

## Impact Factor:

ISRA (India) = 4.971  
ISI (Dubai, UAE) = 0.829  
GIF (Australia) = 0.564  
JIF = 1.500

SIS (USA) = 0.912  
PIHII (Russia) = 0.126  
ESJI (KZ) = 8.716  
SJIF (Morocco) = 5.667

ICV (Poland) = 6.630  
PIF (India) = 1.940  
IBI (India) = 4.260  
OAJI (USA) = 0.350

SOI: [1.1/TAS](#) DOI: [10.15863/TAS](#)

### International Scientific Journal Theoretical & Applied Science

p-ISSN: 2308-4944 (print) e-ISSN: 2409-0085 (online)

Year: 2020 Issue: 03 Volume: 83

Published: 30.03.2020 <http://T-Science.org>

QR – Issue



QR – Article



Obid Abdullayev

Samarkand State University

Docent of Department Theoretical and Applied Mechanics

Samarkand, Uzbekistan

[abdullaev2006@inbox.ru](mailto:abdullaev2006@inbox.ru)

## ITERATIVE METHOD FOR SOLVING MATRIX EQUATIONS FOR TWO-DIMENSIONAL PROBLEMS OF ELASTICITY THEORY

**Abstract:** An iterative method for solving matrix equations obtained by solving the problems of the linear theory of elasticity by the mixed finite element method is considered. Numerical implementation on a computer of mixed projection-grid algorithms of the FEM. It is associated with the development of effective methods for solving the corresponding discrete problems, which are represented by systems of matrix equations. Using the properties of the matrices, estimates of the rate of convergence of iterative processes are obtained.

**Key words:** matrix equations, mixed finite element method, projection-grid algorithms, system of matrix equations, rate of convergence.

**Language:** Russian

**Citation:** Abdullayev, O. (2020). Iterative method for solving matrix equations for two-dimensional problems of elasticity theory. *ISJ Theoretical & Applied Science*, 03 (83), 149-154.

**Soi:** <http://s-o-i.org/1.1/TAS-03-83-32> **Doi:**  <https://dx.doi.org/10.15863/TAS.2020.03.83.32>

**Scopus ASCC:** 2600.

### ИТЕРАЦИОННЫЙ МЕТОД РЕШЕНИЯ МАТРИЧНЫХ УРАВНЕНИЙ ДЛЯ ДВУМЕРНЫХ ЗАДАЧ ТЕОРИИ УПРУГОСТИ

**Аннотация:** Рассматривается итерационный метод решения матричных уравнений, получаемых при решении задач линейной теории упругости смешанным методом конечных элементов. Численная реализация на ЭВМ смешанных проекционно-сеточных алгоритмов МКЭ. Связано с разработкой эффективных методов решения соответствующих дискретных задач, которые представляется системами матричных уравнений. Используя свойства матриц, получены оценки скорости сходимости итерационных процессов.

**Ключевые слова:** матричные уравнения, смешанный метод конечных элементов, проекционно-сеточный алгоритм, система матричных уравнений, оценка скорости сходимости.

#### Введение

УДК 539.3

Численная реализация на ЭВМ смешанных проекционно-сеточных алгоритмов МКЭ связано с разработкой эффективных методов решения соответствующих дискретных задач, которые представляется системами матричных линейных уравнений. При этом разработка таких методов является одним из важнейших факторов, в целом определяющих успешную реализацию смешанной МКЭ [1,2].

Рассмотрим систему матричных линейных уравнений, определяющую смешанную конечно элементную аппроксимацию краевой задачи теории упругости.

$$\begin{cases} [M_h] \{\hat{\epsilon}_h\} = [H_h] \{\hat{u}_h\} & (1) \\ \{\hat{\sigma}_h\} = [\hat{D}_h] (\{\hat{\epsilon}_h\} - \{\hat{\zeta}_h\}) & (2) \\ [H_h]^T \{\hat{\sigma}_h\} = \{\hat{\rho}_h\} & (3) \end{cases}$$

Равенства (1) – (3) могут быть записаны одним матричным уравнением относительно перемещений, т.е.

