

Лабораторные работы 1-4

1 Краткие теоретические сведения

Будем рассматривать системы уравнений вида:

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \dots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + a_{nn}x_n = b_n \end{cases} \quad (1)$$

$$A\bar{x} = \bar{b}$$

где $\bar{b} = (b_1, b_2, \dots, b_n)^T$ – вектор свободных членов, $\bar{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$ – вектор неизвестных с вещественными координатами, $A = (a_{ij}), i = \overline{1, n}, j = \overline{1, n}$ – вещественная матрица размера $n \times n$, матрица коэффициентов системы.

Эффективность способов решения данной системы во многом зависит от структуры и свойств матрицы A : размера, обусловленности, симметричности, заполненности (т. е. соотношения между числом нулевых и ненулевых элементов), специфики расположения ненулевых элементов матрицы.

Теорема Кронекера–Капелли: Необходимым условием существования единственного решения системы (1) является: $\det A \neq 0$.

Определение. Числом обусловленности системы называют число $\nu(A) = \|A\| \|A^{-1}\|, \nu(A) \geq 1$. Число обусловленности системы зависит от выбора матричной нормы.

В случае $\nu(A) \gg 1$ систему или матрицу A называют плохо обусловленной. В этом случае, погрешность решения системы (1) может оказаться неприемлемо большой. Понятие приемлемости или неприемлемости погрешности определяется постановкой задачи.

Определение. Нормой называется такая величина, обладающая свойствами:

- 1) $\|x\| > 0, \|x\| = 0 \leftrightarrow x = 0$,
- 2) $\|\lambda x\| = |\lambda| \cdot \|x\|$,
- 3) $\|x + y\| \leq \|x\| + \|y\|$.

Таблица 1 – Виды норм векторов и матриц

В пространстве векторов	В пространстве матриц
Кубическая норма	
$\ x\ _1 = \max_{1 \leq j < n} x_j $	$\ A\ _1 = \max_{1 \leq i < n} \left \sum_{j=1}^n a_{ij} \right $
Октаэдрическая норма	
$\ x\ _2 = \sum_{j=1}^n x_j$	$\ A\ _2 = \max_{1 \leq i < n} \left \sum_{j=1}^n a_{ij} \right $
Сферическая норма	
$\ x\ _3 = \sqrt{\sum_{j=1}^n x_j ^2} = \sqrt{(x, x)}$	$\ A\ _3 = \sqrt{\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij}^2}$

1.1 Метод Гаусса

Один из методов решения системы (1) – метод Гаусса. Суть метода Гаусса заключается в приведении исходной матрицы A к треугольному виду.

Будем постоянно приводить систему (1) к треугольному виду, исключая последовательно сначала x_1 из второго, третьего, ..., n -го уравнений, затем x_2 из третьего, четвертого, ..., n -го уравнений преобразованной системы и т. д.

На первом этапе заменим второе, третье, ..., n -е уравнения на уравнения, получающиеся сложением этих уравнений с первым, умноженным соответственно на $-\frac{a_{21}}{a_{11}}, -\frac{a_{31}}{a_{11}}, -\frac{a_{n1}}{a_{11}}$.

Результатом этого этапа преобразований будет эквивалентная (1) система

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + a_{13}x_3 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{22}^{(1)}x_2 + a_{23}^{(1)}x_3 + \dots + a_{2n}^{(1)}x_n = b_2^{(1)} \\ \dots \\ a_{n2}^{(1)}x_2 + a_{n3}^{(1)}x_3 + \dots + a_{nn}^{(1)}x_n = b_n^{(1)} \end{cases} \quad (2)$$

коэффициенты которой (с верхним индексом 1) подсчитываются по формулам

$$a_{ij}^{(1)} = a_{ij} - \frac{a_{i1}}{a_{11}} \cdot a_{1j}, \quad b_i^{(1)} = b_i - \frac{a_{i1}}{a_{11}} \cdot b_1, \quad i, j = 2, 3, \dots, n.$$

На втором этапе проделываем такие же операции, как и на первом, с подсистемой (2).

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + a_{13}x_3 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{22}^{(1)}x_2 + a_{23}^{(1)}x_3 + \dots + a_{2n}^{(1)}x_n = b_2^{(1)} \\ a_{33}^{(2)}x_3 + \dots + a_{3n}^{(2)}x_n = b_3^{(2)} \\ \dots \\ a_{n3}^{(2)}x_3 + \dots + a_{nn}^{(2)}x_n = b_n^{(2)} \end{cases} \quad (3)$$

$$a_{ij}^{(2)} = a_{ij}^{(1)} - \frac{a_{i2}^{(1)}}{a_{22}^{(1)}} \cdot a_{2j}^{(1)}, \quad b_i^{(2)} = b_i^{(1)} - \frac{a_{i2}^{(1)}}{a_{22}^{(1)}} \cdot b_1^{(1)}, \quad i, j = 3, \dots n.$$

