

Алгебра 2 семестр ПИ, Лекции

Собрано 28 марта 2022 г. в 19:32

Содержание

1. Системы линейных уравнений	1
1.1. Ранг матрицы	1
1.2. Структура решений СЛУ	2
1.3. Неоднородные СЛУ	3
2. Линейные отображения векторных пространств	5
2.1. Матрица линейного отображения	5
2.2. Линейные операторы	6
2.3. Собственные векторы и числа	9
2.4. Жорданова нормальная форма	10

Раздел #1: Системы линейных уравнений

$$(*) \begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \dots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n = b_n \end{cases}$$

$$A = (a_{ij}) - \text{матрица коэффициентов}, X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}.$$

Def 1.0.1. Решение СЛУ $(*)$ называется $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in K$: при $x_i = \alpha_i$ все уравнения становятся верными.

Def 1.0.2. СЛУ $(*)$ совместна, если \exists хотя бы одно решение. Иначе - несовместна.

1.1. Ранг матрицы

$A - m \times n, A = (A_1, A_2, \dots, A_m), A_i$ - строки.

$A = (A^1, A^2, \dots, A^n), A^j$ - столбцы.

Def 1.1.1. Строчным (столбцовым) рангом матрицы A называется максимальное число ЛНЗ строк (столбцов).

Иначе, количество элементов в базисе $\langle A_1, \dots, A_m \rangle (\langle A^1, \dots, A^n \rangle)$.

Теорема 1.1.2. Строчный и столбцовый ранги совпадают.

Обозначение: $\text{rank } A$.

Def 1.1.3. Минором матрицы $A - m \times n$ k -го порядка называется определитель, составленный из элементов матрицы A , стоящих на k выбранных строках и на k выбранных столбцах.

Пример 1.1.4. $\begin{pmatrix} 1 & 4 & 8 & -3 \\ 2 & 5 & 9 & -4 \\ 3 & 6 & -2 & -5 \end{pmatrix}$. Если вы выберем вторую и третью строку, а также первый и последний столбец, то минор второго порядка:

$$\begin{vmatrix} 2 & -4 \\ 3 & -5 \end{vmatrix}$$

Теорема 1.1.5. Ранг матрицы A равен наибольшему порядку минора, отличного от нуля.

Теорема 1.1.6 (Связь определителя с рангом матрицы). $A - n \times n$. Тогда $\text{rank } A < n \Leftrightarrow \det A = 0$.

Доказательство. \Rightarrow . $\text{rank } A < n \Rightarrow$ строки A_1, \dots, A_n ЛЗ, т.е. $\exists \alpha_1, \dots, \alpha_n \in K : \alpha_1 A_1 + \alpha_2 A_2 + \dots + \alpha_n A_n = 0$ (α_i не все равны нулю). Пусть $\alpha_1 \neq 0 \Rightarrow A_1 = -\frac{\alpha_2}{\alpha_1} A_2 - \dots - \frac{\alpha_n}{\alpha_1} A_n$. Обнулیم первую строку: прибавим к ней A_2 , умноженную на $-\frac{\alpha_2}{\alpha_1}$, A_3 , умноженную на $-\frac{\alpha_3}{\alpha_1}$ и т.д. Поскольку

теперь первая строка целиком нулевая, то $\det A = 0$.

\Leftarrow . Индукция $n = 1 \Rightarrow a_{11} = 0$. $n - 1 \rightarrow n$.

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} =$$

Можем считать, что $A^1 \neq 0, a_{11} \neq 0$. Домножим первую строку на $-\frac{a_{21}}{a_{11}}$ и прибавляем ко второй строке. Затем домножаем первую строку на $-\frac{a_{31}}{a_{11}}$ и прибавляем ко третьей строке и т.д.

$$= \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ 0 & a'_{22} & \cdots & a'_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & a'_{n2} & \cdots & a'_{nn} \end{vmatrix} = a_{11} \cdot \begin{vmatrix} a'_{22} & \cdots & a'_{2n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a'_{n2} & \cdots & a'_{nn} \end{vmatrix}$$

По предположению A'_2, \dots, A'_n – ЛЗ. $\begin{cases} A'_2 = A_2 - \frac{a_{21}}{a_{11}} \cdot A_1 \\ \dots \\ A'_n = A_n - \frac{a_{n1}}{a_{11}} \cdot A_1 \end{cases}$.

