

МИНОБРНАУКИ РОССИИ
САНКТ-ПЕТЕРБУРГСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ
ЭЛЕКТРОТЕХНИЧЕСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ
«ЛЭТИ» ИМ. В.И. УЛЬЯНОВА (ЛЕНИНА)
Кафедра АМ

ОТЧЁТ
ПО ЛАБОРАТОРНОЙ РАБОТЕ №2
ПО ДИСЦИПЛИНЕ «ФУНКЦИОНАЛЬНЫЙ АНАЛИЗ»
ТЕМА: НОРМА ОПЕРАТОРА

Студент гр. 1384

Шушков Е.В.

Преподаватель

Коточигов А.М.

Санкт-Петербург

2024

Задание. Вариант 21.

Условие задания - матрица $A(4 \times 4) - A : R^4 \rightarrow R^4$

$$A = \begin{bmatrix} -135/22 & -873/11 & 1269/22 & 783/22 \\ 27/2 & 156 & -147/2 & -129/2 \\ 0 & 54 & 9 & -18 \\ 243/22 & 1017/11 & -1611/22 & -855/22 \end{bmatrix}$$

Требуется вычислить:

- 1) норму оператора A в пространствах l_4^1 и l_4^∞ и предъявить векторы, на которых достигается норма.
- 2) норму оператора A^{-1} в пространствах l_4^1 и l_4^∞ .
- 3) число обусловленности оператора A в пространствах l_4^1 и l_4^∞ .
- 4) сформировать матрицу $G = A^*A$, показать, что она положительно определена. Найти ее собственные числа и векторы.
- 5) число обусловленности оператора A в пространстве l_4^2

Задание на пятерку: Метод итераций для решения системы $Ax = b$, начальное приближение $x_0 = (1 \ 1 \ 1 \ 1)$, $A = I - B$, $B = G^{-1}$, $b = (1/2 \ 1/3 \ 1/4 \ 1/5)$. Найдите точное решение x^* , сравните его с 5-й и 10-й итерациями.

Основные теоретические положения.

Определение 1. Оператор $A : X \rightarrow Y$, действующий из линейного пространства X в линейное пространство Y называется линейным, если

$$A(k_1x_1 + k_2x_2) = k_1Ax_1 + k_2Ax_2, \quad \forall k_1, k_2 \in \mathbb{C}, \forall x_1, x_2 \in X.$$

Определение 2. Оператор $A: X \rightarrow Y$ называется ограниченным, если существует число M такое, что для любого $x \in X$, $\|x\| < 1$, выполнено неравенство $\|Ax\| < M$.

Определение 3. Оператор $A: X \rightarrow Y$ называется непрерывным, если для любой последовательности элементов $x_n \in X$ такой, что $\|x_n - x_0\| \rightarrow 0$, выполнено $\|Ax - Ax\| \rightarrow 0$

Определение 4. Нормой оператора $A: X \rightarrow Y$ называется такое число $\|A\|$, что $\|A\| = \sup \{\|Ax\| : \|x\| \leq 1\}$.

Определение 5. Пусть A линейный непрерывный оператор в гильбертовом пространстве H , **сопряженным** к нему называется оператор A^* , определенный соотношением: $(Ax, y) = (x, A^*y)$ для любых $x, y \in H$.

Определение 6. Линейный оператор A , отображающий пространство X на себя называется обратимым, если существует $B: X \rightarrow X$ такой, что $AB = BA = I$, здесь I – единичный (тождественный) оператор.

Если линейный и непрерывный оператор A имеет обратный оператор B , то оператор B тоже линейный и непрерывный.

Определение 7. Пусть $A: X \rightarrow X$ – линейный оператор. Ядром оператора называется множество элементов, которые он переводит в ноль:

$$\ker A = \{x: Ax = 0\}$$

Определение 8. Числом обусловленности линейного оператора A называется $\text{cond}(A) = \|A\| \cdot \|A^{-1}\|$.

Определение 9. Вектор x^* называется вектором, на котором реализуется норма, если $\|Ax^*\| = \|A\|$.

Теорема 1. Пусть оператор A действует в конечномерном гильбертовом пространстве H и его собственные вектора $\{e_n\}$: $Ae_n = \lambda_n e_n$ образуют ортогональный базис.

$$\text{Тогда } \|A\| = \max |\lambda_n|.$$

Если собственные вектора не образуют ортогональный базис, то для поиска норма оператора A используется сопряженный оператор A^* .

