

**Лекция 3.** Матрицы, операции над матрицами, теорема существования обратной матрицы. Матричная запись систем линейных алгебраических уравнений. Метод обратной матрицы решения СЛАУ, формулы Крамера. Ранг матрицы. Теорема Кронекера-Капелли, теорема о базисном миноре, метод Гаусса решения СЛАУ. Однородные системы линейных алгебраических уравнений, фундаментальная система решений ОСЛАУ.

## §1. Матрицы и действия над ними.

**Определение.** Матрица – прямоугольная таблица из  $m \times n$  действительных чисел, расположенных в  $m$  строк и  $n$  столбцов.  
Обозначение:  $A, B, C, D \dots \dots ( ), [ ], \| \|$ .

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \boxtimes & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \boxtimes & a_{2n} \\ \boxtimes & \boxtimes & \boxtimes & \boxtimes \\ a_{m1} & a_{m2} & \boxtimes & a_{mn} \end{bmatrix}$$

Матрица, все элементы которой нули, называется **нулевой**.

Матрицы у которых соответственно равны числа строк и столбцов называются **матрицами одного размера**.

Две матрицы одного размера у которых соответствующие элементы равны, называются **равными**.

# Различные виды матриц

Матрица состоящая из 1 строки называется строкой.

Матрица состоящая из 1 столбца называется столбцом.

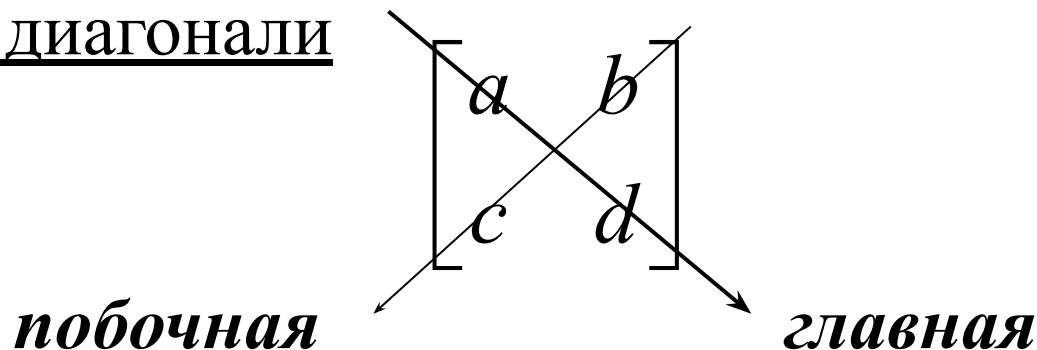
Если  $m \neq n$ , то матрица прямоугольная.

Если  $m = n$ , то матрица квадратная.

$A = (a_1, a_2, a_3)$  - матрица строка

$B = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{pmatrix}$  - матрица столбец

Для квадратной матрицы вводят понятия главной и побочной диагонали



Матрица у которой отличны от нуля лишь элементы главной диагонали называется **диагональной**.

$$\begin{bmatrix} a & & 0 \\ & b & \\ 0 & & c \end{bmatrix}$$

Диагональная матрица у которой элементы главной диагонали равны называется **скалярной**.

$$\begin{bmatrix} a & & 0 \\ & a & \\ 0 & & a \end{bmatrix}$$

Скалярная матрица у которой элементы главной диагонали единицы называется **единичной**.

$$E = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ \boxtimes & \boxtimes & \boxtimes & \boxtimes \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

# Операции над матрицами

**1.) Транспонирование** – замена всех строк матрицы столбцами с сохранением номеров ( $A^t$ )

для  $A \rightarrow A^t$

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 5 & 6 & 7 & 8 \end{pmatrix} \quad A^t = \begin{pmatrix} 1 & 5 \\ 2 & 6 \\ 3 & 7 \\ 4 & 8 \end{pmatrix}$$

Если  $A=A^t$ , то  $A$  – симметричная.