$0 = \alpha_2 A'_2 + \dots + \alpha_n A'_n = (\dots) A_1 + \alpha_2 \cdot A_2 + \dots + \alpha_n A_n \Rightarrow A_1, \dots, A_n$ – ЛЗ $\Rightarrow \text{rank } A < n$. ■

Def 1.1.7. Элементарными преобразованиями над строками (столбцами) называется

1. Перестановка строк (столбцов).
2. Умножение строки (столбца) на $\lambda \neq 0$.
3. Прибавление к одной строке (столбцу) другой строки (столбца), умноженной на $\lambda \neq 0$.

Теорема 1.1.8. При элементарных преобразованиях ранг матрицы не меняется.

Доказательство. 1, 2 – очевидно. $(A_1, \dots, A_i, \dots, A_j, \dots, A_n) \rightarrow (A_1, \dots, A_i + \lambda A_j, \dots, A_j, \dots, A_n)$ ■

Def 1.1.9. Матрица называется трапецевидной, если у неё в \forall ненулевой строке число нулей слева различно.

Замечание 1.1.10. rank трапецевидной матрицы равен числу ненулевых строк.

Теорема 1.1.11 (О вычислении ранга). Любую матрицу с помощью элементарных преобразований можно привести к трапецевидной.

1.2. Структура решений СЛУ

Def 1.2.1. СЛУ (*) называется однородной, если все свободные члены равны нулю.

Def 1.2.2. Нулевое решение однородной СЛУ называется тривиальным. Любое другое решение – нетривиальным.

Lm 1.2.3. Пусть Y, Z – решения $AX = 0 \Rightarrow \alpha Y + \beta Z$ – тоже решение, $\alpha, \beta \in K$.

Доказательство.

$$AY = 0, AZ = 0 \Rightarrow A(\alpha Y + \beta Z) = \alpha AY + \beta AZ = 0$$

■

Теорема 1.2.4 (Структура решений однородной СЛУ). $AX = 0$, $A - m \times n$, n – число неизвестных, $r = \text{rank } A \Rightarrow \exists n - r$ ЛНЗ решений $X_1, \dots, X_{n-r} : \forall$ решение $X = \alpha_1 X_1 + \dots + \alpha_{n-r} X_{n-r}$.

Доказательство. $A = (A^1, \dots, A^n)$, A^1, \dots, A^r – ЛНЗ столбцы \Rightarrow

$$\begin{cases} A_{r+1} = \beta_{r+1 \ 1} A^1 + \dots + \beta_{r+1 \ n} A^n \\ \dots \\ A^n = \beta_{n \ 1} A^1 + \dots + \beta_{n \ r} A^r \end{cases}$$

$$AX = 0 \Leftrightarrow x_1 A^1 + x_2 A^2 + \dots + x_n A^n = 0.$$

$$X_1 = \begin{pmatrix} \beta_{r+1 \ 1} \\ \vdots \\ \beta_{r+1 \ r} \\ -1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, X_2 = \begin{pmatrix} \beta_{r+2 \ 1} \\ \vdots \\ \beta_{r+2 \ r} \\ 0 \\ -1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \dots, X_{n-r} = \begin{pmatrix} \beta_{n \ 1} \\ \vdots \\ \beta_{n \ r} \\ 0 \\ \vdots \\ -1 \end{pmatrix} - \text{решения.}$$

$$\text{Пусть } Z = \begin{pmatrix} x_1^* \\ \vdots \\ x_r^* \\ \vdots \\ x_n^* \end{pmatrix} - \text{решение. Рассмотрим } Y = Z + x_{r+1}^* X_1 + x_{r+2}^* X_2 + \dots + x_n^* X_{n-r}. Y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_r \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} -$$

решение $\{y_1 A_1 + \dots + y_r A_r = 0\}$. Но A_1, \dots, A_r – ЛНЗ $\Rightarrow Y = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \Rightarrow 0 = Z + x_{r+1}^* X_1 + x_{r+2}^* X_2 + \dots + x_n^* X_{n-r}$. ■

Def 1.2.5. $\forall n - r$ ЛНЗ решений однородной системы линейных уравнений называется **фундаментальной системой решений**, решение вида $X = \alpha_1 X_1 + \dots + \alpha_{n-r} X_{n-r}$ – **общее решение**.

1.3. Неоднородные СЛУ

$$AX = B, A - m \times n, X = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}.$$

$\bar{A} = (A \mid B)$ – расширенная матрица $m \times (n + 1)$.

