta q_{3}, \\ \dot{q}_{4}\dot{p}_{4}(t) &= -q_{41}(t) + q_{34}(t) - q_{45}(t) + q_{k4}(t) - q_{4}(t) + \delta q_{4}, \end{aligned}$$
(1)
$$\dot{q}_{3}\dot{p}_{5}(t) &= -q_{51}(t) + q_{45}(t) - q_{56}(t) + q_{k5}(t) - q_{5}(t) + \delta q_{5}, \\ \dot{q}_{6}\dot{p}_{6}(t) &= -q_{61}(t) + q_{56}(t) - q_{67}(t) + q_{k6}(t) - q_{6}(t) + \delta q_{6}, \\ \dot{q}_{1}\dot{p}_{7}(t) &= -q_{71}(t) + q_{67}(t) - q_{72}(t) + q_{k7}(t) - q_{7}(t) + \delta q_{7}, \end{aligned}$$

где $q_{ij}(t) = -q_{ji}(t) = w_{ij}(p_i(t) - p_j(t))$ — межзонные перетоки;

 $p_i(t) = \overline{p}_i(t) - \gamma_i \Delta h_i$ — приведенные к единой горизонтали давления в зонах; δq_i — возможная ошибка приведения, обусловленная неточной информацией о p_i и Δh_i ;

 $\phi_i = \beta_n m V_i$ — гидроупругий объем вмещающих пустот *i*-й зоны с коэффициентом пористости *m* и упругости β_n ;

w_{ij} = *w_{ji}* — гидропроводность перехода между *i*-й и *j*-й сопряженными зонами;

 $q_{ki}(t) = 3w_{ki}(p_{ki} - p_i(t))$ — краевое питание зон внешнего окаймления с краевым давлением p_{ki} и гидропроводностью $3w_{ki}$.

Под задачей идентификации гидродинамических параметров центральной зоны (*i* = 1) понимается правило оценивания (вычислений) вектора неизвестных параметров модели (1)

$$\mathbf{c} = [w_{12} \ w_{13} \ w_{14} \ w_{15} \ w_{16} \ w_{17} \ \tau_1 \ \delta q_1]^T$$
(2)

по выборке данных измерений

$$I = \langle p_1(k), ..., p_7(k), q_1(k), ..., q_7(k), k = 1, N \rangle,$$
(3)

что можно отразить формальным отношением

$$\mathbf{c} = U(I_1) \,, \tag{4}$$

где $p_i(k) = p_i(t_k)$, $t_{k+1} = t_k + \Delta t$, Δt — шаг измерений по времени, с — оценка вектора с.

Как ранее отмечалось, рассматриваемая задача относится к плохообусловленным, что при действии шумов измерений

$$I_{\xi} = \langle p_{ui}(k), q_{ui}(k), k = 1, N \rangle$$

где $p_{ui}(k) = p_i(k) + \xi_{Pi}(k)$, $q_{ui}(k) = q_i(k) + \xi_{qi}(k)$, приводит к значительным ошиб-

кам параметрического оценивания. Разность $\mathbf{c}-\hat{\mathbf{c}}$ может достигать кратных отличий от номинала.

Рассмотренные далее алгоритмы идентификации основаны на правилах редуцирования структур с целью улучшения свойств устойчивости оценок. Рассмотрим классический случай гидропрослушивания [5], когда варьируется режим эксплуатации центральной зоны: $q_1(k) - var$, а зоны окаймления $q_i(k), p_{ki}$ – const работают в квазистатическом режиме без собственных возмущений. Рассматриваемый вариант возмущения одной скважины наиболее ущербный по критерию информативности выборки данных. Однако заметим,

что величины q_i , i = 2, 7 могут быть ненулевыми.