**2.) Линейные операции над матрицами:** сложение матриц, умножение матрицы на число.

**2.1. Операция сложения** возможна для матриц одного размера.

**Определение:** Суммой двух матриц  $A_{m \times n} = [a_{ij}]$  и  $B_{m \times n} [b_{ij}]$  наз. третья матрица  $C$ , того же размера  $C_{m \times n} = [c_{ij}]$

$$c_{ij} = a_{ij} + b_{ij}$$

т.е. при сложении матриц их соответствующие элемент складываются

$$C = A + B$$

**2.2. Произведением**  $A_{m \times n}$  на  $\lambda \in R$  (или  $\lambda \in R$  на  $A$ )

называется  $B_{m \times n} [b_{ij}]$ ,  $b_{ij} = \lambda a_{ij}$  ( $A = [a_{ij}]$ )  $B = \lambda \cdot A$

Матрица  $(-1) \cdot A$  называется противоположной для  $A$  и обозначается  $-A$ .

Сумма матриц  $C$  и  $-A$  называется их разностью и обозначается  $C - A$ .

### **2.3. Свойства линейных операций (+) и (·)**

1.  $\forall A, B \Rightarrow A + B = B + A$
2.  $\forall B, A, C \Rightarrow A + (B + C) = (A + B) + C$
3.  $\forall A \Rightarrow A + 0 = A$
4.  $\forall A \Rightarrow A + (-A) = 0$
5.  $\forall A \Rightarrow 1 \cdot A = A$
6.  $\forall A, \forall \lambda, \mu \in R \quad (\lambda\mu)A = \lambda(\mu A) = \mu(\lambda A)$
7.  $\forall \alpha, \beta \in R, \forall A \quad (\alpha + \beta)A = \alpha A + \beta A$
8.  $\forall A, \forall B, \forall K \in R \quad K(A + B) = KA + KB$

## План доказательства.

- 1.) Показать, что матрицы слева и справа имеют один и тот же размер
- 2.) Показать, что соответствующие элементы этих матриц равны.

**3.) Произведение матрицы  $A$  на матрицу  $B$**  определено лишь в случае, если число столбцов матрицы  $A$  равно числу строк матрицы  $B$ .

Определение: Произведением матрицы  $A_{m \times p} [a_{ij}]$  на матрицу  $B_{p \times n} [b_{ij}]$  называется матрица  $C_{m \times n} [c_{ij}]$ , элемент которой  $c_{ij}$  равен сумме произведений элементов  $i$ -ой строки матрицы  $A$  на соответствующие элементы  $j$ -го столбца матрицы  $B$ .

$$A_{2 \times 2} = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 4 \end{bmatrix} \quad B_{2 \times 2} = \begin{bmatrix} -1 & 2 \\ 3 & 4 \end{bmatrix} \quad A \cdot B_{2 \times 2}$$



$$A \cdot B_{2 \times 2} = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \cdot (-1) + 2 \cdot 3 & 1 \cdot 2 + 2 \cdot 4 \\ 0 \cdot (-1) + 4 \cdot 3 & 0 \cdot 2 + 4 \cdot 4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 5 & 10 \\ 12 & 16 \end{pmatrix}$$

$$B \cdot A_{2 \times 2} = \begin{pmatrix} -1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -1 & 6 \\ 3 & 22 \end{pmatrix} \quad AB \neq BA$$

В общем случае  $AB \neq BA$ , если  $AB = BA$ , то матрицы  $A$  и  $B$  называются перестановочными.

Можно показать, что единичная матрица перестановочна с любой квадратной матрицей того же размера, причем  $A \cdot E = E \cdot A = A$

## Свойства операции умножения.

Предположим, что все указанные операции выполнимы

$$1. \quad \forall A, B, C \quad \Rightarrow \quad A(BC) = (AB)C$$

$$2. \quad \forall A, B, C \quad \Rightarrow \quad (A + B)C = AC + BC$$

$$3. \quad \forall A, B, C \quad \Rightarrow \quad A(B + C) = AB + AC$$

$$4. \quad A(\lambda B) = (\lambda A)B = \lambda(AB), \quad \forall A, B \quad \text{и} \quad \forall \lambda \in R$$

$$5. \quad \forall A \quad \text{и} \quad B \quad \Rightarrow \quad (AB)^t = B^t \cdot A^t$$

## §2. Обратная матрица. Матричные уравнения.

### Формулы Крамера.

Теорема об определителе квадратных матриц.