Теорема 1.3.1 (Кронекера-Капелли). $(*)$ – совместна $\Leftrightarrow \text{rank } A = \text{rank } \bar{A}$.

Доказательство. \Rightarrow . $AX = B$ – совместна $\Rightarrow \exists$ решение $x_1 A^1 + \dots + x_n A^n = B \Rightarrow B$ – линейная комбинация $A^1, \dots, A^n \Rightarrow \text{rank } A = \text{rank } \bar{A}$.

\Leftarrow . $\text{rank } A = \text{rank } \bar{A} = r \Rightarrow \exists A^1, \dots, A^r$ – ЛНЗ $\Rightarrow A^1, \dots, A^r, B$ – ЛЗ $\Rightarrow B = \alpha_1 A^1 + \dots + \alpha_r A^r$, не все $\alpha_i = 0 \Rightarrow (\alpha_1, \dots, \alpha_r, 0, \dots, 0)$ – решение системы. ■

Теорема 1.3.2 (О структуре решений неоднородной СЛУ). $AX = B, \text{rank } A = r, n$ – число неизвестных, система совместна. X_* – какое-то решение СЛУ, X_1, \dots, X_{n-r} – фундаментальные решения $AX = 0$. Тогда любое решение $(*)$ имеет вид $X = \alpha_1 X_1 + \dots + \alpha_{n-r} X_{n-r} + X_*, \alpha_1, \dots, \alpha_{n-r} \in K$.

Доказательство. $AX_* = B \Rightarrow AX = AX_* \Rightarrow A(X - X_*) = 0 \Rightarrow X - X_* = \alpha_1 X_1 + \dots + \alpha_{n-r} X_{n-r}$. ■

Пример 1.3.3 (Решение СЛУ методом Гаусса).

$$\begin{aligned} & \begin{cases} x_1 + x_2 + x_3 + x_4 = 4 \\ x_1 + x_2 + 2x_3 + 2x_4 = 2 \\ 2x_1 + 2x_2 + 3x_3 + 3x_4 = 6 \end{cases} \sim \left(\begin{array}{cccc|c} 1 & 1 & 1 & 1 & 4 \\ 1 & 1 & 2 & 2 & 2 \\ 2 & 2 & 3 & 3 & 6 \end{array} \right) \sim \\ & \sim \left(\begin{array}{cccc|c} 1 & 1 & 1 & 1 & 4 \\ 0 & 0 & 1 & 1 & -2 \\ 0 & 0 & 1 & 1 & -2 \end{array} \right) \sim \left(\begin{array}{cccc|c} 1 & 1 & 1 & 1 & 4 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & \alpha \\ 0 & 0 & 1 & 1 & -2 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & \beta \end{array} \right) \sim \left(\begin{array}{cccc|c} 1 & 1 & 1 & 0 & 4 - \beta \\ 0 & 1 & 0 & 0 & \alpha \\ 0 & 0 & 1 & 0 & -2 - \beta \\ 0 & 0 & 0 & 1 & \beta \end{array} \right) \sim \\ & \sim \left(\begin{array}{cccc|c} 1 & 1 & 0 & 0 & 6 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & \alpha \\ 0 & 0 & 1 & 0 & -2 - \beta \\ 0 & 0 & 0 & 1 & \beta \end{array} \right) \sim \left(\begin{array}{cccc|c} 1 & 0 & 0 & 0 & 6 - \alpha \\ 0 & 1 & 0 & 0 & \alpha \\ 0 & 0 & 1 & 0 & -2 - \beta \\ 0 & 0 & 0 & 1 & \beta \end{array} \right) \Rightarrow \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 6 \\ 0 \\ -2 \\ 0 \end{pmatrix} + \alpha \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + \beta \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

Раздел #2: Линейные отображения векторных пространств

Def 2.0.1. V, W – векторные пространства над K . Отображение $f : V \rightarrow W$ называется линейным, если:

1. $f(x + y) = f(x) + f(y) \quad \forall x, y \in V$
2. $f(\alpha x) = \alpha f(x) \quad \forall x \in V, \alpha \in K$

Замечание 2.0.2. $1, 2 \sim f(\alpha x + \beta y) = \alpha f(x) + \beta f(y) \quad \forall x, y \in V, \alpha, \beta \in K$.