Основываясь на (1) и указанных обозначениях, прприведем первое уравнение системы к регрессионному виду

$$p_1(k) = \mathbf{c}_1^T \mathbf{H}_1(k) + \mathbf{a}_1^T \mathbf{X}_1(k), \quad k = 1, N,$$
(5)

где регрессоры переменных окаймления

$$\mathbf{x}_{1}(k) = [x_{2}(k) x_{3}(k) \dots x_{7}(k)]^{T}$$
(6)

пересчитаны в отклонениях $x_i(k) = p_i(k) - p_{0i}$ от средних $p_{0i} = \sum_{i=1}^{N} p_i(k) / N$.

Соответствующий вектор параметров а, удовлетворяет отношениям

$$\mathbf{1}_{6}^{T} \mathbf{a}_{1} = a_{12} + a_{13} + a_{14} + a_{15} + a_{16} + a_{17} = 1, \quad a_{1i} \ge 0 ,$$
 (7)

что следует из условий приведения

$$a_{1i} = w_{1i} / w_1, \quad w_1 = \sum_{i=1}^7 w_{1i}, \quad w_{1i} \ge 0.$$
 (8)

Регрессоры основной динамики центральной зоны имеют вид

$$\mathbf{H}_{1}(k) = \begin{bmatrix} 1 & -q_{1}(k) & -\dot{p}_{1}(t) \end{bmatrix}^{T},$$
(9)

а соответствующий вектор приведенных параметров записывается следующим образом:

$$\mathbf{c}_1 = \begin{bmatrix} \Delta q_1 & b_1 & T_1 \end{bmatrix}^T, \tag{10}$$

где
$$b_1 = 1/w_1$$
, $T_1 = \tau_1/w_1$, $\Delta q_1 = \delta q_1 + \sum_{i=2}^7 a_{1i} p_{0i}$.

Представление модели объекта идентификации в виде (5) позволяет выделить информативные регрессоры доминирующих процессов $\mathbf{n}_1(k)$ и переменные вторичных процессов $\mathbf{x}_1(k)$ с малой вариабельностью компонент. Отсюда следует, что для повышения надежности процедуру идентификации выгодно строить по итеративной схеме с чередованием этапов МНК-оценивания параметров \mathbf{c}_1 основных и \mathbf{a}_1 вторичных процессов [3, 10, 11]

$$\begin{cases} F_{11} \hat{\mathbf{c}}_{1}(j) = b_{1} - F_{12} \hat{\mathbf{a}}_{1}(j-1), \\ F_{22} \hat{\mathbf{a}}_{1}(j) = b_{2} - F_{21} \hat{\mathbf{c}}_{1}(j), \end{cases}$$
(11)

где

$$F_{11} = \sum_{k=1}^{N} \lambda_{1}(k) \mathbf{H}_{1}(k) \mathbf{H}_{1}(k)^{T}, \ b_{1} = \sum_{k=1}^{N} \lambda_{1}(k) \mathbf{H}_{1}(k) p_{1}(k),$$

$$F_{22} = \sum_{k=1}^{N} \lambda_{2}(k) \mathbf{x}_{1}(k) \mathbf{x}_{1}(k)^{T}, \ b_{2} = \sum_{k=1}^{N} \lambda_{2}(k) \mathbf{x}_{1}(k) p_{1}(k),$$

$$F_{12} = \sum_{k=1}^{N} \lambda_{1}(k) \mathbf{H}_{1}(k) \mathbf{x}_{1}(k)^{T}, \ F_{21} = \sum_{k=1}^{N} \lambda_{2}(k) \mathbf{x}_{1}(k) \mathbf{H}_{1}(k)^{T}$$

