## Ответы на контрольные вопросы

1. Каковы условия применимости метода Гаусса без выбора и с выбором ведущего элемента?

Пусть СЛАУ задана в матричном виде как Ax = b. Тогда главным условием применимости метода Гаусса в обоих упомянутых в вопросе случаях является неравенство нулю определителя матрицы системы:  $\det A \neq 0$ .

Если метод Гаусса применяется без выбора ведущего элемента, то необходимо учитывать следующее условие:  $a_{ii}^{(i-1)} \neq 0$ . Это нужно для того, чтобы избежать деления на ноль и, как следствие, аварийного завершения программы.

В случае выбора главного элемента достаточно неравенства нулю определителя матрицы системы, так как деление производится на наибольший по модулю коэффициент при  $a_{ii}$ , что обеспечивает устойчивость вычислений.

2. Докажите, что если  $\det A \neq 0$ , то при выборе главного элемента в столбце среди элементов, лежащих не выше главной диагонали, всегда найдется хотя бы один элемент, отличный от нуля.

□ «От противного»:

Пусть на k-том шаге метода Гаусса все элементы в k-том столбце начиная с k-того равны нулю. Тогда k-тый столбец является линейной комбинацией первых k-1 столбцов  $\Rightarrow$  определитель матрицы равен нулю. Так как элементарные преобразования не обнуляют определитель, а для ихсодной матрицы  $\det A \neq 0$ , получим противоречие  $\square$ 

3. В методе Гаусса с полным выбором ведущего элемента приходится не только переставлять уравнения, но и менять нумерацию неизвестных. Предложите алгоритм, позволяющий восстановить первоначальный порядок неизвестных.

Для метода Гаусса с полным выбором ведущего элемента необходимо завести массив перестановок, который будет учитывать порядок переменных в ответе. То есть изначально он может выглядеть так:

permutations = 
$$[0, 1, \dots, n-1]$$
.

Если в ходе работы программы меняются местами i-й и j-й столбцы, то меняются местами и числа i и j в массиве перестановок. Затем, когда найден вектор решения  $\tilde{X}$  с измененным порядком неизвестных, находим X с правильным порядком переменных.

4. Оцените количество арифметических операций, требуемых для QRразложения произвольной матрицы A размера  $n \times n$ .

На каждом шаге алгоритма для обнуления поддиагональных элементов столбца i  $(i=0,\ldots,n-1)$  выполняются следующие действия для каждой строки j  $(j=i+1,\ldots,n-1)$ :

4.1. Вычисление коэффициентов вращения. Для пары элементов  $a_{ii}$  и  $a_{ji}$  вычисляются коэффициенты c и s:

$$c_{ij} = \frac{a_{ii}^{(i)}}{\sqrt{\left(a_{ii}^{(i)}\right)^2 + \left(a_{ji}^{(i)}\right)^2}}, \quad s_{ij} = \frac{a_{ji}^{(i)}}{\sqrt{\left(a_{ii}^{(i)}\right)^2 + \left(a_{ji}^{(i)}\right)^2}}.$$

Эта процедура требует **5 операций**: 2 возведения в квадрат, 1 извлечение квадратного корня, 1 сложение и 2 деления.

4.2. **Применение вращения.** Вращение применяется к строкам i и j матрицы, начиная с столбца k=i (так как элементы левее уже нулевые) и до столбца k=n-1. Для каждого столбца k выполняются операции:

$$a_{ik} = c \cdot a_{ik} + s \cdot a_{jk},$$
  

$$a_{ik} = -s \cdot a_{ik} + c \cdot a_{ik},$$

Это составляет 4 операции умножения. Для одного вращения (i,j) количество таких элементов равно (n-i).

4.3. Построение матрицы Q. К начальной матрице Q = I применяются те же вращения, что и к матрице A. Для каждого вращения (i,j) необходимо обновить две строки матрицы Q, причем для каждого столбца k  $(k = 0, \ldots, n-1)$  выполняются 4 операции:

$$q_{ik} = c \cdot q_{ik} + s \cdot q_{jk},$$
  
$$q_{jk} = -s \cdot q_{ik} + c \cdot q_{jk},$$

Общее количество операций складывается из операций на всех шагах.