Продолжая этот процесс, на $(n-1)$ -м шаге так называемого прямого хода метода Гаусса систему (1) приведем к треугольному виду

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + a_{13}x_3 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{22}^{(1)}x_2 + a_{23}^{(1)}x_3 + \dots + a_{2n}x_n = b_2^{(1)} \\ a_{33}^{(2)}x_3 + \dots + a_{3n}^{(2)}x_n = b_3^{(2)} \\ \dots \\ a_{nn}^{(n-1)}x_n = b_n^{(n-1)} \end{cases} \quad (4)$$

Общая формула для расчета коэффициентов:

$$a_{ij}^{(k)} = a_{ij}^{(k-1)} - \frac{a_{i2}^{(k-1)}}{a_{22}^{(k-1)}} \cdot a_{2j}^{(k-1)}, \quad b_i^{(k)} = b_i^{(k-1)} - \frac{a_{i2}^{(k-1)}}{a_{22}^{(k-1)}} \cdot b_1^{(k-1)},$$

где верхний индекс k – номер этапа, $k = \overline{1, n-1}$, нижние индексы i и j изменяются от $k+1$ до n . Полагаем, что $a_{ij}^{(0)} = a_{ij}$, $b_i^{(0)} = b_i$.

Структура полученной матрицы позволяет последовательно вычислять значения неизвестных, начиная с последнего (обратный ход метода Гаусса).

$$x_n = \frac{b_n^{(n-1)}}{a_{nn}^{(n-1)}},$$

...,

$$x_2 = \frac{b_2^{(1)} - a_{23}^{(1)} - \dots - a_{2n}^{(1)} x_n}{a_{22}^{(1)}},$$

$$x_1 = \frac{b_1 - a_{12} x_2 - \dots - a_{1n} x_n}{a_{11}},$$

Этот процесс можно определить одной формулой

$$x_k = \frac{1}{a_{kk}^{(k-1)}} \left(b_k^{(k-1)} - \sum_{j=k+1}^n a_{kj}^{(k-1)} x_j \right)$$

где k полагают равным $n, n-1, \dots, 2, 1$ и сумма по определению считается равной нулю, если нижний предел суммирования имеет значение больше верхнего.

1.2 Оценки погрешностей решения системы

Приведем оценки погрешностей системы (1).

Пусть $A = (a_{ij})$ – матрица коэффициентов системы,

$$\|A\| = \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n |a_{ij}| - \text{ее норма,}$$

$\bar{b} = (b_1, b_2, \dots, b_n)^T$, $\bar{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$ – соответственно столбцы свободных членов и неизвестных,

$$\|\bar{b}\| = \max_{1 \leq i \leq n} |b_i|, \|\bar{x}\| = \max_{1 \leq i \leq n} |x_i| - \text{нормы,}$$

$\Delta_{\bar{b}}, \Delta_{\bar{x}}$ и $\delta_{\bar{b}} = \frac{\Delta_{\bar{b}}}{\|\bar{b}\|}, \delta_{\bar{x}} = \frac{\Delta_{\bar{x}}}{\|\bar{x}\|}$ – соответственно их абсолютные и относительные погрешности.

Тогда абсолютная погрешность решения системы (1) имеет оценку:

$$\Delta_{\bar{x}} = \|A^{-1}\| \cdot \Delta_{\bar{b}},$$

а относительная погрешность – оценку:

$$\delta_{\bar{x}} \leq \|A\| \cdot \|A^{-1}\| \cdot \delta_{\bar{b}}.$$

1.3 Метод простой итерации

Система вида $A\bar{x} = \bar{b}$ может быть преобразована к эквивалентной ей системе

$$\bar{x} = (E - A)\bar{x} + \bar{b}$$

Обозначим через $B = (E - A)$, тогда $\bar{x} = B\bar{x} + \bar{b}$.

Образуем итерационный процесс:

$$\bar{x}^{k+1} = B\bar{x}^k + \bar{b}$$

Теорема о простых итерациях. Необходимым и достаточным условием сходимости МПИ при любом начальном векторе \bar{x}_0 к решению \bar{x}^* системы (2) является выполнение условия: или $\|B\| < 1$ (хотя бы в одной норме), или все собственные числа $\lambda_B^i < 1$.

Для определения количества итераций, необходимых для достижения заданной точности ε , можно воспользоваться априорной оценкой погрешности решения системы и это значение найти из неравенства:

$$\frac{\|B\|^k}{1 - \|B\|} \cdot \|\bar{x}^1 - \bar{x}^0\| < \varepsilon$$

Апостериорную (уточненную) оценку погрешности решения находят по формуле

$$\Delta_{\bar{x}_k} \leq \frac{\|B\|}{1 - \|B\|} \cdot \|\bar{x}^k - \bar{x}^{k-1}\|$$

1.4 Метод Зейделя

Матрица A с элементами $\{a_{ij}\}_{i,j=1}^n$ называется матрицей с диагональным преобладанием, если имеют место неравенства

$$|a_{ii}| - \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}| > 0, i = \overline{1, n}$$

Метод Зейделя применяется в основном к системам, в которых преобладающими элементами являются диагональные. В противном случае скорость его сходимости практически не отличается от скорости сходимости МПИ.