Доказательство. Любой x элемент пространства H можно разложить

$$\text{по базису. } x = \sum_n x_n e_n \text{ и при этом } Ax = \sum_n Ax_n = \sum_n x_n \lambda_n e_n.$$

По условию базис ортогональный. Будем считать его нормированным,

$$\text{тогда } \|x\|^2 = \sum_n |x_n|^2.$$

$$\text{Обозначим } M = \max |\lambda_n|.$$

$$\text{Ясно, что } \|Ax\|^2 = \sum_n |x_n|^2 |\lambda_n|^2 \leq M^2 \sum_n |x_n|^2 = M^2 \|x\|^2.$$

Значит $\|A\| \leq M$. Покажем, что это оценка точная (найдётся такой x , что $\|Ax\| = M\|x\|$).

Положим для определённости $|\lambda_1| = M$. Возьмём в качестве $x = e_1$, тогда $\|Ax\| = \|\lambda_1 e_1\| = M\|x\|$. Следовательно, $\|A\| = \max |\lambda_n|$.

В случае несимметричной матрицы оператора A составляется матрица A^*A , которая является симметричной и её собственные вектора образуют ортонормированный базис. Легко видеть, что собственные числа $\lambda_k \geq 0$: $\lambda_k = (A^*Ae_k, e_k) = (Ae_k, Ae_k) \geq 0$. Будем считать, что $\lambda_1 \geq \lambda_2 \geq \dots \geq \lambda_n \geq 0$. Для вычисления нормы зафиксируем $x = \sum_k x_k e_k$. Тогда $\|Ax\|^2$:

$$\|Ax\|^2 = (Ax, Ax) = (A^*Ax, x) = \left(\sum_k x_k \lambda_k e_k, \sum_m x_m e_m \right) = \sum_k \lambda_k x_k^2 \leq \lambda_1 \|x\|^2$$

Положим, что $x = e_1$, тогда $\|Ax\| = \sqrt{\lambda_1} \|e_1\| = \sqrt{\lambda_1} \Rightarrow \|A\| = \sqrt{\lambda_1}$.

Теорема 2. Пусть $p = \infty$, $A : l_n^\infty \rightarrow l_n^\infty$

$$\|x\| = \sup_m |x_m|, Ax = \left(\sum_k a_{m,k} x_k \right)_{m=1,2,\dots,n},$$

Тогда $\|A\| = \sup_m \sum_k |a_{m,k}|$ - максимум строчных сумм.

Доказательство.

$$\|Ax\| = \sup_m \left| \sum_k a_{m,k} x_k \right| \leq \sup_m \|x\| \sum_k |a_{m,k}|$$

Обозначим $M = \sup_m \sum_k |a_{m,k}|$ и заметим, что $\|Ax\| \leq M\|x\|$.

Чтобы показать точность оценки предположим, что супремум достигается на первой строчке, то есть $M = \sum_k |a_{1,k}|$, и построим подходящий элемент по следующему правилу: $x = \text{sign}(a_{1,k})$

Тогда $\|x\| = \sup_m |\sum_k a_{m,k} x_k| = M = M\|x\|$. Следовательно, $\|A\| = M$.

Теорема 3. Пусть $p = 1$, $A : l_n^1 \rightarrow l_n^1$

$$\|x\| = \sum_m |x_m|, Ax = (\sum_k a_{m,k} x_k)_{m=1,2,\dots,n},$$

Тогда $\|A\| = \sup_k \sum_m |a_{m,k}|$ - максимум столбцовых сумм.

Доказательство.

$$\begin{aligned} \|Ax\| &= \sum_m |\sum_k a_{m,k} x_k| \leq \sum_m \sum_k |x_k| |a_{m,k}| \leq \sum_k |x_k| \sum_m |a_{m,k}| \leq \sum_k |x_k| (\sup_k \sum_m |a_{m,k}|) \\ &\leq \|x\| (\sup_k \sum_m |a_{m,k}|) \end{aligned}$$

Таким образом, $\|A\| \leq M$, $M = \sup_k \sum_m |a_{m,k}|$.