• Количество вращений: Для каждого столбца i требуется обнулить (n-i-1) элементов ниже диагонали. Таким образом, общее количество вращений (пар (i,j)) равно:

$$\sum_{i=0}^{n-1} (n-i-1) = \frac{n(n-1)}{2}.$$

С учетом операций на вычисление коэффициентов:  $\frac{5n(n-1)}{2}$ .

• Операции на применение вращений: Для вращения, применяемого к строкам i и j, количество операций равно 4(n-i). Суммируем по всем i и j:

$$\sum_{i=0}^{n-1} \sum_{j=i+1}^{n-1} 4(n-i) = 4 \sum_{i=0}^{n-1} (n-i)(n-i-1).$$

Сделаем замену k = n - i. Тогда i меняется от 0 до n - 1, а k меняется от n до 1:

$$4\sum_{k=1}^{n} k(k-1) = 4\sum_{k=1}^{n} (k^2 - k) = 4\left(\frac{n(n+1)(2n+1)}{6} - \frac{n(n+1)}{2}\right).$$

Упростим выражение:

$$4\left(\frac{n(n+1)(2n+1)}{6} - \frac{n(n+1)}{2}\right) = 4\left(\frac{n(n+1)(2n+1) - 3n(n+1)}{6}\right) =$$

$$= 4\left(\frac{n(n+1)((2n+1) - 3)}{6}\right) = 4\left(\frac{n(n+1)(2n-2)}{6}\right) =$$

$$= 4\left(\frac{2n(n+1)(n-1)}{6}\right) = \frac{4n(n^2 - 1)}{3}.$$

Эта часть имеет порядок  $O(n^3)$ .

• Операции на построение матрицы Q: Для каждого вращения (i, j) необходимо обновить все n столбцов матрицы Q, что требует 4n операций:

$$\sum_{i=0}^{n-1} \sum_{j=i+1}^{n-1} 4n = 4n \cdot \frac{n(n-1)}{2} = 2n^2(n-1) = 2n^3 - 2n^2.$$

Эта часть также имеет порядок  $O(n^3)$ .

Суммируя все вклады:

$$\begin{split} N &= \frac{4n(n^2 - 1)}{3} + 2n^2(n - 1) + \frac{5n(n - 1)}{2} \\ &= \frac{4n^3}{3} - \frac{4n}{3} + 2n^3 - 2n^2 + \frac{5n^2}{2} - \frac{5n}{2} \\ &= \left(\frac{4}{3} + 2\right)n^3 + \left(-\frac{4}{3} - \frac{5}{2}\right)n + \left(-2 + \frac{5}{2}\right)n^2 \\ &= \frac{10}{3}n^3 + \frac{1}{2}n^2 - \frac{23}{6}n. \end{split}$$

Таким образом, асимптотическая сложность QR-разложения составляет  $O(n^3)$ .

5. Что такое число обусловленности и что оно характеризует? Имеется ли связь между обусловленностью и величиной определителя матрицы? Как влияет выбор нормы матрицы на оценку числа обусловленности?

Величину

$$\operatorname{cond} A = \|A^{-1}\| \cdot \|A\|$$

называют числом обусловленности матрицы A. Матрицы с большим числом обусловленности называются плохо обусловленными, в противном случае — хорошо обусловленными.

Из оценки  $\|\delta x\| \leq \|A^{-1}\| \|\delta f\|$  следует, что чем меньше определитель A, тем больше определитель  $A^{-1}$ , а значит, больше постоянная при  $\|\delta f\|$  и, соответственно, больше влияния погрешностей правой части на погрешности решения.

- 6. Как упрощается оценка числа обусловленности, если матрица является:
  - 6.1. диагональной;
  - 6.2. симметричной;
  - 6.3. ортогональной;
  - 6.4. положительно определённой;
  - 6.5. треугольной?

Оценка числа обусловленности вобщем случае:

$$condA \geqslant \frac{|\lambda_{max}|}{|\lambda_{min}|}$$

а) Для диагональной матрицы:

$$condA = ||A^{-1}||_1 \cdot ||A||_1 = \max_j \sum_{i=1}^n \frac{1}{|a_{ij}|} \cdot \max_j \sum_{i=1}^n |a_{ij}| = \frac{\max_j |a_{jj}|}{\min_j |a_{jj}|}$$

Для  $\|\cdot\|_{\infty}$  аналогично.