Рассмотрим систему (1), где $a_{ii} \neq 0, i = \overline{1, n}$.

В (1) разделим i -е уравнение на a_{ii} и обозначим $\tilde{a}_{ij} = \frac{a_{ij}}{a_{ii}}, \tilde{b}_i = \frac{b_i}{a_{ii}}$.

Получим эквивалентную (1) систему, выразив в каждом i -м уравнении компонент решения x_i

$$\begin{cases} x_1 = \tilde{b}_1 - \tilde{a}_{12}x_2 - \dots - \tilde{a}_{1n}x_n \\ x_2 = \tilde{b}_2 - \tilde{a}_{21}x_1 - \dots - \tilde{a}_{2n}x_n \\ \dots \\ x_n = \tilde{b}_n - \tilde{a}_{n1}x_1 - \dots - \tilde{a}_{n,n-1}x_{n-1} \end{cases} \quad (5)$$

Идея метода Зейделя: при проведении итераций по формуле (5) используется результат предыдущих уравнений в процессе одной итерации.

Общая формула:

$$x_i^{k+1} = \tilde{b}_i - \sum_{j=1, j \neq i}^{i-1} \tilde{a}_{ij}x_j^{k+1} - \sum_{j=i+1}^n \tilde{a}_{ij}x_j^k$$

Для того чтобы метод Зейделя сходиллся, достаточно выполнения одного из условий: $|a_{ii}| > \sum_{j=1}^n |a_{ij}| \quad \forall i = \overline{1, n}, \quad i \neq j$ или A – вещественная, симметричная, положительно определенная матрица.

1.5 Метод квадратного корня

Симметричную матрицу A будем называть положительно определенной, если квадратичная форма $x^T A x$ с этой матрицей принимает лишь положительные значения при любом векторе $x \neq 0$.

Рассмотрим линейную систему (1). При условии симметричности и положительной определённости матрицы A :

$$A^T = A, \quad A > 0$$

Представим матрицу A в виде произведения:

$$A = U^T U$$

где U – верхняя треугольная матрица.

$$U = \begin{pmatrix} u_{11} & u_{12} & \dots & u_{1n} \\ 0 & u_{22} & \dots & u_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & u_{nn} \end{pmatrix}$$

Заполнение матрицы U проводится по строкам. Вычислим первую строку матрицы

$$u_{11} = \sqrt{a_{11}}, \quad u_{1j} = \frac{a_{1j}}{u_{11}}, \quad j = \overline{2, n} \quad (6)$$

Пусть найдены элементы первых $(i-1)$ строк матрицы U , $i = \overline{2, n}$. Тогда элементы i -й строки подсчитываются следующим образом

$$u_{ii} = \sqrt{a_{ii} - \sum_{k=1}^{i-1} u_{ki}^2}, \quad u_{ij} = \frac{1}{u_{ii}} \left(a_{ij} - \sum_{k=1}^{i-1} u_{ki} u_{kj} \right), \quad (7)$$

$$j = \overline{i+1, n}, \quad i = \overline{2, n}$$

Соотношения (6) - (7) полностью определяют элементы матрицы U .

Перейдём к решению линейной системы (1). В силу разложения $A = U^T U$ имеем:

$$U^T U x = B$$

После обозначения $y = Ux$ получаем $U^T y = B$. В результате получаем две треугольные системы

$$U^T y = B, \quad Ux = y \quad (8)$$

Решая первую систему, вычислим вектор y . После подстановки этого вектора в правую часть второй системы находим решение x .

Формулы (6) - (8) представляют метод квадратного корня для решения линейной системы (1).

Отметим, что определитель матрицы A вычисляется по формуле:

$$\begin{aligned} \det A &= \det U^T U = \det(U^T) \det U = (u_{11} u_{22} \dots u_{nn}) \cdot (u_{11} u_{22} \dots u_{nn}) \\ &= u_{11}^2 u_{22}^2 \dots u_{nn}^2 \end{aligned}$$

Для поиска столбцов обратной матрицы необходимо решить n линейных систем вида

$$Ax = e^i, \quad i = \overline{1, n}$$

где $e^i, i = \overline{1, n}$ – это столбцы единичной матрицы (единичные орты).

Пусть для матрицы A получено разложение $A = U^T U$. Тогда приходим к последовательности $2n$ треугольных систем:

$$U^T y = e^i, \quad Ux = y, \quad i = \overline{1, n}$$

Решая полученные уравнения относительно x , получаем столбцы обратной матрицы.

На практике нет необходимости перед решением системы (1) производить специальную проверку матрицы A на положительную определённость. Если в процессе решения в формулах (6) - (7) подкоренное выражение окажется неположительным, то это будет означать, что матрица A не является положительно определённой. Следовательно, применение метода квадратного корня непосредственно к системе (1) окажется безрезультатным.