## Impact Factor:

ISRA (India) = 4.971  
 ISI (Dubai, UAE) = 0.829  
 GIF (Australia) = 0.564  
 JIF = 1.500

SIS (USA) = 0.912  
 ПИИЦ (Russia) = 0.126  
 ESJI (KZ) = 8.716  
 SJIF (Morocco) = 5.667

ICV (Poland) = 6.630  
 PIF (India) = 1.940  
 IBI (India) = 4.260  
 OAJI (USA) = 0.350

$$[A_h]\{\hat{u}_h\} = \{\hat{f}_h\}, \quad (4)$$

где

$$[A_h] = [H_h]^T [\hat{D}_h] [M_h]^{-1} [H_h] \quad (5)$$

- симметричная положительно определенная ограниченная матрица;

$$\{\hat{f}_h\} = \{\hat{\rho}_h\} + [H_h]^T [\hat{D}_h] \{\hat{\zeta}_h\} \quad (6)$$

- вектор правой части. Для решения системы линейных алгебраических уравнений (4) могут быть использованы классические методы вычислительной алгебры, изложенные, например, в работах [3,4].

Однако, использование уравнения (4) с целью нахождения решения дискретной задачи (1) – (3) является, по-видимому, нецелесообразно, т.к. в определении матрицы  $[A_h]$  входит матрица  $[M_h]^{-1}$ , обратная по отношению к матрице  $[M_h]$ . численная процедура обращения матрицы  $[M_h]$ , с целью построения матрицы  $[A_h]$ , является достаточно трудоемкой и неэффективной.

В настоящей работе для решения системы уравнений (1) – (3) рассматривается универсальный алгоритм, реализуемый в виде итерационной процедуры [5-7]. Для построения итерационного процесса введем в рассмотрение итерационную матрицу  $[F_h]$ , обладающую следующими основными свойствами:  $[F_h]$  - симметричная, положительно определенная и ограниченная матрица. Кроме того, для любого  $\hat{u}_h \in V_h / \{0\}$  справедливо неравенство:

$$\begin{cases} [M_h]\{\hat{\varepsilon}_h^{k+1}\} = [H_h]\{\hat{u}_h^k\} \end{cases} \quad (9)$$

$$\begin{cases} \{\hat{\sigma}_h^{k+1}\} = [\hat{D}_h](\{\hat{\varepsilon}_h^{k+1}\} - \{\hat{\zeta}_h\}) \end{cases} \quad (10)$$

$$\begin{cases} [D_h]\{\hat{\xi}_h^{k+1}\} = \{\hat{\rho}_h\} - [H_h]^T \{\hat{\sigma}_h^{k+1}\} - \omega [L_h]\{\hat{\xi}_h^{k+1}\} \end{cases} \quad (11)$$

$$\begin{cases} \{\hat{u}_h^{k+1}\} = \{\hat{u}_h^k\} + \omega \{\hat{\xi}_h^{k+1}\} \end{cases} \quad (12)$$

Здесь  $\omega$  - параметр, вводимый для управления сходимостью итерационного процесса.

Докажем, что при  $\omega \in (0;2)$  итерационный процесс (9)-(12) сходится со скоростью геометрической прогрессии независимо от выбора

$$\begin{aligned} \{\hat{v}_h\}^T [A_h] \{\hat{v}_h\} &\leq \{\hat{v}_h\}^T [F_h] \{\hat{v}_h\}, \\ \forall \hat{v}_h &\in V_h / \{0\}. \end{aligned} \quad (7)$$

Очевидно, что конкретный выбор итерационной матрицы  $[F_h]$ , удовлетворяющей перечисленным выше свойствам, является достаточно широким. Можно, например, показать, что матрица  $[F_h]$  строится исходя из классических соотношений МКЭ в форме метода перемещений. В таком случае,  $[F_h]$  - матрица жесткости, соответствующая МКЭ в форме метода перемещений. Однако такой выбор итерационной матрицы  $[F_h]$  не является единственно возможным.