**Теорема:** Определитель произведения двух квадратных матриц равен произведению определителей этих матриц.

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 2 & 4 \end{pmatrix}; \quad B = \begin{pmatrix} 3 & 4 \\ -1 & 5 \end{pmatrix} \quad \text{показать} \quad |AB| = |A| \cdot |B|$$

$$AB = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 2 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 3 & 4 \\ -1 & 5 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -1 & 5 \\ 2 & 28 \end{pmatrix}; \quad |AB| = \begin{vmatrix} -1 & 5 \\ 2 & 28 \end{vmatrix} = -28 - 10 = -38$$

$$|A| = \begin{vmatrix} 0 & 1 \\ 2 & 4 \end{vmatrix} = -2 \quad |B| = \begin{vmatrix} 3 & 4 \\ -1 & 5 \end{vmatrix} = 19 \quad |A| \cdot |B| = -2 \cdot 19 = -38$$

## (2) Определение квадратной матрицы.

*Определение:* Квадратная матрица  $A$  называется вырожденной (особенной), если ее определитель  $= 0$  и невырожденной(не особенной), если ее определитель  $\neq 0$ .

*Определение:* Матрица  $A$  называется обратной для матрицы  $B$  если  $A \times B = B \times A = E$  (единичной матрице)

## Теорема существования обратной матрицы.

*Теорема:* Для того чтобы матрица  $A$  имела обратную необходимо и достаточно, чтобы она была не вырожденной.

Необходимость. Пусть  $A$  имеет обратную  $B$ . Тогда по определению  $AB = BA = E, AB = E$ . (\*)

По теореме об определителе квадратной матрице

$$\left. \begin{array}{l} |AB| = |A| \cdot |B| \\ |E| = 1 \end{array} \right\} (**)$$

Из (\*)  $\Rightarrow$  что если матрицы  $=$ , то  $=$  их определители

$$|AB| = |E|$$

Из (\*)  $\Rightarrow |A| \cdot |B| = 1 \neq 0 \Rightarrow |A| \neq 0$  (невырожденная)

Достаточность.  $A$  - невырожденная, т.е.  $|A| \neq 0$

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{i1} & a_{i2} & \dots & a_{in} \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{bmatrix} \quad i - \text{я} \quad A^* = \begin{bmatrix} A_{11} & \left| \begin{array}{c} j-\text{й} \\ A_{j2} \end{array} \right| \dots & A_{n1} \\ A_{12} & \left| \begin{array}{c} A_{j2} \end{array} \right| \dots & A_{n2} \\ A_{1n} & \left| \begin{array}{c} A_{jn} \end{array} \right| \dots & A_{nn} \end{bmatrix}$$

$$B = \frac{1}{|A|} \cdot A^*; \quad AB = BA = E \quad \text{Обозначим} \quad AB = C \quad [C_{ij}]$$

$$C_{ij} = \frac{1}{|A|} (a_{i1}A_{j1} + a_{i2}A_{j2} + \dots + a_{in}A_{jn}) = \frac{1}{|A|} \begin{cases} |A|, i = j \\ 0, i \neq j \end{cases}$$

$$C_{ij} = \begin{cases} 1, i = j \\ 0, i \neq j \end{cases} \quad \text{т.е. } C - \text{единственная}$$

## Единственность обратной матрицы.

*Теорема:* Если  $A$  имеет обратную, то она (обратная) единственная.

*Доказательство:* Пусть  $B$  обратная для  $A$ . Предположим, что  $C$  тоже обратная для  $A$  и  $C$  совпадает с  $B$ ,  $C = B$ .