а $\lambda_1(k) \ge 0$ и $\lambda_2(k) \ge 0$ — последовательности нормирующих коэффициентов. Возможно, высокий уровень обусловленности матрицы F_{22} в раздельной схеме итеративной идентификации (11) не искажает оценки параметров \mathbf{c}_1 основной динамики и в то же время выделяет проблему обеспечения устойчивости оценок параметров окаймления \mathbf{a}_1 на основе агрегации переменных вектора $\mathbf{x}_1(k)$ с удалением линейно-зависимых компонент. Кроме того, оценки вектора \mathbf{a}_1 , согласно (7), должны удовлетворять условию $\mathbf{1}_6^T \hat{\mathbf{a}}_1(j) = 1$, что видоизменяет алгоритм расчета $\hat{\mathbf{a}}_1(j)$ в сравнении с (11). Рассмотрим указанный подход детальнее. Для этого перепишем регрессионную модель (5) в виде

$$a_{12}\mathbf{x}_2 + a_{13}\mathbf{x}_3 + a_{14}\mathbf{x}_4 + a_{15}\mathbf{x}_5 + a_{16}\mathbf{x}_6 + a_{17}\mathbf{x}_7 = \mathbf{b} , \qquad (12)$$

где $\mathbf{x}_i = [x_i(1) \dots x_i(N)]^T$, $\mathbf{b} = [b(1) \dots b(N)]^T$, $b(k) = p_1(k) - \mathbf{c}_1^T \mathbf{H}_1(k)$. Выведем процедуру редуцирования на основе v-ортогонализации [4] в предположении, что вектор **b**, а вернее, его оценки априорно заданы.

Переход от \mathbf{x}_i к соответствующей системе ортогональных векторов \mathbf{z}_i ($\mathbf{z}_i^T \mathbf{z}_j = 0, i \neq j, i, j \in \{2, ..., 7\}$) осуществляется на основе процедуры Грамма — Шмидта

Пусть $I_{\nu} \subset I = \{2, 3, ..., 7\}$ — индексное множество ν -зависимых векторов, определенное условием

$$I_{\mathbf{v}} = \left\{ i : \left\| \mathbf{z}_{i} \right\| < \mathbf{v} \right\}. \tag{14}$$

Полагая в (13) $\mathbf{z}_i = \mathbf{0}$, $\lambda_{ji} = 0$, $i \in I_v$, переходим к системе v-ортогонального разложения векторов \mathbf{x}_i , $i \in I$, по сокращенному ортогональному базису, например, для $I_v = \{4, 6\}$ имеем

$$\begin{cases} \mathbf{x}_{2} = \mathbf{z}_{2}, \\ \mathbf{x}_{3} = \lambda_{32}\mathbf{z}_{2} + \mathbf{z}_{3}, \\ \mathbf{x}_{4} = \lambda_{42}\mathbf{z}_{2} + \lambda_{43}\mathbf{z}_{3}, \\ \mathbf{x}_{5} = \lambda_{52}\mathbf{z}_{2} + \lambda_{53}\mathbf{z}_{3} + \mathbf{z}_{5}, \\ \mathbf{x}_{6} = \lambda_{62}\mathbf{z}_{2} + \lambda_{63}\mathbf{z}_{3} + \lambda_{65}\mathbf{z}_{5}, \\ \mathbf{x}_{7} = \lambda_{72}\mathbf{z}_{2} + \lambda_{73}\mathbf{z}_{3} + \lambda_{75}\mathbf{z}_{5} + \mathbf{z}_{7}. \end{cases}$$
(15)

Подставляя (15) в систему (12) и скалярно домножая результат поочередно на \mathbf{z}_i , $i \in I \setminus I_v$, приходим к системе уравнений относительно исходных параметров a_{1i}

$$\begin{vmatrix} a_{12} + \lambda_{32}a_{13} + \lambda_{42}a_{14} + \lambda_{52}a_{15} + \lambda_{62}a_{16} + \lambda_{72}a_{17} = \mathbf{z}_{2}^{T}\mathbf{b} / \|\mathbf{z}_{2}\|^{2}, \\ a_{13} + \lambda_{43}a_{14} + \lambda_{53}a_{15} + \lambda_{63}a_{16} + \lambda_{73}a_{17} = \mathbf{z}_{3}^{T}\mathbf{b} / \|\mathbf{z}_{3}\|^{2}, \\ a_{15} + \lambda_{65}a_{16} + \lambda_{75}a_{17} = \mathbf{z}_{5}^{T}\mathbf{b} / \|\mathbf{z}_{5}\|^{2}, \\ a_{17} = \mathbf{z}_{7}^{T}\mathbf{b} / \|\mathbf{z}_{7}\|^{2}. \end{cases}$$