Def 2.0.3. $\text{Hom}(V, W) = \{f : V \rightarrow W \text{ – линейные}\}$

Lm 2.0.4. $\text{Hom}(V, W)$ – векторное пространство над K .

Доказательство. $f, g \in \text{Hom}(V, W), (f + g)(x) = f(x) + g(x), (\alpha f)(x) = \alpha f(x) \Rightarrow f + g, \alpha f \in \text{Hom}(V, W)$. ■

Def 2.0.5. $f \in \text{Hom}(V, W), \ker f = \{x \in V : f(x) = 0\}$ – ядро отображения f , $\text{Im } f = \{f(x), x \in V\}$ – образ f .

Lm 2.0.6. $\ker f \subset V, \text{Im } f \subset W$ – подпространства.

Доказательство. $x, y \in \ker f, f(x + y) = f(x) + f(y) = 0 + 0 = 0 \Rightarrow x + y \in \ker f$. Аналогично, $f(\alpha x) = \alpha f(x) = 0 \Rightarrow \alpha x \in \ker f \quad \forall \alpha \in K \Rightarrow \ker f$ – подпространство. ■

Упражнение 2.0.7. $\text{Im } f$ – подпространство.

Теорема 2.0.8. $f \in \text{Hom}(V, W)$.

1. f – инъективно $\Leftrightarrow \ker f = \{0\}$.
2. f – сюръективно $\Leftrightarrow \text{Im } f = W$.

Доказательство. \Leftarrow . $x_1 \neq x_2$, если $f(x_1) = f(x_2) \Rightarrow f(x_1 - x_2) = 0 \Rightarrow x_1 - x_2 \in \ker f \Rightarrow x_1 - x_2 = 0$! \Rightarrow . Пусть $x \in \ker f, x \neq 0 \Rightarrow f(x) = f(0) = 0$!?. ■

2.1. Матрица линейного отображения

e_1, \dots, e_n – базис V, e'_1, \dots, e'_m – базис $W, f \in \text{Hom}(V, W)$

$x \in V, x = x_1 e_1 + \dots + x_n e_n, x_i \in K, f(x) = x_1 f(e_1) + \dots + x_n f(e_n) \Leftrightarrow$ задать f значит задать $f(e_i), i = 1, \dots, n$.

$$\begin{cases} f(e_1) = a_{11}e'_1 + a_{21}e'_2 + \dots + a_{m1}e'_m \\ \dots \\ f(e_n) = a_{1n}e'_1 + a_{2n}e'_2 + \dots + a_{mn}e'_m \end{cases}$$

Def 2.1.1. Матрицей $f \in \text{Hom}(V, W)$ в базисе e_1, \dots, e_n и e'_1, \dots, e'_m называется

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} = (f(e_1) \quad f(e_2) \quad \dots \quad f(e_n))$$

Теорема 2.1.2. 1. $\text{Hom}(V, W)$ взаимно-однозначно соответствует $M(m, n, K)$.

$$2. e_1, \dots, e_n - \text{базис } V, e'_1, \dots, e'_m - \text{базис } W, x \in V \rightarrow X = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, f(x) \in W \rightarrow Y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_m \end{pmatrix}, f \rightarrow A \\ \Rightarrow AX = Y.$$

Доказательство. 1. $f \rightarrow A$ отображение однозначно определяется $f(e_i) \Rightarrow A$ определена однозначно. С другой стороны, взяв произвольную матрицу B , можем построить по ней отображение g .

$$2. f \rightarrow A = (a_{ij}), 1 \leq i \leq n, 1 \leq j \leq m.$$

$$\begin{aligned} f(x) &= f(x_1 e_1 + \dots + x_n e_n) = x_1 f(e_1) + \dots + x_n f(e_n) = \\ &= x_1 (a_{11} e'_1 + a_{21} e'_2 + \dots + a_{m1} e'_m) + \dots + x_n (a_{1n} e'_1 + a_{2n} e'_2 + \dots + a_{mn} e'_m) = \\ &= \underbrace{(a_{11} x_1 + a_{12} x_2 + \dots + a_{1n} x_n)}_{y_1} e'_1 + \dots + \underbrace{(a_{m1} x_1 + a_{m2} x_2 + \dots + a_{mn} x_n)}_{y_m} e'_m \Rightarrow Y = AX \end{aligned}$$