б) Для симметричной матрицы:

Спектральная норма:

$$||A||_s = \left(\max_j \mu_j\right)^{1/2}, \quad \mu_j - \text{сингулярные числа (собств. зн. матрицы } A^*A).$$

Если элементы матрицы вещественные, то  $A^*=A\Rightarrow \mu_j$  равны квадратам собственных значений A, т.е.  $\|A\|_s=\max_j |\lambda_j|$ ,  $\lambda_i$  - собственные значения A. Для симметричной матрицы существует ортогональное разложение  $A=QDQ^T$ , где Q - ортогональная матрица, D - диагональная матрица, состоящая из собственных значений. Тогда  $A^{-1}=Q^TD^{-1}Q$ .

$$\operatorname{cond} A = ||A^{-1}||_{s} \cdot ||A||_{s} = \max_{j} |\lambda_{j}^{-1}| \cdot \max_{j} |\lambda_{j}| = \frac{\lambda_{max}}{\lambda_{min}}$$

в) Для ортогональной матрицы:

Спектральная норма:

$$||A||_s = \left(\max_j \mu_j\right)^{1/2}, \quad \mu_j$$
 — сингулярные числа (собств. зн. матрицы  $A^*A$ ).

Для вещественной матрицы  $A^*=A^T$ , тогда  $A^*A=A^TA=I\Rightarrow \mu_j=1\ \forall i=1,...,n$  , получим

$$\operatorname{cond} A = \|A^{-1}\|_s \cdot \|A\|_s = \|A^T\|_s \cdot \|A\|_s = \left(\max_j \mu_j\right)^{1/2} \left(\max_j \mu_j\right)^{1/2} = \max_j \mu_j = 1$$

**г)** Для положительно определенной матрицы собственные значения положительные, получим:

 $condA \geqslant \frac{\lambda_{max}}{\lambda_{min}}$ 

д) Для треугольной матрицы собственный значения элементы на главной диагонали, получим

 $condA \geqslant \frac{\max_{i} a_{ii}}{\min_{i} a_{ii}}$ 

7. Применимо ли понятие числа обусловленности к вырожденным матрицам?

Понятие числа обусловленности не применимо к вырожденным матрицам, так как они не имеют обратных. Из выражения для числа обусловленности

$$\operatorname{cond} A = \|A\| \cdot \|A^{-1}\|$$

следует, что в таком случае посчитать число обусловленности для вырожденной матрицы невозможно, и его принято считать бесконечностью.

8. В каких случаях целесообразно использовать метод Гаусса, а в каких—методы, основанные на факторизации матрицы?

Метод Гаусса эффективен, когда нужно решить систему с одной правой частью, матрица не имеет специальной структуры (не симметричная, не положительно определенная и т.д.), требуется простота реализации для разовых вычислений.

Методы факторизации целесообразны, когда нужно решить много систем с одной матрицей и разными правыми частями (факторизацию делают один раз), матрица имеет специальные свойства.

9. Как можно объединить в одну процедуру прямой и обратный ход метода Гаусса? В чём достоинства и недостатки такого подхода? Для того, чтобы объединить прямой и обратный ход метода Гаусса в одну процедуру, можно на каждом шаге прямого хода не только нормировать ведущий

элемент, но и занулять остальные элементы этого столбца. Тогда в одном большом цикле мы сможем сразу получить решение системы уравнений.

## Достоинства:

- решение получено сразу, без использования обратного хода;
- интуитивно понятный метод, связанный с элементарными преобразованиями строк матрицы.

## Недостатки:

- меньше устойчивость численного решения: быстрее накапливается ошибка из-за операций над элементами как под главной диагональю, так и над ней;
- большее число операций: требует примерно в 2 раза больше числа арифметических операций по сравнению с методом Гаусса
- 10. Объясните, почему, говоря о векторах, норму  $\|\cdot\|_1$  часто называют октаэдрической, норму  $\|\cdot\|_2$  шаровой, а норму  $\|\cdot\|_\infty$  кубической.

$$||x||_1 = \sum_{i=1}^n |x_i|, \qquad ||x||_2 = \left(\sum_{i=1}^n x_i^2\right)^{1/2}, \qquad ||x||_\infty = \max_i |x_i|;$$

Соотвествующие единичные шары ( $||x|| \le 1$ ) в данных нормах при изображении в декартовых координатах представляют собой: октаэдр для  $||\cdot||_1$ , шар для  $||\cdot||_2$ , куб для  $||\cdot||_{\infty}$ .