Запишем систему в векторно-матричной форме

$$\mathcal{J}_{\mathcal{B}}\mathbf{a}_{\mathcal{B}} + \mathcal{J}_{\mathcal{C}}\mathbf{a}_{\mathcal{C}} = \mathbf{b}_{\mathcal{B}},$$

где $\mathbf{a}_{E} = [a_{12} \ a_{13} \ a_{15} \ a_{17}]^{T}$ — вектор базовых параметров, $\mathbf{a}_{C} = [a_{14} \ a_{16}]^{T}$ — вектор свободных параметров,

$$\mathcal{J}_{\mathcal{F}} = \begin{bmatrix} 1 & \lambda_{32} & \lambda_{52} & \lambda_{72} \\ 0 & 1 & \lambda_{53} & \lambda_{73} \\ 0 & 0 & 1 & \lambda_{75} \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}, \quad \mathcal{J}_{C} = \begin{bmatrix} \lambda_{42} & \lambda_{62} \\ \lambda_{43} & \lambda_{63} \\ 0 & \lambda_{65} \\ 0 & 0 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{b}_{\mathcal{F}} = \begin{bmatrix} \mathbf{z}_{2}^{T} \mathbf{b} / \|\mathbf{z}_{2}\|^{2} \\ \mathbf{z}_{3}^{T} \mathbf{b} / \|\mathbf{z}_{3}\|^{2} \\ \mathbf{z}_{5}^{T} \mathbf{b} / \|\mathbf{z}_{5}\|^{2} \\ \mathbf{z}_{7}^{T} \mathbf{b} / \|\mathbf{z}_{7}\|^{2} \end{bmatrix}$$

или

$$\mathbf{a}_{\scriptscriptstyle B} + \mathcal{I}_{\scriptscriptstyle BC} \mathbf{a}_{\scriptscriptstyle C} = \mathbf{a}_{\scriptscriptstyle 0}, \quad \mathcal{I}_{\scriptscriptstyle BC} = \mathcal{I}_{\scriptscriptstyle B}^{-1} \mathcal{I}_{\scriptscriptstyle C}, \quad \mathbf{a}_{\scriptscriptstyle 0} = \mathcal{I}_{\scriptscriptstyle B}^{-1} \mathbf{b}_{\scriptscriptstyle B},$$

Прямой проверкой $\mathcal{I}_{\!\scriptscriptstyle E}^{}\cdot\mathcal{I}_{\!\scriptscriptstyle E}^{^{-1}}=I$ убеждаемся в справедливости определения

$$\mathcal{\Pi}_{\mathcal{B}}^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & | & -\lambda_{32} & | & \lambda_{32}\lambda_{53} - \lambda_{52} & | & \lambda_{32}(\lambda_{73} - \lambda_{53}\lambda_{75}) + \lambda_{52}\lambda_{75} - \lambda_{71} \\ 0 & | & 0 & | & \lambda_{53} \\ 0 & | & 0 & | & \lambda_{53}\lambda_{75} - \lambda_{71} \\ 0 & | & 0 & | & 1 & | \\ 0 & | & 0 & | & 1 \end{bmatrix}$$

из чего следует

$$\mathcal{I}_{C} = \begin{bmatrix} \lambda_{42} - \lambda_{43}\lambda_{32} & | & \lambda_{62} - \lambda_{63}\lambda_{32} + \lambda_{65}(\lambda_{32}\lambda_{53} - \lambda_{52}) \\ \lambda_{43} & | & \lambda_{63} - \lambda_{65}\lambda_{53} \\ 0 & | & \lambda_{65} \\ 0 & | & 0 \end{bmatrix},$$