■

Следствие 2.1.3. 1. $\dim \text{Hom}(V, W) = \dim V \cdot \dim W$

$$2. \alpha, \beta \in K, f, g \in \text{Hom}(V, W), f \rightarrow A, g \rightarrow B \text{ в фиксированных базисах} \Rightarrow \alpha f + \beta g \rightarrow \alpha A + \beta B.$$

$$3. f : V \rightarrow W, g : W \rightarrow U \Rightarrow g \circ f : V \rightarrow U, g \circ f(x) = g(f(x)). \text{ Фиксируем базисы, } f \rightarrow A, g \rightarrow B \Rightarrow g \circ f \rightarrow BA$$

Доказательство. 1. Соответствие матриц.

$$2. (\alpha f + \beta g)(e_i) = \alpha f(e_i) + \beta g(e_i) \in \alpha A + \beta B.$$

$$3. V \rightarrow n, W \rightarrow l, U \rightarrow m, A \rightarrow l \times n, B \rightarrow m \times l \\ g \circ f(e_i) = g(\sum_{k=1}^l a_{ki} e_k) = \sum_{k=1}^l a_{ki} g(e'_k) = \sum_{k=1}^l a_{ki} \sum_{j=1}^m b_{jk} e''_j = \sum_{j=1}^m \sum_{k=1}^l b_{jk} a_{ki} e''_j, \text{ где } b_{jk} a_{ki} \rightarrow BA.$$

■

Теорема 2.1.4. $f : V \rightarrow W, \dim V, \dim W < \infty$

$$\Rightarrow \dim \ker f + \dim \text{Im } f = \dim V$$

Доказательство. $\ker f \subset V, e_1, \dots, e_k$ - базис $\ker f$. Дополним до базиса $V : e_1, \dots, e_k, e_{k+1}, \dots, e_n$ - базис V .

$$x \in V, f(x) \in \text{Im } f \quad f(x) = x_{k+1} f(e_{k+1}) + \dots + x_n f(e_n) \in \text{Im } f$$

$$f(e_1) = \dots = f(e_k) = 0 \Rightarrow \text{Im } f = \langle f(e_{k+1}), \dots, f(e_n) \rangle. \text{ Надо доказать, что } f(e_{k+1}), \dots, f(e_n) - \text{ЛНЗ.}$$

$$\text{Предположим обратное. } \alpha_{k+1} f(e_{k+1}) + \dots + \alpha_n f(e_n) = 0 \Rightarrow f(\alpha_{k+1} e_{k+1} + \dots + \alpha_n e_n) = 0 \Rightarrow \alpha_{k+1} e_{k+1} + \dots + \alpha_n e_n \in \ker f = \langle e_1, \dots, e_k \rangle - \text{невозможно.}$$

$$\dim \ker f = k, \dim V = n, \dim \text{Im } f = n - k.$$

■

2.2. Линейные операторы

Def 2.2.1. Линейным оператором называется линейное отображение $a : V \rightarrow V$, т.е. $a \in \text{Hom}(V, V)$.

Обозначается $\text{End } V = \text{Hom}(V, V)$.

Def 2.2.2. Тожественным отображением называется отображение

Def 2.2.3.

Пример 2.2.4. 1. Нулевой оператор. $0 \in \text{End} V$. $0(x) = 0$. $0 \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix} = 0$

2. Оператор подобия. $\forall x \in V \quad ax = \lambda x \rightarrow \begin{pmatrix} \lambda & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & \lambda \end{pmatrix}$

3. Оператор поворота в \mathbb{R}^2 . $z \rightarrow ze^{i\varphi}$ – поворот на φ . Зафиксируем базис $-1, i \Rightarrow a(1) = \cos \varphi + i \sin \varphi, a(i) = i(\cos \varphi + i \sin \varphi) = -\sin \varphi + i \cos \varphi \rightarrow \begin{pmatrix} \cos \varphi & -\sin \varphi \\ \sin \varphi & \cos \varphi \end{pmatrix}$

4. Оператор дифференцирования. $V = \mathbb{R}[x]$. $\frac{d}{dx}f \rightarrow f'$, зафиксируем базис $-1, x, x^2, x^3$.

$$\frac{d}{dx}(1) = 0, \frac{d}{dx}(x) = 1, \frac{d}{dx}(x^2) = 2x, \frac{d}{dx}(x^3) = 3x^2. \text{ Тогда матрица имеет вид: } \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 3 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

Возьмём другой базис $-1, x+1, x^2+x+1, x^3+x^2+x+1$.