Чтобы показать точность оценки предположим, что супремум достигается на первой строчке, то есть $M = \sum_m |a_{m,1}|$, и построим подходящий элемент x . $x_1 = 1$, $x_m = 0$, если $m > 1$. Тогда $\|Ax\| = \sum_k |a_{m,1}| = M\|x\|$.

Теорема 4. В конечномерных пространствах оператор обратим тогда и только тогда, когда ядро оператора содержит только нулевой элемент.

Выполнение работы.

- 1) Из Теоремы 3 следует, что нормой линейного оператора A в пространстве l_4^1 будет максимальная столбцовая сумма. Подсчитаем сумму в каждом столбце (см. Таблицу 1):

Таблица 1 – Сумма элементов в каждом столбце матрица A

1 столбец	2 столбец	3 столбец	4 столбец
30.6818	381.8182	213.4091	156.9545

Таким образом, $\|A\| = 381.8182$ в l_n^1 , а вектор, на котором достигается норма $x_* = (0 \ 1 \ 0 \ 0)$.

Из Теоремы 2 следует, что нормой линейного оператора A в пространстве l_n^∞ будет максимальная строковая сумма. Подсчитаем сумму в каждой строке (см. Таблицу 2):

1 строка	2 строка	3 строка	4 строка
178.7727	307.5	81.0	215.5909

Таблица 1 – Сумма элементов в каждой строке матрицы A

Таким образом, $\|A\| = 307.5$ в l_4^∞ , а вектор, на котором достигается норма $x_* = (1 \ 1 \ -1 \ -1)$.

- 2) Найдём ядро оператора, чтобы доказать, что оператор обратим. Для этого приведём матрицу оператора A к ступенчатому виду с помощью метода Гаусса:

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 12.9333 & -9.4 & -5.8 \\ 0 & 1 & -2.8710 & -0.7419 \\ 0 & 0 & 1 & 0.1345 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Так как в нижней части треугольной матрицы одни нули, можно сказать, что $\ker A = \{0\}$. Соответственно, есть обратная матрица оператора.

$$A^{-1} = \begin{bmatrix} 0.2811 & 0.2189 & -0.1835 & -0.0208 \\ 0.0253 & -0.0808 & 0.0960 & 0.1127 \\ 0.0269 & 0.0471 & -0.0236 & -0.0426 \\ 0.0892 & -0.2189 & 0.2205 & 0.3171 \end{bmatrix}$$

Далее, аналогично п. 1, находим норму $\|A^{-1}\|$ в l_4^1 и l_4^∞ . Для этого найдём суммы во всех столбцах и строках (см. Таблицу 3 и Таблицу 4, соответственно):

Таблица 3 – Сумма элементов во всех столбцах матрицы A^{-1}

1 строка	2 строка	3 строка	4 строка
0.4226	0.5657	0.5236	0.4933

Таким образом, $\|A^{-1}\| = 0.5657$ в l_4^1 , а вектор, на котором достигается норма $x^* = (0 \ 1 \ 0 \ 0)$.

Таблица 4 – Сумма элементов во всех строках матрицы A^{-1}

1 строка	2 строка	3 строка	4 строка
0.7043	0.3148	0.1403	0.8457

Таким образом, $\|A^{-1}\| = 0.8457$ в l_4^∞ , а вектор, на котором достигается норма $x^* = (1 \ 1 \ -1 \ -1)$.

3) Согласно Определению 8 число обусловленности линейного оператора A будут являться:

Число обусловленности оператора A в пространстве в l_4^1 : $cand(A) = 381.8182 * 0.5657 = 215.9780$

Число обусловленности оператора A в пространстве в l_4^∞ : $cand(A) = 307.5 * 0.8457 = 260.0463$

4) Сформируем матрицу $G = A^*A$. Для надо найти сопряжённый оператор A^* согласно Определению №5. В случае вещественного конечномерного пространства необходимо просто транспонировать матрицу. Тогда матрица G будет равна:

$$G = \begin{bmatrix} 341,9070 & 3\,614,2066 & -2\,155,0351 & -1\,518,4153 \\ 3\,614,2066 & 42\,098,4298 & -22\,328,0331 & -17\,451,7438 \\ -2\,155,0351 & -22\,328,0331 & 14\,172,6756 & 9\,477,5764 \\ -1\,518,4153 & -17\,451,7438 & 9\,477,5764 & 7\,261,3450 \end{bmatrix}$$