Стоит отметить, что метод можно использовать и для систем с произвольной невырожденной матрицей A (не обязательно симметричной или положительно определенной). В этом случае перед применением метода необходимо умножить систему (1) слева на матрицу A^T :

$$A^T A x = A^T b \quad (9)$$

В результате получаем эквивалентную (1) систему:

$$\bar{A} x = \bar{b} \quad (10)$$

где $\bar{A} = A^T A$, $\bar{b} = A^T b$. Причем матрица \bar{A} симметрична и положительно определена. Переход от (1) к (10) называется симметризацией системы (1).

1.6 Проблема собственных значений

Вычисление собственных значений и векторов матриц имеет исключительно важное значение для решения широкого круга задач. При этом

часто требуется получение всех собственных значений и отвечающих им собственных векторов. Такую задачу принято называть полной проблемой собственных значений.

Собственные значения матрицы A являются корнями $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ характеристического уравнения

$$|A - \lambda E| = \begin{vmatrix} a_{11} - \lambda_1 & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} - \lambda_2 & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} - \lambda_n \end{vmatrix} = 0$$

Собственные векторы \bar{x} , отвечающие собственному значению λ , представляют собой ненулевые решения системы

$$\begin{aligned} A\bar{x} &= \lambda\bar{x} \\ (A - \lambda E)\bar{x} &= 0 \end{aligned}$$

Данная система линейных алгебраических уравнений имеет ненулевое решение тогда и только тогда, когда определитель матрицы системы равен нулю, т.е.

$$\det(A - \lambda E) = 0$$

Развертывание этого определителя приводит к так называемому характеристическому уравнению матрицы A :

$$D(\lambda) = (-1)^n(\lambda^n - p_1\lambda^{n-1} - p_2\lambda^{n-2} - \dots - p_1\lambda - p_n) = 0$$

1.7 Метод вращений

Метод вращений позволяет для симметричных матриц решить задачу отыскания всех собственных значений и собственных векторов без использования характеристического уравнения.

Известно, что для симметричной матрицы A существует ортогональная матрица U , такая, что

$$U^T A U = \Lambda \quad (11)$$

где Λ – диагональная матрица.

Так как $U^T = U^{-1}$ (условие ортогональности), то матрица Λ подобна матрице A и имеет те же собственные значения, что и матрица A . Так как собственными значениями диагональной матрицы являются ее диагональные элементы, то зная U , мы можем найти все собственные значения матрицы A .

В методе вращений матрица U строится как предел последовательности произведений матриц простых поворотов, при которых все оси координат кроме двух остаются неподвижными. При этом матрицы простых поворотов подбираются так, чтобы при преобразовании матрицы с помощью матрицы простого поворота на каждом шаге уничтожался максимальный по абсолютной величине недиагональный элемент.

Итерационный процесс осуществляется следующим образом.

На первом этапе в матрице A находится максимальный по абсолютной величине элемент $a_{i_0 j_0}$ ($i_0 < j_0$). Строится ортогональная матрица простого поворота вида

$$U_0 = \begin{pmatrix} 1 & & & & & & & & \\ & \dots & & & & & & & \\ & & \cos \varphi_0 & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & -\sin \varphi_0 & \\ & & \cdot & 1 & & & & \cdot & \\ & & \cdot & & \dots & & & \cdot & \\ & & \cdot & & & \dots & & \cdot & \\ & & \cdot & & & & 1 & \cdot & \\ & & -\sin \varphi_0 & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cos \varphi_0 & \\ & & & & & & & & 1 & \dots & \\ & & & & & & & & & & 1 \end{pmatrix} \begin{matrix} \\ \\ i_0 \\ \\ j_0 \\ \\ \\ \\ \\ \\ \\ \\ j_0 \\ \\ i_0 \end{matrix}$$

где все невыписанные элементы нулевые. Угол φ_1 подбирается так, чтобы у матрицы

$$A^{(1)} = U_0^T A U_0 = (a_{ij}^{(1)}), \quad i = \overline{1, n}, \quad j = \overline{1, n}$$

Элемент $a_{i_0 j_0}^{(1)}$ обратился бы в нуль:

$$\varphi_0 = \frac{1}{2} \operatorname{arctg} \left(\frac{2a_{i_0 j_0}}{a_{i_0 i_0} - a_{j_0 j_0}} \right)$$

Находим матрицу $A^{(1)}$:

$$A^{(1)} = U_0^T A U_0$$

На втором этапе находится максимальный по абсолютной величине элемент $a_{i_1 j_1}$ ($i_1 < j_1$), соответственно в матрице $A^{(1)}$. Строится ортогональная матрица простого поворота U_1 .

Далее процесс повторяется до получения практически диагональной матрицы. В этом случае элементы на диагонали аппроксимируют собственные значения матрицы A .