что соответствует структуре системы

$$\begin{cases} a_{12} + \alpha_{42}a_{14} + \alpha_{62}a_{16} = a_{12}^{0}, \\ a_{13} + \alpha_{43}a_{14} + \alpha_{63}a_{16} = a_{13}^{0}, \\ a_{15} + \alpha_{65}a_{16} = a_{15}^{0}, \\ a_{17} = a_{17}^{0}. \end{cases}$$
(17)

Обнуляя вектор свободных переменных $\mathbf{a}_{C} = 0$, получаем огрубленное представление модели (12) в виде

$$a_{12}^{0}\mathbf{x}_{2} + a_{13}^{0}\mathbf{x}_{3} + a_{15}^{0}\mathbf{x}_{5} + a_{17}^{0}\mathbf{x}_{7} = \mathbf{b}.$$
 (18)

Однако в общем случае v-редуцированная модель объекта, согласно (17), имеет представление

$$(a_{12} + \alpha_{42}a_{14} + \alpha_{62}a_{16})\mathbf{x}_2 + (a_{13} + \alpha_{43}a_{14} + \alpha_{63}a_{16})\mathbf{x}_3 + (a_{15} + \alpha_{65}a_{16})\mathbf{x}_5 + a_{17}\mathbf{x}_7 = \mathbf{b},$$

что в сопоставлении с (12) устанавливает факт v-зависимости следующего характера:

$$\begin{cases} \mathbf{x}_4 = \boldsymbol{\alpha}_{42} \mathbf{x}_2 + \boldsymbol{\alpha}_{43} \mathbf{x}_3, \\ \mathbf{x}_6 = \boldsymbol{\alpha}_{62} \mathbf{x}_2 + \boldsymbol{\alpha}_{63} \mathbf{x}_3 + \boldsymbol{\alpha}_{65} \mathbf{x}_5. \end{cases}$$
(19)

Именно такой характер зависимости был предопределен примером (15) с $I_v = \{4, 6\}.$

Полученная система уравнений (17) по сути выступает результатом второго этапа решения задачи идентификации в итеративной схеме (11). Технология v-ортогонального редуцированная системы вторичных процессов выявила факт, что в силу линейной зависимости векторов **x**₄, **x**₆ (19) параметры передач *a*₁₄, *a*₁₆ не могут быть надежно выделены.

Последующий анализ связан с приемами формального доопределения вектора параметров окаймления $\mathbf{a}^{T} = \begin{bmatrix} \mathbf{a}_{B}^{T} & \mathbf{a}_{C}^{T} \end{bmatrix}$ на основе простейших правил регуляризации [1] и учета ограничений (7). Точку притяжения в схеме с регуляризацией определим в предположении радиальной однородности коллектора: $a_{1i}^{\alpha} = \frac{1}{6}$ или $\mathbf{a}_{E\alpha} = \frac{1}{6} \mathbf{1}_{E}$, $\mathbf{a}_{C\alpha} = \frac{1}{6} \mathbf{1}_{C}$, где $\mathbf{1}_{E} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}^{T}$, $\mathbf{1}_{C} = \begin{bmatrix} 1 & 1 \end{bmatrix}^{T}$. Отсюда регуляризованный критерий идентификации на основе (16), (17) запишется следующим образом:

$$J_{\alpha} = \left(\alpha_{E} + \alpha_{C}\right) \left\| \hat{\mathbf{a}}_{E} + \mathcal{I}_{EC} \cdot \hat{\mathbf{a}}_{C} - \mathbf{a}_{0} \right\|^{2} + \left(1 - \alpha_{E}\right) \left\| \hat{\mathbf{a}}_{E} - \mathbf{a}_{E\alpha} \right\|^{2} + \left(1 - \alpha_{C}\right) \left\| \hat{\mathbf{a}}_{C} - \mathbf{a}_{C\alpha} \right\|^{2} \rightarrow \min (20)$$