Представим теперь итерационную матрицу  $[F_h]$  в виде разложения

$$[F_h] = [L_h] + [D_h] + [L_h]^T, \quad (8)$$

где  $[D_h]$  - диагональная (диагонально-блочная), положительно определенная, ограниченная матрица,  $[L_h]$  - строго нижняя треугольная (треугольно-блочная) матрица и  $[L_h]^T$  - транспонированная по отношению к  $[L_h]$  матрица. Тогда решение системы уравнений (1) – (3) может быть получено с помощью следующей итерационной процедуры:

начального приближения. Для этого перейдем в уравнениях (9)-(12) к векторам ошибок итерационного процесса. В результате получим [8-12]

$$[M_h](\{\hat{\varepsilon}_h^{k+1}\} - \{\hat{\varepsilon}_h\}) = [H_h](\{\hat{u}_h^k\} - \{\hat{u}_h\}), \quad (13)$$

$$\{\hat{\sigma}_h^{k+1}\} - \{\hat{\sigma}_h\} = [\hat{D}_h](\{\hat{\varepsilon}_h^{k+1}\} - \{\hat{\varepsilon}_h\}), \quad (14)$$

$$\{\hat{u}_h^{k+1}\} - \{\hat{u}_h\} = \{\hat{u}_h^k\} - \{\hat{u}_h\} - \omega ([D_h] + \omega [L_h])^{-1} [H_h]^T (\{\hat{\sigma}_h^{k+1}\} - \{\hat{\sigma}_h\}). \quad (15)$$

Отсюда находим

## Impact Factor:

ISRA (India) = 4.971	SIS (USA) = 0.912	ICV (Poland) = 6.630
ISI (Dubai, UAE) = 0.829	ПИИЦ (Russia) = 0.126	PIF (India) = 1.940
GIF (Australia) = 0.564	ESJI (KZ) = 8.716	IBI (India) = 4.260
JIF = 1.500	SJIF (Morocco) = 5.667	OAJI (USA) = 0.350

$$\{\hat{u}_h^{k+1}\} - \{\hat{u}_h\} = \{\hat{u}_h^k\} - \{\hat{u}_h\} - \omega([D_h] + \omega[L_h])^{-1}[A_h]^T (\{\hat{\sigma}_h^{k+1}\} - \{\hat{\sigma}_h\}). \quad (16)$$

Тогда матрица перехода  $[T_h(\omega)]$ , соответствующая итерационному процессу (9)-(12), определяется выражением:

$$[T_h(\omega)] = [E_h] - \omega([D_h] + \omega[L_h])^{-1}[A_h]. \quad (17)$$

Здесь и ниже  $[E_h]$  - единичная матрица в  $[V_h]$  следовательно, уравнение для последовательности векторов ошибок  $\{\hat{u}_h^k\} - \{\hat{u}_h\}$  можно представить в следующем виде

$$\{\hat{u}_h^k\} - \{\hat{u}_h\} = [T_h^k(\omega)] \cdot (\{\hat{u}_h^o\} - \{\hat{u}_h\}), \quad (18)$$

где  $\{\hat{u}_h^o\}$  - вектор, соответствующий начальному приближению. Из (18) получаем:

$$\|\{\hat{u}_h^k\} - \{\hat{u}_h\}\| \leq \|[T_h(\omega)]^k\| \cdot \|\{\hat{u}_h^o\} - \{\hat{u}_h\}\|, \quad (19)$$

где  $\|\cdot\|$  - некоторая норма. Кроме того, учитывая, что справедливо неравенство

$$\|[T_h(\omega)]^k\| \leq \|[T_h(\omega)]\|^k \quad (20)$$

приходим к оценке:

$$\|\{\hat{u}_h^k\} - \{\hat{u}_h\}\| \leq \|[T_h(\omega)]\|^k \cdot \|\{\hat{u}_h^o\} - \{\hat{u}_h\}\|, \quad (21)$$

следовательно, условие

$$\|[T_h(\omega)]\| < 1 \quad (22)$$

$$\|[T_h(\omega)]\|_{[A_h]} = \sup_{\{\hat{\sigma}_h\} \neq \{0\}} \frac{\{\hat{\sigma}_h\}^T [T_h(\omega)]^T [A_h] [T_h(\omega)] \{\hat{\sigma}_h\}}{\{\hat{\sigma}_h\}^T [A_h] \{\hat{\sigma}_h\}} = \sup_{\{\hat{w}_h\} \neq \{0\}} \frac{\{\hat{w}_h\}^T [\tilde{T}_h(\omega)]^T [\tilde{T}_h(\omega)] \{\hat{w}_h\}}{\{\hat{w}_h\}^T \{\hat{w}_h\}}, \quad (27)$$