Обобщим формулы для построения матрицы $A^{(k)}$.

$$\varphi_{k-1} = \frac{1}{2} \operatorname{arctg} \left(\frac{2a_{i_0 j_0}^{(k-1)}}{a_{i_{k-1} i_{k-1}}^{(k-1)} - a_{j_{k-1} j_{k-1}}^{(k-1)}} \right)$$

$$U_{k-1} = \begin{pmatrix} 1 & & & & & & & & \\ & \dots & & & & & & & \\ & & \cos \varphi_{k-1} & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & -\sin \varphi_{k-1} & \\ & & \cdot & 1 & & & & \cdot & \\ & & \cdot & & \dots & & & \cdot & \\ & & \cdot & & & \dots & & \cdot & \\ & & \cdot & & & & 1 & \cdot & \\ & & -\sin \varphi_{k-1} & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cos \varphi_{k-1} & \\ & & & & & & & & 1 & \dots & \\ & & & & & & & & & & 1 \end{pmatrix} \begin{matrix} i_k \\ j_k \end{matrix}$$

$$A^{(k)} = U_{k-1}^T A^{(k-1)} U_{k-1}$$

Последовательность матриц

$$U^{(k)} = U_0 U_1 \dots U_{k-2} U_{k-1} \quad (12)$$

сходится при $k \rightarrow \infty$ к ортогональной матрице U из (11).

1.8 Нахождение собственных векторов

Если λ_i – i -й диагональный элемент матрицы Λ , определяемый формулой (11), то соответствующим ему собственным вектором будет вектор

$$\bar{e}_i = \begin{pmatrix} 0 \\ \dots \\ 0 \\ 1 \\ 0 \\ \dots \\ 0 \end{pmatrix} \text{ } i\text{-я строка}$$

т.е. $U^T A U \bar{e}_i = \lambda_i \bar{e}_i$ или в силу ортогональности матрицы U : $A U \bar{e}_i = \lambda_i U \bar{e}_i$.

Это равенство показывает, что вектор $x = U \bar{e}_i$ есть собственный вектор матрицы A , отвечающий собственному значению λ_i . Компонентами вектора x_i являются элементы i -ого столбца матрицы U .

Следовательно, за приближенные значения собственных векторов матрицы A можно считать столбцы матрицы $U^{(k)}$, рассчитанной по формуле (12).

2 Задание

Каждая лабораторная работа состоит из двух частей:

1 Решение системы уравнений указанным методом с числовыми значениями согласно варианту.

2 Написание программы, выполняющей решение любой системы указанным методом и проверка решения с заданными числовыми значениями.

Лабораторная работа №1.

- Решение системы уравнений методом Гаусса.
- Нахождение обратной матрицы для матрицы системы.
- Нахождение оценку абсолютной и относительной погрешности решения, зная, что свободные члены исходной системы имеют абсолютную погрешность 0,001.

Лабораторная работа №2.

- Преобразование системы к виду, необходимому для применения метода простых итераций. Нахождение необходимого числа итеративных шагов (k_0) для решения системы методом простой итерации с точностью 0,01. Решение системы методом простых итераций.
- Преобразование системы к виду, необходимому для применения метода Зейделя. Решение системы методом Зейделя.
- Проверка условий сходимости методов.

Лабораторная работа №3.

- Симметризация системы.
- Решение системы методом квадратного корня.
- Вычисление определителя матрицы A .
- Нахождение обратной матрицы A^{-1} с помощью метода квадратного корня.

Лабораторная работа №4.

- Нахождение собственных значений и собственных векторов матрицы методом вращений.