Посчитаем значения: $\frac{d}{dx}(1) = 0, \frac{d}{dx}(x+1) = 1, \frac{d}{dx}(x^2+x+1) = 2x+1, \frac{d}{dx}(x^3+x^2+x+1) = 3x^2+2x+1$.

$$\text{Матрица имеет вид: } \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 2 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 3 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

Def 2.2.5. $(e_i), (e'_i)$ – базисы V , $\dim V = n$. Разложим $\begin{cases} e'_1 = c_{11}e_1 + c_{21}e_2 + \dots + c_{n1}e_n \\ \dots \\ e'_n = c_{1n}e_1 + c_{2n}e_2 + \dots + c_{nn}e_n \end{cases}$. Тогда

матрица вида $C = \begin{pmatrix} c_{11} & c_{12} & \cdots & c_{1n} \\ c_{21} & c_{22} & \cdots & c_{2n} \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ c_{n1} & c_{n2} & \cdots & c_{nn} \end{pmatrix}$ называется матрицей перехода от базиса (e_i) к (e'_i) .

Теорема 2.2.6 (Преобразование координат вектора при переходе к другому базису). V – век-

торное пространство над полем K , $(e_i), (e'_i)$ – базисы V , $x \in V$, $x \rightarrow X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ – координаты

вектора в базисе (e_i) . $x \rightarrow X' = \begin{pmatrix} x'_1 \\ x'_2 \\ \vdots \\ x'_n \end{pmatrix}$ – координаты вектора в базисе (e'_i) , C – матрица перехода

от (e_i) к (e'_i) .

1. $X = CX'$

2. C – обратима ($\det C \neq 0$)

Доказательство. 1. $x = x'_1 e'_1 + \dots + x'_n e'_n = x'_1 (c_{11} e_1 + c_{21} e_2 + \dots + c_{n1} e_n) + \dots + x'_n (c_{1n} e_1 + c_{2n} e_2 + \dots + c_{nn} e_n) =$

$$\underbrace{(c_{11} x'_1 + c_{12} x'_2 + \dots + c_{1n} x'_n)}_{x_1} e_1 + \dots + \underbrace{(c_{n1} x'_1 + c_{n2} x'_2 + \dots + c_{nn} x'_n)}_{x_n} e_n$$

$$\Rightarrow \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = C \begin{pmatrix} x'_1 \\ x'_2 \\ \vdots \\ x'_n \end{pmatrix}$$

2. $\forall X \ X = CX'$ по доказанному, тогда $X = CX' = CDX \Rightarrow CD = E \Rightarrow \det C \neq 0$. ■

Теорема 2.2.7 (Изменение матрицы линейного оператора при переходе к другому базису).
 V – векторное пространство, $\dim V = n, a \in \text{End} V$, фиксируем базисы $(e_i), (e'_i)$, A – матрица оператора в базисе (e_i) , A' – в базисе (e'_i) , C – матрица перехода от (e_i) к (e'_i) .

$$\Rightarrow A' = C^{-1}AC$$

Lm 2.2.8. $U \subset V, a \in \text{End} V$

U – a -инвариантно $\Leftrightarrow \exists$ базис $V : A = \begin{pmatrix} B & C \\ 0 & D \end{pmatrix}, B = \dim U \times \dim U$

Доказательство. U – a -инвариантно. Выберем базис $U: e_1, \dots, e_k$ и дополним его до базиса V

матрицы a $ae_i = b_{1i}e_1 + \dots + b_{ki}e_k \Leftrightarrow \begin{pmatrix} b_{1i} & \cdot \\ b_{ki} & \cdot \\ 0 & \cdot \\ 0 & \cdot \end{pmatrix}$ ■

Lm 2.2.9. $U, W \subset V, a \in \text{End} V$

$V = U \oplus W, U, W$ – a -инвариантны $\Leftrightarrow \exists$ базис $A = \begin{pmatrix} B & 0 \\ 0 & C \end{pmatrix}$

$B = \dim U \times \dim U, C = \dim W \times \dim W$

Доказательство. $V = U \oplus W$, выберем $U : e_1, \dots, e_k, W : e_{k+1}, \dots, e_n$

$a(e_i) \in U, i = 1, \dots, k, a(e_j) \in W, j = k+1, \dots, n \Leftrightarrow A = \begin{pmatrix} B & 0 \\ 0 & C \end{pmatrix}$ ■