здесь

$$[\tilde{T}_h(\omega)] = [A_h]^{1/2} [T_h(\omega)] [A_h]^{-1/2} = [E_h] - \omega [A_h]^{1/2} ([D_h] + \omega [L_h])^{-1} [A_h]^{1/2} \quad (28)$$

$$\text{и } \{\hat{w}_h\} = [A_h]^{1/2} \{\hat{\sigma}_h\}. \quad (29)$$

Кроме того,  $[A_h]^{1/2}$  и  $[A_h]^{-1/2}$  - положительно определенные ограниченные матрицы, определяемые соотношениями:

$$[A_h]^{1/2} \cdot [A_h]^{1/2} = [A_h], [A_h]^{-1/2} \cdot [A_h]^{-1/2} = [A_h]^{-1}. \quad (30)$$

Следовательно, линейное преобразование (29) невырожденное, т.е.  $\{\hat{w}_h\} \neq \{0\}$ .

необходимо и достаточно для сходимости итерационного процесса. Оценим теперь

$\|[T_h(\omega)]\|$ . Для этого учтем, что для любого

вектора  $\hat{\sigma}_h \in V_h \setminus \{0\}$  имеет место неравенство:

$$\{\hat{\sigma}_h\}^T [A_h] \{\hat{\sigma}_h\} \geq \overset{o}{a}_{\min} \{\hat{\sigma}_h\}^T [D_h] \{\hat{\sigma}_h\}. \quad (23)$$

Очевидно, что  $\overset{o}{a}_{\min}$  есть нижняя граница спектра симметричной положительно определенной ограниченной матрицы

$$[D_h]^{-1/2} [A_h] [D_h]^{1/2}. \quad (24)$$

И, следовательно, константа  $\overset{o}{a}_{\min}$  всегда существует. Равенство

$$\|\{\hat{\sigma}_h\}\|_{[A_h]} = (\{\hat{\sigma}_h\}^T [A_h] \{\hat{\sigma}_h\})^{1/2}; \quad \forall \hat{\sigma}_h \in V_h. \quad (25)$$

определяет энергетическую норму в пространстве векторов ошибок  $\{\hat{\sigma}_h^k\} - \{\hat{\sigma}_h\}$

Соответственно соотношение

$$\|[T_h(\omega)]\|_{[A_h]} = \sup_{\{\hat{\sigma}_h\} \neq \{0\}} \frac{\|[T_h(\omega)] \{\hat{\sigma}_h\}\|_{[A_h]}}{\|\{\hat{\sigma}_h\}\|_{[A_h]}}. \quad (26)$$

определяет  $[A_h]$ - норму матрицы перехода

$[T_h(\omega)]$ . Тогда в соответствии с определением

матрицы  $[T_h(\omega)]$  и  $[A_h]$ - нормы имеем:

## Impact Factor:

<b>ISRA</b> (India) = <b>4.971</b>	<b>SIS</b> (USA) = <b>0.912</b>	<b>ICV</b> (Poland) = <b>6.630</b>
<b>ISI</b> (Dubai, UAE) = <b>0.829</b>	<b>PIHHC</b> (Russia) = <b>0.126</b>	<b>PIF</b> (India) = <b>1.940</b>
<b>GIF</b> (Australia) = <b>0.564</b>	<b>ESJI</b> (KZ) = <b>8.716</b>	<b>IBI</b> (India) = <b>4.260</b>
<b>JIF</b> = <b>1.500</b>	<b>SJIF</b> (Morocco) = <b>5.667</b>	<b>OAJI</b> (USA) = <b>0.350</b>

$$[C_h] = \frac{1}{2}[D_h] + [L_h],$$

Тогда матрицу  $[\tilde{T}_h(\omega)]$  удобно представить в следующем виде

$$[C_h]^T = \frac{1}{2}[D_h] + [L_h]^T \quad [F_h] = [C_h] + [C_h]^T.$$

$$[\tilde{T}_h(\omega)] = [E_h] - \alpha[A_h]^{1/2}([D_h] + \alpha[C_h])^{-1}[A_h]^{1/2}. \quad (32)$$

где

используя теперь условие (7) находим:

$$\alpha = \frac{2\omega}{2-\omega}; \quad \alpha \in (0; \infty), \forall \omega \in (0; 2). \quad (33)$$

$$\{\hat{w}_h\}^T [\tilde{T}_h(\omega)]^T [\tilde{T}_h(\omega)] \{\hat{w}_h\} \leq \{\hat{w}_h\}^T \{\hat{w}_h\} - 2\alpha \{\hat{z}_h\}^T [D_h] \{\hat{z}_h\}. \quad (34)$$