Так как  $B$  обратная для  $A$ , то  $AB = E$

Умножим обе части равенства слева на матрицу  $C$

$$\begin{array}{ll} C(AB) = CE & EB = C \\ (CA)B = C & B = C \\ E & C = B \end{array}$$

Обозначение  $A$  обратная  $A^{-1}$

Например,  $n = 3$ :

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{bmatrix}; \quad A^{-1} = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{21} & A_{31} \\ A_{12} & A_{22} & A_{32} \\ A_{13} & A_{23} & A_{33} \end{bmatrix} = \frac{1}{|A|}$$

$$A = 2 \quad = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix}; \quad A^{-1} = \frac{1}{|A|} = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{21} \\ A_{12} & A_{22} \end{bmatrix} = \frac{1}{|A|} \cdot \begin{bmatrix} a_{22} & a_{12} \\ a_{21} & a_{11} \end{bmatrix}$$

## Свойства обратной матрицы.

$$1. \quad |A^{-1}| = \frac{1}{|A|}$$

$$2. \quad (A^{-1})^{-1} = A$$

$$3. \quad (AB)^{-1} = B^{-1} \cdot A^{-1} \quad (\text{множители переставляются})$$

$$4. \quad (A^t)^{-1} = (A^{-1})^t = A^{-t}$$

*Доказательство* 1:  $AA^{-1} = E$

$$|AA^{-1}| = |E|$$

$$|A| \cdot |A^{-1}| = 1 \quad |A^{-1}| = \frac{1}{|A|}$$

*Доказательство* 3:  $(AB)^{-1} = B^{-1} \cdot A^{-1}$

$$C \cdot C^{-1} = C^{-1} \cdot C = E$$

$$(AB)(B^{-1}A^{-1}) = A(BB^{-1}) \cdot A^{-1} = (AE) \cdot A^{-1} = AA^{-1} = E$$

$$(B^{-1}A^{-1})(AB) = \text{св-во произв.} = B^{-1}(A^{-1}A)B = (B^{-1}E)B = B^{-1}B = E$$



## Матричные уравнения.

Матричными уравнениями называются уравнения вида:

$$AX = B \quad (1) \quad XC = D \quad (2), \text{ где}$$

$|A| \neq 0$ ,  $|C| \neq 0$  – невырожденные матрицы

$X$  - неизвестная матрица,

$B$ ,  $D$  - известные матрицы размеры которых не противоречат операциям умножения.

т.к.  $|A| \neq 0$ , то  $A^{-1}$  существует. Умножим обе части уравнения (1) слева на  $A^{-1}$ .

$$A^{-1}(AX) = A^{-1}B$$

$$(A^{-1}A)X = A^{-1}B \quad EX = A^{-1}B \quad X = A^{-1}B \quad (1)$$

т.к.  $|C| \neq 0$ , то  $C^{-1}$  существует. Умножим обе части уравнения (2) слева на  $C^{-1}$ .

$$C^{-1}(XC) = C^{-1}D$$
$$X(C^{-1}C) = D C^{-1} \quad XE = D C^{-1} \quad X = D C^{-1} \quad (2)$$

Если  $A$  и  $C$  – вырожденные матрицы, то уравнения могут не иметь решения или иметь их бесчисленное множество.

### **Матричная запись системы уравнений.**

Рассмотрим систему  $m$  линейных уравнений с  $n$  неизвестными.

$$\left\{ \begin{array}{l} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \boxtimes \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n = b_m \end{array} \right. \quad (1)$$

Введем  $A$  - матрицу системы (1), полученную из коэффициентов при неизвестных

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix} \quad X = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \dots \\ x_n \end{bmatrix} \quad B = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \dots \\ b_m \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \dots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \dots \\ b_m \end{bmatrix}$$

$A_{m \times n}$                        $X_{n \times 1}$                        $b_{m \times 1}$

$AX = B(1')$   
*матричная  
запись системы(1)*

Пример.