Пример 2.2.10. 1. $V = M(2, \mathbb{R}) \ a : X \rightarrow X^T, X \in M(2, \mathbb{R})$

$$E_{11} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, \quad E_{12} = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, \quad E_{21} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}, \quad E_{22} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$a(E_{11}) = E_{11}, \quad a(E_{12}) = E_{21}, \quad a(E_{21}) = E_{12} \quad a(E_{22}) = E_{22}$$

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \quad \langle E_{11} \rangle \oplus \langle E_{12}, E_{21} \rangle \oplus \langle E_{22} \rangle = V \text{ инвариантны}$$

2. $V = K[x]_3 \quad a : \frac{d}{dx}(f \rightarrow f') \quad 1, x, x^2, x^3$

$$\begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 3 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \quad \frac{d}{dx} : \langle 1, x, x^2 \rangle \rightarrow \langle 1, x \rangle \subset \langle 1, x, x^2 \rangle$$

2.3. Собственные векторы и числа

Def 2.3.1. Собственным вектором оператора a называется \forall ненулевой вектор одномерного инвариантного подпространства.

Def 2.3.2. x - собственный вектор, $ax = \lambda x$, тогда λ = собственное число, ассоциированное вектору x

$$a \rightarrow A, x \rightarrow X \quad AX = \lambda X \Rightarrow (A - \lambda E)X = 0$$

Def 2.3.3. Характеристическим многочленом оператора a (матрицы A) называется $\chi_a(t) = \det(A - tE)$

Теорема 2.3.4 (О собственных числах). Все собственные числа оператора a и только они являются корнями характеристического многочлена.

Доказательство. $AX = \lambda X \Leftrightarrow (A - \lambda E)X = 0$ – имеет ненулевое решение $\Leftrightarrow \det(A - \lambda E) = 0 \Leftrightarrow$ все собственные числа корни $\chi_a(t)$ ■

Lm 2.3.5 (Независимость собственных чисел от выбора базиса). Характеристические многочлены оператора a в разных базисах совпадают.

Доказательство. $a(e_i) \rightarrow A \quad (e'_i) \rightarrow A' \quad C$ – матрица перехода от (e_i) к (e'_i)
 $A' = C^{-1}AC \quad \chi_{a'}(t) = \det(A' - tE) = \det(C^{-1}AC - tE) = \det(C^{-1}(AC - tC)) = \det(C^{-1}(A - tE)C) = \det C^{-1} \cdot \det(A - tE) \cdot \det C = \det(A - tE) = \chi_a(t)$ ■

Теорема 2.3.6 (Линейная независимость собственных векторов). Собственные векторы, соответствующие различным собственным числам, линейно независимы.

Доказательство. $n = 1$ – очевидно. Пусть доказали при $n - 1$. Индукционный переход: $n - 1 \rightarrow n$: V_1, V_2, \dots, V_n – собственные векторы
 $aV_i = \lambda_i V_i, \quad \lambda_1, \dots, \lambda_n$ – различны
 Пусть V_1, V_2, \dots, V_n – линейно зависимы. Тогда $\alpha_1 V_1 + \alpha_2 V_2 + \dots + \alpha_n V_n = 0, \alpha_i \in K \Rightarrow$ под действием a : $\alpha_1 \lambda_1 V_1 + \alpha_2 \lambda_2 V_2 + \dots + \alpha_n \lambda_n V_n = 0$
 Будем считать, что $\lambda_1 \neq 0 \Rightarrow \alpha_1 \lambda_1 V_1 + \alpha_2 \lambda_2 V_2 + \dots + \alpha_n \lambda_n V_n - \lambda_1(\alpha_1 V_1 + \dots + \alpha_n V_n) = \alpha_2(\lambda_2 - \lambda_1)V_2 + \dots + \alpha_n(\lambda_n - \lambda_1)V_n = 0 \Rightarrow$ по предположению индукции $\alpha_2 = \dots = \alpha_n = 0$ ■

Def 2.3.7. Оператор a называется диагонализируемым, если существует базис такой, что

$$A = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \lambda_2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \ddots & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \lambda_n \end{pmatrix}$$

Теорема 2.3.8 (Критерий диагонализируемости). Если $\chi_a(t)$ имеет n различных корней ($n = \dim V$) над рассматриваемым полем, то оператор a – диагонализируем.