где

Тогда (34) можно писать в виде:

$$\{\hat{z}_h\} = ([D_h] + \alpha[C_h])^{-1}[A_h]^{1/2} \{\hat{w}_h\}. \quad (35)$$

$$\{\hat{w}_h\}^T [\tilde{T}_h(\omega)]^T [\tilde{T}_h(\omega)] \{\hat{w}_h\} \leq \{\hat{w}_h\}^T \{\hat{w}_h\} - 2\alpha \{\hat{w}_h\}^T [I_h(\alpha)] \{\hat{w}_h\}. \quad (36)$$

Здесь  $[I_h(\alpha)]$  - симметричная матрица, определяемая выражением:

$$[I_h(\alpha)] = [A_h]^{1/2}([D_h] + \alpha[C_h]^T)^{-1}[D_h]([D_h] + \alpha[C_h])^{-1}[A_h]^{1/2}. \quad (37)$$

Таким образом, согласно равенствам (27) и неравенству (36) приходим к оценке:

$$\| [T_h(\omega)] \|_{[A_h]} \leq 1 - 2\alpha \inf_{\{\hat{w}_h\} \neq \{0\}} \frac{\{\hat{w}_h\}^T [I_h(\alpha)] \{\hat{w}_h\}}{\{\hat{w}_h\}^T \{\hat{w}_h\}}. \quad (38)$$

Для оценки второго слагаемого этого неравенства рассмотрим спектральную задачу

$$[I_h(\alpha)] \{\hat{y}_{hs}\} = \lambda_{hs}([I_h(\alpha)]) \{\hat{y}_{hs}\}. \quad (39)$$

Поскольку матрица  $[I_h(\alpha)]$  симметричная, значения  $\lambda_{hs}([I_h(\alpha)])$  вещественны. В соответствии с определением матриц  $[I_h(\alpha)]$  спектральные задачи (39) преобразуется к следующему виду

$$[A_h] \{\hat{z}_{hs}\} = \lambda_{hs}([I_h(\alpha)]) ([D_h] + \alpha[F_h] + (\alpha)^2[C_h][D_h]^{-1}[C_h]^T) \{\hat{z}_{hs}\}, \quad (40)$$

где

Из тождества (40) находим  $\lambda_{hs}([I_h(\alpha)])$  и оценим его снизу. Так как для любого  $\hat{z}_{hs} \in V_h \setminus \{0\}$  справедливо неравенство:

$$\{\hat{z}_{hs}\} = [A_h]^{-1/2} \{\hat{y}_{hs}\}. \quad (41)$$

$$\{\hat{z}_{hs}\}^T [C_h][D_h]^{-1}[C_h]^T \{\hat{z}_{hs}\} \leq \frac{0}{4} \{\hat{z}_{hs}\}^T [A_h] \{\hat{z}_{hs}\}. \quad (42)$$

Очевидно, что  $\frac{0}{4}$  - есть верхняя граница

$$[A_h]^{-1/2} [C_h][D_h]^{-1}[C_h]^T [A_h]^{-1/2} \quad (43)$$

спектра симметричной, положительно определенной, ограниченной матрицы:

и следовательно, константа  $\frac{0}{4}$  всегда существует.

Используя неравенство (42) имеем:

## Impact Factor:

ISRA (India) = 4.971	SIS (USA) = 0.912	ICV (Poland) = 6.630
ISI (Dubai, UAE) = 0.829	PIИИЦ (Russia) = 0.126	PIF (India) = 1.940
GIF (Australia) = 0.564	ESJI (KZ) = 8.716	IBI (India) = 4.260
JIF = 1.500	SJIF (Morocco) = 5.667	OAJI (USA) = 0.350

$$\lambda_{hs}([I\pi_h(\alpha)]) \geq \frac{\{\hat{z}_{hs}\}^T [A_h] \{\hat{z}_{hs}\}}{\{\hat{z}_{hs}\}^T [D_h] \{\hat{z}_{hs}\} + \alpha \{\hat{z}_{hs}\}^T [F_h] \{\hat{z}_{hs}\} + \frac{\alpha^2 \Delta}{4} \{\hat{z}_{hs}\}^T [A_h] \{\hat{z}_{hs}\}} \quad (44)$$