4 Варианты заданий

№	Система уравнений
1	$4,003 \times x_1 + 0,207 \times x_2 + 0,519 \times x_3 + 0,281 \times x_4 = 0,425$ $0,416 \times x_1 + 3,273 \times x_2 + 0,326 \times x_3 + 0,375 \times x_4 = 0,021$ $0,297 \times x_1 + 0,351 \times x_2 + 2,997 \times x_3 + 0,429 \times x_4 = 0,213$ $0,412 \times x_1 + 0,194 \times x_2 + 0,215 \times x_3 + 3,628 \times x_4 = 0,946.$
2	$2,591 \times x_1 + 0,512 \times x_2 + 0,128 \times x_3 + 0,195 \times x_4 = 0,159$ $0,203 \times x_1 + 3,469 \times x_2 + 0,572 \times x_3 + 0,162 \times x_4 = 0,280$ $0,256 \times x_1 + 0,273 \times x_2 + 2,994 \times x_3 + 0,501 \times x_4 = 0,134$ $0,381 \times x_1 + 0,219 \times x_2 + 0,176 \times x_3 + 5,903 \times x_4 = 0,864.$
3	$2,979 \times x_1 + 0,427 \times x_2 + 0,406 \times x_3 + 0,348 \times x_4 = 0,341$ $0,273 \times x_1 + 3,951 \times x_2 + 0,217 \times x_3 + 0,327 \times x_4 = 0,844$ $0,318 \times x_1 + 0,197 \times x_2 + 2,875 \times x_3 + 0,166 \times x_4 = 0,131$ $0,219 \times x_1 + 0,231 \times x_2 + 0,187 \times x_3 + 3,276 \times x_4 = 0,381.$
4	$3,738 \times x_1 + 0,195 \times x_2 + 0,275 \times x_3 + 0,136 \times x_4 = 0,815$ $0,519 \times x_1 + 5,002 \times x_2 + 0,405 \times x_3 + 0,283 \times x_4 = 0,191$ $0,306 \times x_1 + 0,381 \times x_2 + 4,812 \times x_3 + 0,418 \times x_4 = 0,423$ $0,272 \times x_1 + 0,142 \times x_2 + 0,314 \times x_3 + 3,935 \times x_4 = 0,352.$
5	$4,855 \times x_1 + 1,239 \times x_2 + 0,272 \times x_3 + 0,258 \times x_4 = 1,192$ $1,491 \times x_1 + 4,954 \times x_2 + 0,124 \times x_3 + 0,236 \times x_4 = 0,256$ $0,456 \times x_1 + 0,285 \times x_2 + 4,354 \times x_3 + 0,254 \times x_4 = 0,852$ $0,412 \times x_1 + 0,335 \times x_2 + 0,158 \times x_3 + 2,874 \times x_4 = 0,862.$
6	$5,401 \times x_1 + 0,519 \times x_2 + 0,364 \times x_3 + 0,283 \times x_4 = 0,243$ $0,295 \times x_1 + 4,830 \times x_2 + 0,421 \times x_3 + 0,278 \times x_4 = 0,231$ $0,524 \times x_1 + 0,397 \times x_2 + 4,723 \times x_3 + 0,389 \times x_4 = 0,721$ $0,503 \times x_1 + 0,264 \times x_2 + 0,248 \times x_3 + 4,286 \times x_4 = 0,220.$
7	$3,857 \times x_1 + 0,239 \times x_2 + 0,272 \times x_3 + 0,258 \times x_4 = 0,190$ $0,491 \times x_1 + 3,941 \times x_2 + 0,131 \times x_3 + 0,178 \times x_4 = 0,179$ $0,436 \times x_1 + 0,281 \times x_2 + 4,189 \times x_3 + 0,416 \times x_4 = 0,753$ $0,317 \times x_1 + 0,229 \times x_2 + 0,326 \times x_3 + 2,971 \times x_4 = 0,860.$
8	$4,238 \times x_1 + 0,329 \times x_2 + 0,256 \times x_3 + 0,425 \times x_4 = 0,560$ $0,249 \times x_1 + 2,964 \times x_2 + 0,351 \times x_3 + 0,127 \times x_4 = 0,380$ $0,365 \times x_1 + 0,217 \times x_2 + 2,897 \times x_3 + 0,168 \times x_4 = 0,778$ $0,178 \times x_1 + 0,294 \times x_2 + 0,432 \times x_3 + 3,701 \times x_4 = 0,749.$