Вычислим собственные числа и вектора матрицы G :

$$\lambda_1 = 62036.5729 \quad V_1 = (0.0723 \ 0.0756 \ 0.8405 \ -0.5316)$$

$$\lambda_2 = 1825.4711 \quad V_2 = (0.8200 \ -0.4590 \ 0.1615 \ 0.3013)$$

$$\lambda_3 = 8.8242 \quad V_3 = (-0.4534 \ -0.8812 \ 0.0373 \ -0.1285)$$

$$\lambda_4 = 3.4892 \quad V_4 = (-0.3417 \ 0.0837 \ 0.5158 \ 0.7811)$$

Как мы видим, все собственные числа матрицы G положительны, поэтому матрицу G можно считать положительно определённой.

5) Чтобы найти число обусловленности для оператора A в пространстве l_4^2 , надо вычислить $\|A\|$ и $\|A^{-1}\|$. Для этого согласно Теореме 1 в случае несимметричной матрицы необходимо сделать следующие действия:

Т. к. $\|A\| = \max \lambda_k$, где λ_k – собственные числа матрицы G ,

определим самое большое собственное число матрицы G :

$$\lambda_1 = 62036.5729 \quad V_1 = (0.0723 \ 0.0756 \ 0.8405 \ -0.5316)$$

$$\|A\| = \sqrt{\lambda_1} = 249.0714 \quad x_* = (0.0723 \ 0.0756 \ 0.8405 \ -0.5316)$$

Для того, чтобы найти $\|A^{-1}\|$ определим самое маленькое собственное число матрицы G , т. к. собственные числа обратной матрицы обратны к собственным числам матрицы A^{-1} :

$$\lambda_4 = 3.4892 \quad V_4 = (-0.3417 \ 0.0837 \ 0.5158 \ 0.7811)$$

$$\|A^{-1}\| = \frac{1}{\sqrt{\lambda_4}} = 0.5353 \quad x_* = (-0.3417 \ 0.0837 \ 0.5158 \ 0.7811)$$

Таким образом, число обусловленности для оператора A в пространстве l_4^2 будет равно: $\text{cand}(A) = 0.5353 * 249.0714 = 133.3403$.

6) Метод итераций для решения системы $Ax = b$, начальное приближение $x_0 = (1 \ 1 \ 1 \ 1)$, $A = I - B$, $B = G^{-1}$, $b = (1/2 \ 1/3 \ 1/4 \ 1/5)$. Найдите точное решение x^* , сравните его с 5-й и 10-й итерациями.

$$B = \begin{bmatrix} 0,1610 & -0,0305 & 0,0231 & -0,0699 \\ -0,0305 & 0,0291 & -0,0102 & 0,0769 \\ 0,0231 & -0,0102 & 0,0053 & -0,0266 \\ -0,0699 & 0,0769 & -0,0266 & 0,2050 \end{bmatrix}$$

$$A = \begin{bmatrix} 0,8390 & 0,0305 & -0,0231 & 0,0699 \\ 0,0305 & 0,9709 & 0,0102 & -0,0769 \\ -0,0231 & 0,0102 & 0,9947 & 0,0266 \\ 0,0699 & -0,0769 & 0,0266 & 0,7950 \end{bmatrix}$$

Подсчитаем норму B в пространствах l_4^1 и l_4^∞ :

$\|B\| = 0.3784$ в пространстве l_4^1 и l_4^∞ . Т. к. $\|B\| < 1$, это значит, что оператор A будет иметь обратный оператор. Можно предположить, что метод сойдётся.

Точным решением $Ax = b$ будет $x = (0.5718 \ 0.3405 \ 0.2550 \ 0.2257)$

Алгоритм можно задать следующей формулой: $x_{n+1} = b + Bx_n$

Результат на 5 шаге алгоритма: $x_5 = (0.5713 \ 0.3408 \ 0.2549 \ 0.2264)$

Результат на 10 шаге алгоритма: $x_{10} = (0.5718 \ 0.3405 \ 0.2550 \ 0.2257)$

Как мы можем заметить, алгоритм действительно сошёлся и дал точный ответ.