Используя неравенство:

$$\{\hat{z}_{hs}\}^T [A_h] \{\hat{z}_{hs}\} \geq \Delta_{\min} \{\hat{z}_{hs}\}^T [F_h] \{\hat{z}_{hs}\}. \quad (45)$$

(44) приведем к виду:

$$\lambda_{hs}([I\pi_h(\alpha)]) \geq \frac{\inf_{\{\hat{x}_{hs}\} \neq \{0\}} \{\hat{x}_{hs}\}^T [A_h] \{\hat{x}_{hs}\}}{1 + \alpha \left( \frac{1}{\Delta_{\min}} + \frac{\alpha \Delta}{4} \right) \inf_{\{\hat{x}_{hs}\} \neq \{0\}} \{\hat{x}_{hs}\}^T [A_h] \{\hat{x}_{hs}\}}. \quad (46)$$

Используя теперь тот факт, что функция  $\frac{t}{1+bt}$  монотонно возрастает при  $t \in (0; +\infty)$  для любой положительной константы  $b$  получим оценку

$$\lambda_{hs}([I\pi_h(\alpha)]) \geq \frac{a_{\min}^0}{1 + \alpha \left( \frac{1}{\Delta_{\min}} + \frac{\alpha \Delta}{4} \right) a_{\min}^0}. \quad (47)$$

Таким образом, согласно неравенством (38) и (47) имеем:

$$\| [T_h(\omega)] \|_{[A_h]}^2 \leq 1 - \frac{2\alpha a_{\min}^0}{1 + \alpha \left( \frac{1}{\Delta_{\min}} + \frac{\alpha \Delta}{4} \right) a_{\min}^0}. \quad (48)$$

отсюда находим:

$$[(\{\hat{u}_h^k\} - \{\hat{u}_h\})^T (\{\hat{u}_h^k\} - \{\hat{u}_h\})]^{1/2} \leq \sqrt{\mu([A_h])} q^k(\alpha) [(\{\hat{u}_h^0\} - \{\hat{u}_h\})^T (\{\hat{u}_h^0\} - \{\hat{u}_h\})]^{1/2}. \quad (52)$$

Более того, используя (52) и на основании неравенств приведенного в [10;11;12] получаем оценку скорости сходимости итерационного

процесса относительно ошибок  $u_h^k - u_h$  в метрике пространства  $[L_2(\Omega)]^n$ , т.е.

$$\| u_h^k - u_h \|_{[L_2(\Omega)]^n} \leq \frac{c_0 c_1 c_3}{d_0 c_2 h_{\min} \frac{h}{\sqrt{\frac{\Delta}{\delta_0}} \| u_h^0 - u_h \|_{[L_2(\Omega)]^n}}}. \quad (53)$$

Аналогичные оценки могут быть получены и для ошибок  $\sigma_h^k - \sigma_h$  и  $\varepsilon_h^k - \varepsilon_h$  в метрике пространства  $X$ .

Действительно, в соответствии с неравенством (50) и определением матрицы  $[A_h]$  находим

$$[(\{\hat{\sigma}_h^k\} - \{\hat{\sigma}_h\})^T [M_h] (\{\hat{\sigma}_h^k\} - \{\hat{\sigma}_h\})]^{1/2} \leq q^k(\alpha) [(\{\hat{\sigma}_h^0\} - \{\hat{\sigma}_h\})^T [M_h] (\{\hat{\sigma}_h^0\} - \{\hat{\sigma}_h\})]^{1/2}. \quad (54)$$

## Impact Factor:

ISRA (India) = 4.971  
ISI (Dubai, UAE) = 0.829  
GIF (Australia) = 0.564  
JIF = 1.500

SIS (USA) = 0.912  
РИИЦ (Russia) = 0.126  
ESJI (KZ) = 8.716  
SJIF (Morocco) = 5.667

ICV (Poland) = 6.630  
PIF (India) = 1.940  
IBI (India) = 4.260  
OAJI (USA) = 0.350

Используя уравнение (14) и свойств матриц  $[M_h]$  и  $[\hat{D}_h]$  получаем оценки скорости