№	Система уравнений
9	$3,389 \times x_1 + 0,273 \times x_2 + 0,126 \times x_3 + 0,418 \times x_4 = 0,144$ $0,329 \times x_1 + 2,796 \times x_2 + 0,179 \times x_3 + 0,278 \times x_4 = 0,297$ $0,186 \times x_1 + 0,275 \times x_2 + 2,987 \times x_3 + 0,316 \times x_4 = 0,529$ $0,197 \times x_1 + 0,219 \times x_2 + 0,274 \times x_3 + 3,127 \times x_4 = 0,869.$
10	$2,958 \times x_1 + 0,147 \times x_2 + 0,354 \times x_3 + 0,238 \times x_4 = 0,651$ $0,127 \times x_1 + 2,395 \times x_2 + 0,256 \times x_3 + 0,273 \times x_4 = 0,898$ $0,403 \times x_1 + 0,184 \times x_2 + 3,815 \times x_3 + 0,416 \times x_4 = 0,595$ $0,259 \times x_1 + 0,361 \times x_2 + 0,281 \times x_3 + 3,736 \times x_4 = 0,389.$
11	$4,503 \times x_1 + 0,219 \times x_2 + 0,527 \times x_3 + 0,396 \times x_4 = 0,553$ $0,259 \times x_1 + 5,121 \times x_2 + 0,423 \times x_3 + 0,206 \times x_4 = 0,358$ $0,413 \times x_1 + 0,531 \times x_2 + 4,317 \times x_3 + 0,264 \times x_4 = 0,565$ $0,327 \times x_1 + 0,412 \times x_2 + 0,203 \times x_3 + 4,851 \times x_4 = 0,436.$
12	$5,103 \times x_1 + 0,293 \times x_2 + 0,336 \times x_3 + 0,270 \times x_4 = 0,745$ $0,179 \times x_1 + 4,912 \times x_2 + 0,394 \times x_3 + 0,375 \times x_4 = 0,381$ $0,189 \times x_1 + 0,321 \times x_2 + 2,875 \times x_3 + 0,216 \times x_4 = 0,480$ $0,317 \times x_1 + 0,165 \times x_2 + 0,386 \times x_3 + 3,934 \times x_4 = 0,552.$
13	$5,554 \times x_1 + 0,252 \times x_2 + 0,496 \times x_3 + 0,237 \times x_4 = 0,442$ $0,580 \times x_1 + 4,953 \times x_2 + 0,467 \times x_3 + 0,028 \times x_4 = 0,464$ $0,319 \times x_1 + 0,372 \times x_2 + 8,935 \times x_3 + 0,520 \times x_4 = 0,979$ $0,043 \times x_1 + 0,459 \times x_2 + 0,319 \times x_3 + 4,778 \times x_4 = 0,126.$
14	$2,998 \times x_1 + 0,209 \times x_2 + 0,315 \times x_3 + 0,281 \times x_4 = 0,108$ $0,163 \times x_1 + 3,237 \times x_2 + 0,226 \times x_3 + 0,307 \times x_4 = 0,426$ $0,416 \times x_1 + 0,175 \times x_2 + 3,239 \times x_3 + 0,159 \times x_4 = 0,310$ $0,287 \times x_1 + 0,196 \times x_2 + 0,325 \times x_3 + 4,062 \times x_4 = 0,084.$
15	$5,452 \times x_1 + 0,401 \times x_2 + 0,758 \times x_3 + 0,123 \times x_4 = 0,886$ $0,785 \times x_1 + 2,654 \times x_2 + 0,687 \times x_3 + 0,203 \times x_4 = 0,356$ $0,402 \times x_1 + 0,244 \times x_2 + 4,456 \times x_3 + 0,552 \times x_4 = 0,342$ $0,210 \times x_1 + 0,514 \times x_2 + 0,206 \times x_3 + 4,568 \times x_4 = 0,452.$
16	$2,923 \times x_1 + 0,220 \times x_2 + 0,159 \times x_3 + 0,328 \times x_4 = 0,605$ $0,363 \times x_1 + 4,123 \times x_2 + 0,268 \times x_3 + 0,327 \times x_4 = 0,496$ $0,169 \times x_1 + 0,271 \times x_2 + 3,906 \times x_3 + 0,295 \times x_4 = 0,590$ $0,241 \times x_1 + 0,319 \times x_2 + 0,257 \times x_3 + 3,862 \times x_4 = 0,896.$

№	Система уравнений
17	$5,482 \times x_1 + 0,358 \times x_2 + 0,237 \times x_3 + 0,409 \times x_4 = 0,416$ $0,580 \times x_1 + 4,953 \times x_2 + 0,467 \times x_3 + 0,028 \times x_4 = 0,464$ $0,319 \times x_1 + 0,372 \times x_2 + 8,935 \times x_3 + 0,520 \times x_4 = 0,979$ $0,043 \times x_1 + 0,459 \times x_2 + 0,319 \times x_3 + 4,778 \times x_4 = 0,126.$
18	$3,738 \times x_1 + 0,195 \times x_2 + 0,275 \times x_3 + 0,136 \times x_4 = 0,815$ $0,519 \times x_1 + 5,002 \times x_2 + 0,405 \times x_3 + 0,283 \times x_4 = 0,191$ $0,306 \times x_1 + 0,381 \times x_2 + 4,812 \times x_3 + 0,418 \times x_4 = 0,423$ $0,272 \times x_1 + 0,142 \times x_2 + 0,314 \times x_3 + 3,935 \times x_4 = 0,352.$
19	$3,910 \times x_1 + 0,129 \times x_2 + 0,283 \times x_3 + 0,107 \times x_4 = 0,395$ $0,217 \times x_1 + 4,691 \times x_2 + 0,279 \times x_3 + 0,237 \times x_4 = 0,432$ $0,201 \times x_1 + 0,372 \times x_2 + 2,987 \times x_3 + 0,421 \times x_4 = 0,127$ $0,531 \times x_1 + 0,196 \times x_2 + 0,236 \times x_3 + 5,032 \times x_4 = 0,458.$
20	$5,482 \times x_1 + 0,617 \times x_2 + 0,520 \times x_3 + 0,401 \times x_4 = 0,823$ $0,607 \times x_1 + 4,195 \times x_2 + 0,232 \times x_3 + 0,570 \times x_4 = 0,152$ $0,367 \times x_1 + 0,576 \times x_2 + 8,193 \times x_3 + 0,582 \times x_4 = 0,625$ $0,389 \times x_1 + 0,356 \times x_2 + 0,207 \times x_3 + 5,772 \times x_4 = 0,315.$
21	$3,345 \times x_1 + 0,329 \times x_2 + 0,365 \times x_3 + 0,203 \times x_4 = 0,305$ $0,125 \times x_1 + 4,210 \times x_2 + 0,402 \times x_3 + 0,520 \times x_4 = 0,283$ $0,314 \times x_1 + 0,251 \times x_2 + 4,531 \times x_3 + 0,168 \times x_4 = 0,680$ $0,197 \times x_1 + 0,512 \times x_2 + 0,302 \times x_3 + 2,951 \times x_4 = 0,293.$
22	$4,247 \times x_1 + 0,275 \times x_2 + 0,397 \times x_3 + 0,239 \times x_4 = 0,721$ $0,466 \times x_1 + 4,235 \times x_2 + 0,264 \times x_3 + 0,358 \times x_4 = 0,339$ $0,204 \times x_1 + 0,501 \times x_2 + 3,721 \times x_3 + 0,297 \times x_4 = 0,050$ $0,326 \times x_1 + 0,421 \times x_2 + 0,254 \times x_3 + 3,286 \times x_4 = 0,486.$
23	$3,476 \times x_1 + 0,259 \times x_2 + 0,376 \times x_3 + 0,398 \times x_4 = 0,871$ $0,425 \times x_1 + 4,583 \times x_2 + 0,417 \times x_3 + 0,328 \times x_4 = 0,739$ $0,252 \times x_1 + 0,439 \times x_2 + 3,972 \times x_3 + 0,238 \times x_4 = 0,644$ $0,265 \times x_1 + 0,291 \times x_2 + 0,424 \times x_3 + 3,864 \times x_4 = 0,581.$
24	$3,241 \times x_1 + 0,197 \times x_2 + 0,643 \times x_3 + 0,236 \times x_4 = 0,454$ $0,257 \times x_1 + 3,853 \times x_2 + 0,342 \times x_3 + 0,427 \times x_4 = 0,371$ $0,324 \times x_1 + 0,317 \times x_2 + 2,793 \times x_3 + 0,238 \times x_4 = 0,465$ $0,438 \times x_1 + 0,326 \times x_2 + 0,483 \times x_3 + 4,229 \times x_4 = 0,822.$