Доказательство. В качестве базиса берём собственные векторы. ■

Пример 2.3.9. Оператор поворота $A = \begin{pmatrix} \cos \varphi & -\sin \varphi \\ \sin \varphi & \cos \varphi \end{pmatrix}$ – недиагонализируем над \mathbb{R}

Lm 2.3.10. Над полем \mathbb{C} любой оператор имеет одномерное инвариантное подпространство.

Def 2.3.11. Кратность λ как кратность корня $\chi_a(t) = 0$ называется алгебраической кратностью собственного числа.

Def 2.3.12. λ – собственное число, $V^\lambda = \{x \in V : ax = \lambda x\}$
 $\dim V^\lambda$ – геометрическая кратность собственного числа λ

Пример 2.3.13. $A = \begin{pmatrix} \lambda & 0 \\ 0 & \lambda \end{pmatrix}$ $\chi_a(t) = \begin{vmatrix} \lambda - t & 0 \\ 0 & \lambda - t \end{vmatrix} = (A - tE) = (\lambda - t)^2 \Rightarrow \lambda$ собственное число алгебраической кратности 2.

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

$$\left(\begin{pmatrix} \lambda & 0 \\ 0 & \lambda \end{pmatrix} - \lambda \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \right) \begin{pmatrix} X_1 \\ X_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$\dim V^\lambda = 2$ – геометрическая кратность

Пример 2.3.14. $A = \begin{pmatrix} \lambda & 1 \\ 0 & \lambda \end{pmatrix}$

$$\chi_a(t) = \begin{vmatrix} \lambda - t & 1 \\ 0 & \lambda - t \end{vmatrix} = (\lambda - t)^2 \Rightarrow \text{алгебраическая кратность } \lambda = 2$$

$$\left(\begin{pmatrix} \lambda & 1 \\ 0 & \lambda \end{pmatrix} - \lambda \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \right) \begin{pmatrix} X_1 \\ X_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X_1 \\ X_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix} \quad V^\lambda = \langle \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \rangle$$

$\dim V^\lambda = 1$ – геометрическая кратность

Lm 2.3.15. Геометрическая кратность собственного числа $\lambda \leq$ алгебраической кратности

Доказательство. V^λ – инвариантно относительно a , $V^\lambda = \{x : ax = \lambda x\}$

По лемме: $a \rightarrow \begin{pmatrix} B & C \\ 0 & D \end{pmatrix}$ $B - m \times m, \dim V^\lambda = m$

$$a|_{V^\lambda} = \chi_a|_{V^\lambda} = (t - \lambda)^m$$

$$\chi_a = \det \left(\begin{pmatrix} B & C \\ 0 & d \end{pmatrix} - tE \right) = (t - \lambda)^m p(t) \Rightarrow \text{алгебраическая кратность } \lambda \geq m$$

■

Теорема 2.3.16 (Критерий диагонализированности). $a \in \text{End } V$ – диагонализированна \Leftrightarrow 1. Все собственные числа $\in K$ 2. \forall собственных чисел λ алгебраическая кратность = геометрическая кратность

2.4. Жорданова нормальная форма

Def 2.4.1. Жордановой клеткой порядка m соответствующей собственному числу λ называется

$$J_m(\lambda) = \begin{pmatrix} \lambda & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \lambda & & \vdots \\ 0 & & \ddots & 1 \\ 0 & \dots & & \lambda \end{pmatrix}$$

Пример 2.4.2. 1. $\begin{pmatrix} \lambda & 1 \\ 0 & \lambda \end{pmatrix}$

2. $\begin{pmatrix} \lambda & 1 & 0 \\ 0 & \lambda & 1 \\ 0 & 0 & \lambda \end{pmatrix}$

Def 2.4.3. ЖНФ оператора $a \in \text{End}V$ называется

$$\begin{pmatrix} J_{k_1}(\lambda_1) & & & \\ & J_{k_2}(\lambda_2) & & \\ & & \ddots & \\ & & & J_{k_n}(\lambda_n) \end{pmatrix}$$

Def 2.4.4. Базис, в котором оператор a имеет ЖНФ называется жордановым

Теорема 2.4.5 (ЖНФ). 1. Над алгебраическим замкнутым полем $\forall a \in \text{End}V$ имеет ЖНФ

2. ЖНФ определена с точностью до перестановки клеток

Теорема 2.4.6. $a \in \text{End}V$ имеет ЖНФ над произвольным полем \Leftrightarrow характеристический многочлен раскладывается на линейные множители