сходимости итерационного процесса относительно векторов ошибок напряжений и деформаций:

$$[(\{\hat{\sigma}_h^k\} - \{\hat{\sigma}_h\})^T [M_h] (\{\hat{\sigma}_h^k\} - \{\hat{\sigma}_h\})]^{\frac{1}{2}} \leq \sqrt{\frac{\Delta_0}{\delta_0}} q^k(\alpha) [(\{\hat{\sigma}_h^0\} - \{\hat{\sigma}_h\})^T [M_h] (\{\hat{\sigma}_h^0\} - \{\hat{\sigma}_h\})]^{\frac{1}{2}}; \quad (55)$$

$$[(\{\hat{\varepsilon}_h^k\} - \{\hat{\varepsilon}_h\})^T [M_h] (\{\hat{\varepsilon}_h^k\} - \{\hat{\varepsilon}_h\})]^{\frac{1}{2}} \leq \sqrt{\frac{\Delta_0}{\delta_0}} q^k(\alpha) [(\{\hat{\varepsilon}_h^0\} - \{\hat{\varepsilon}_h\})^T [M_h] (\{\hat{\varepsilon}_h^0\} - \{\hat{\varepsilon}_h\})]^{\frac{1}{2}}. \quad (56)$$

Тогда согласно определению нормы в пространствах  $Z_h$  и  $X$  имеем:

$$\|\sigma_h^k - \sigma_h\|_X \leq \sqrt{\frac{\Delta_0}{\delta_0}} q^k(\omega) \cdot \|\sigma_h^0 - \sigma_h\|_X; \quad (57)$$

$$\|\varepsilon_h^k - \varepsilon_h\|_X \leq \sqrt{\frac{\Delta_0}{\delta_0}} q^k(\omega) \cdot \|\varepsilon_h^0 - \varepsilon_h\|_X. \quad (58)$$

Таким образом, справедлива следующая теорема.

**Теорема.** Если итерационная матрица  $[F_h]$  удовлетворяет перечисленным выше условиям,  $[A_h]$  - симметричная, положительно определенная, ограниченная матрица и  $\omega \in (0; 2)$ , итерационный процесс (9)-(12) сходится со скоростью геометрической прогрессии независимо от выбора начального приближения. При этом имеет место оценки (53), (57), (58).

## References:

1. Amosov, A.A., Dubinskiy, Yu.A., & Kopchenova, N.V. (2014). *Vichislitelniye metodi*. Izd. Lan, p.672.
2. Baxvalov, I.S., Jidkov, N.P., & Kobelkov, G.M. (2011). *Chislenniye metodi*. (p.640). M.: Izd-vo BINOM. Laboratoriya znaniy.
3. Verbjiskiy, V.M. (2009). *Vichislitelnaya lineynaya algebra*. (p.315). Moscow: Visshaya shkola.
4. Demidovich, B.P., & Maron, I. A. (2009). *Osnovi vichislitelnoy matematiki*. (p.672). SPb.: Lan.
5. Djordj, A., L. Dj. (1984). *Chislennoye resheniye bolshix razrejennix sistem uravneniy*. (p.333). Moscow: Mir.
6. Kalitkin, N.N. (2011). *Chislenniye metodi*. (p.592). SPb.: BXV. - Peterburg.
7. Kireyev, V.I. (2008). *Chislenniye metodi v primerax i zadachax*. Panteleyev. (p.408). Moscow: Visshaya shkola.
8. Marchuk, G.I., & Agoshkov, V.I. (1981). *Vvedeniye v proyeksionno-setochniye metodi*. (p.416). Moscow: Nauka.
9. Morozkin, N.D., Abdullayev, O., Nugumanov, E.R., Axmetshina, G.A., & Kolonskix, D.M. (2008). *Smeshannaya proyeksionno-setochnaya sxema dlya resheniya zadach teorii uprugosti*. *Vestnik BashGU*, №1, pp.4-8.
10. Saad, Y. (2003). *Iterative Methods for Sparse Linear System*. (p.546). STAN.
11. Uotkins, D.S. (2006). *Osnovi matrichnix vichisleniy*. (p.672). Moscow: BINOM. Laboratoriya znaniy.
12. Chirkov, A.Yu. (2005). *Primeneniye v konechno-elementnix raschetax modifitsirovannogo algoritma metoda sopryajennix gradiyentov*. *Problem prochnosti*, №6, Kiyev, pp. 89-102.