№	Система уравнений
25	$4,405 \times x_1 + 0,472 \times x_2 + 0,395 \times x_3 + 0,253 \times x_4 = 0,623$ $0,227 \times x_1 + 2,957 \times x_2 + 0,342 \times x_3 + 0,327 \times x_4 = 0,072$ $0,419 \times x_1 + 0,341 \times x_2 + 3,238 \times x_3 + 0,394 \times x_4 = 0,143$ $0,325 \times x_1 + 0,326 \times x_2 + 0,401 \times x_3 + 4,273 \times x_4 = 0,065.$
26	$2,974 \times x_1 + 0,347 \times x_2 + 0,439 \times x_3 + 0,123 \times x_4 = 0,381$ $0,242 \times x_1 + 2,895 \times x_2 + 0,412 \times x_3 + 0,276 \times x_4 = 0,721$ $0,249 \times x_1 + 0,378 \times x_2 + 3,791 \times x_3 + 0,358 \times x_4 = 0,514$ $0,387 \times x_1 + 0,266 \times x_2 + 0,431 \times x_3 + 4,022 \times x_4 = 0,795.$
27	$3,452 \times x_1 + 0,458 \times x_2 + 0,125 \times x_3 + 0,236 \times x_4 = 0,745$ $0,254 \times x_1 + 2,458 \times x_2 + 0,325 \times x_3 + 0,126 \times x_4 = 0,789$ $0,305 \times x_1 + 0,125 \times x_2 + 3,869 \times x_3 + 0,458 \times x_4 = 0,654$ $0,423 \times x_1 + 0,452 \times x_2 + 0,248 \times x_3 + 3,896 \times x_4 = 0,405.$
28	$2,979 \times x_1 + 0,427 \times x_2 + 0,406 \times x_3 + 0,348 \times x_4 = 0,341$ $0,273 \times x_1 + 3,951 \times x_2 + 0,217 \times x_3 + 0,327 \times x_4 = 0,844$ $0,318 \times x_1 + 0,197 \times x_2 + 2,875 \times x_3 + 0,166 \times x_4 = 0,131$ $0,219 \times x_1 + 0,231 \times x_2 + 0,187 \times x_3 + 3,276 \times x_4 = 0,381.$
29	$2,048 \times x_1 + 0,172 \times x_2 + 0,702 \times x_3 + 0,226 \times x_4 = 0,514$ $0,495 \times x_1 + 4,093 \times x_2 + 0,083 \times x_3 + 0,390 \times x_4 = 0,176$ $0,277 \times x_1 + 0,368 \times x_2 + 4,164 \times x_3 + 0,535 \times x_4 = 0,309$ $0,766 \times x_1 + 0,646 \times x_2 + 0,767 \times x_3 + 5,960 \times x_4 = 0,535.$
30	$2,389 \times x_1 + 0,273 \times x_2 + 0,126 \times x_3 + 0,418 \times x_4 = 0,144$ $0,329 \times x_1 + 2,796 \times x_2 + 0,179 \times x_3 + 0,278 \times x_4 = 0,297$ $0,186 \times x_1 + 0,275 \times x_2 + 2,987 \times x_3 + 0,316 \times x_4 = 0,529$ $0,197 \times x_1 + 0,219 \times x_2 + 0,274 \times x_3 + 3,127 \times x_4 = 0,869.$