при выполнении условий

$$\mathbf{\hat{a}}_{\mathcal{B}}^{T} \mathbf{1}_{\mathcal{B}} + \mathbf{\hat{a}}_{\mathcal{C}}^{T} \mathbf{1}_{\mathcal{C}} = 1, \ \mathbf{a} \ge 0,$$
(21)

где $\alpha = \alpha_{\scriptscriptstyle B} + \alpha_{\scriptscriptstyle C}$, $\alpha \in [0, 1]$.

Для (20) и (21) составим функцию Лагранжа

$$L_{\alpha} = J_{\alpha} - 2\lambda \left(\mathbf{\hat{a}}_{B}^{T} \mathbf{1}_{B} + \mathbf{\hat{a}}_{C}^{T} \mathbf{1}_{C} - 1 \right)$$

и соответствующие уравнения для градиентов по настройкам а Б и а С

$$\begin{cases} \alpha \left(\stackrel{\circ}{\mathbf{a}}_{E} + \mathcal{J}_{EC} \stackrel{\circ}{\mathbf{a}}_{C} - \mathbf{a}_{0} \right) + \left(1 - \alpha_{E} \right) \left(\stackrel{\circ}{\mathbf{a}}_{E} - \mathbf{a}_{E\alpha} \right) - \lambda \mathbf{1}_{E} = \mathbf{0}, \\ \alpha \left(\mathcal{J}_{EC}^{T} \stackrel{\circ}{\mathbf{a}}_{E} + \mathcal{J}_{EC}^{T} \mathcal{J}_{EC} \stackrel{\circ}{\mathbf{a}}_{C} - \mathcal{J}_{EC}^{T} \mathbf{a}_{0} \right) + \left(1 - \alpha_{C} \right) \left(\stackrel{\circ}{\mathbf{a}}_{C} - \mathbf{a}_{C\alpha} \right) - \lambda \mathbf{1}_{C} = \mathbf{0}. \end{cases}$$

Объединенная система уравнений запишется следующим образом:

$$F\mathbf{a} = \alpha F_0 \mathbf{a}_0 + f_\alpha + \lambda \mathbf{1} ,$$

где 1^{*т*} а = 1. В силу чего искомый алгоритм оценивания параметров окаймления принимает вид

$$\begin{cases} \stackrel{\circ}{\mathbf{a}} = F^{-1} (\alpha F_0 \mathbf{a}_0 + f_\alpha + \lambda \mathbf{1}), \\ \lambda = (\mathbf{1} - \mathbf{1}^T F^{-1} (\alpha F_0 \mathbf{a}_0 + f_\alpha)) / \mathbf{1}^T F^{-1} \mathbf{1}, \end{cases}$$
(22)

где

$$F = \begin{bmatrix} (1 + \alpha_C) I_E & \alpha J_{EC} \\ \alpha J_{EC}^T & (1 - \alpha_C) I_C + \alpha J_{EC}^T J_{EC} \end{bmatrix}, \quad F_0 = \begin{bmatrix} I_E \\ J_{EC}^T \end{bmatrix}, \quad f_\alpha = \begin{bmatrix} (1 - \alpha_E) \mathbf{a}_{E\alpha} \\ (1 - \alpha_C) \mathbf{a}_{C\alpha} \end{bmatrix}, \quad \mathbf{1} = \begin{bmatrix} \mathbf{1}_E \\ \mathbf{1}_C \end{bmatrix},$$
$$I_E = \operatorname{diag}\{1 \ 1 \ 1 \ 1\}, \quad I_C = \operatorname{diag}\{1 \ 1\}.$$

Полученный алгоритм удовлетворяет условию равенства (21), однако не гарантирует условие положительности компонент вектора \boldsymbol{a} , что можно достигнуть настройкой (уменьшением) параметров регуляризации $\alpha_{\mathcal{B}}, \alpha_{\mathcal{C}} \in [0, 1]$.

Структура решающего правила (22) в совокупности с итеративной процедурой (11) образует искомый результат по технологии устойчивого оценивания на основе метода v-ортогонального редуцирования.

ЛИТЕРАТУРА

1. *Алифанов О.М., Артюхин Е.А., Румянцев С.В.* Экстремальные методы решения некорректных задач. М.: Наука, 1988. 288 с.

2. Басниев К.С., Дмитриев Н.М., Каневская Р.Д., Максимов В.М. Подземная гидромеханика. М.; Ижевск: Ин-т компьютерных исследований, 2005. 496 с.

3. Ведерникова Ю.А., Соловьев И.Г. Оценивание локальных гидродинамических характеристик нефтяных коллекторов // Автоматизация, телемеханизация и связь в нефтяной промышленности. 2005. № 12. С. 16–20.

4. Голуб Дж., Ван Лоун Ч. Матричные вычисления. М.: Мир, 1999. 548 с.

5. Зайцев Ю.В., Балакиров Ю.А. Технология и техника эксплуатации нефтяных и газовых скважин. М.: Недра, 1986. 302 с.

6. Закиров С.Н., Закиров Э.С., Индрунский И.М. и др. Проблемы подсчета запасов, разработки и 3D компьютерного моделирования // Нефтяное хозяйство. 2007. № 5. С. 6–68.

7. Ипатов А.И., Кременецкий М.И. Геофизический и гидродинамический контроли разработки месторождений углеводородов. М.: РХД: Ин-т компьютерного моделирования, 2006. 780 с.

8. Мухаметзянов Р.Н., Фахретдинов Р.Н., Стрижнев К.В. и др. Аспекты применения геолого-гидродинамического моделирования для проектирования и мониторинга геолого-технических мероприятий // Нефтяное хозяйство. 2007. № 10. С. 86–89.

9. *РД* 153-39.0-047-00. Регламент по созданию постоянно действующих геологотехнологических моделей нефтяных и газовых месторождений / Минтопэнерго. М., 2000.

10. Соловьев И.Г. Гидродинамическая модель и идентификация локальных участков нефтяных коллекторов в режиме нормальной эксплуатации // Изв. вузов. Нефть и газ. 2005. № 1. С. 42–47.

11. Соловьев И.Г., Говорков Д.А. Факторы устойчивости МНК-оценок параметров модели притока вертикальной скважины // Автоматизация, телемеханизация и связь в нефтяной промышленности. 2009. № 9. С. 31–35.

12. Форсайт Дж., Молер К. Численное решение систем линейных алгебраических уравнений. М.: Мир, 1969. 168 с.

13. Чарный И.А. Подземная гидрогазодинамика. М.: Гостоптехиздат, 1963. 396 с.

14. Gao G., Li G., Reynolds A. C. A Stochastic Optimization Algorithm for Automatic History Matching // SPE 90065.

15. *Gu Y., Oliver D.S.* As Iterative Ensemble Kalman Filter for Multiphase Fluid Flow Data Assimilation // SPE 108438.

16. Zhang D., Lu Z., Chen Y. Dynamic Reservoir Data Assimilation with an Efficient Dimension-Reduced Kalman Filter // SPE 95277.

I.G. Solovyev, R.V. Raspopov

STABLE EVALUATION REGARDING PARAMETERS OF COLLECTORS BASING ON *v*-ORTHOGONALIZATION

Subject to investigation being questions of improving evaluation stability with hydrodynamic parameters in local zones of oil-bearing collectors basing on methods of quasiorthogonal reduction.

Oil-bearing collectors, water permeability, identification, orthogonalization, model.