$$\begin{cases} x_1 + 2 \cdot x_2 = 1 \\ x_1 - x_2 = 0 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \Leftrightarrow A \cdot X = B \Leftrightarrow$$

$$\Leftrightarrow X = A^{-1} \cdot B; A^{-1} = \frac{1}{-3} \cdot \begin{pmatrix} -1 & -2 \\ -1 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1/3 & 2/3 \\ 1/3 & -1/3 \end{pmatrix} \Rightarrow X = \begin{pmatrix} 1/3 & 2/3 \\ 1/3 & -1/3 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1/3 \\ 1/3 \end{pmatrix}$$

*Замечание:* неизвестные и свободные члены можно расположить в строки, то запись имела бы соответствующий вид.

## Теорема Крамера.

Рассмотри систему  $n$  линейных уравнений с  $n$  неизвестными

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

Составим определитель из коэффициентов при неизвестных - определитель системы.

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

**Теорема.** Если определитель квадратной системы отличен от нуля, то система имеет единственное решение, которое можно найти по формулам:

$$X_1 = \frac{\Delta_1}{\Delta}; \quad X_2 = \frac{\Delta_2}{\Delta}; \quad \dots \quad X_n = \frac{\Delta_n}{\Delta}; \quad (*)$$

$\Delta$  - определитель системы

$\Delta_k$  ( $k = 1, 2, \dots$ ) - определитель, полученный из определителя системы заменой  $k$ -ого столбца, столбцом свободных членов.

(\*) – формулы Крамера, а применение их к решению системы называют **Правилом Крамера**.

***Доказательство:***

- 1.) доказательство существования решения
- 2.) доказательство единственности решения
- 3.) вывод формул (\*)

*Пример.*

$$\begin{cases} x_1 + 2 \cdot x_2 = 1 \\ x_1 - x_2 = 0 \end{cases} \Rightarrow A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 1 & -1 \end{pmatrix}; |A| = -3, \Delta_1 = \begin{vmatrix} 1 & 2 \\ 0 & -1 \end{vmatrix} = -1; \Delta_2 = \begin{vmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{vmatrix} = -1$$

то есть решение  $x_1 = \frac{\Delta_1}{\Delta} = \frac{1}{3}; x_2 = \frac{1}{3}$ .

### **ЗАМЕЧАНИЕ**

Для решения СЛУ с матрицей  $A$  размера выше 4 метод Крамера не стоит применять, т.к. число операций при применении этого метода имеет порядок  $n!$ , т.е. быстро растет с порядком системы. ( $n! = n \cdot (n-1) \cdot (n-2) \dots 3 \cdot 2 \cdot 1$ ,  $5! = 5 \cdot 4 \cdot 3 \cdot 2 \cdot 1 = 120$ ).

При решении СЛУ высокого порядка лучше применять метод Гаусса. Суть метода Гаусса состоит в том, что при помощи преобразований, не нарушающих равносильности, исходная система сводится к треугольному виду.



## *Ранг матрицы, его свойства и вычисление. Системы линейных уравнений*

Рассмотрим прямоугольную матрицу  $A_{m \times n}$ .

### *Определение.*

Минором матрицы  $A$   $k$ -го порядка называется любой определитель, составленный из элементов матрицы  $A$ , состоящих на пересечении  $k$  строк и  $k$  столбцов, где  $k \leq \min(m, n)$ .

### *Пример.*

$$A_{3 \times 5} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 & 5 \\ 6 & 7 & 8 & 9 & 10 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

У этой матрицы миноры первого порядка это:  $M^1 = \{1, 2, 3, 4, \dots, 10, 0\}$ ,

второго порядка –  $M^2 = \left\{ \begin{vmatrix} 1 & 2 \\ 6 & 7 \end{vmatrix}; \begin{vmatrix} 2 & 3 \\ 7 & 8 \end{vmatrix}; \begin{vmatrix} 9 & 10 \\ 0 & 1 \end{vmatrix}; \dots \right\}$ ,

третьего порядка –  $M^3 = \left\{ \begin{vmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 6 & 7 & 8 \\ 0 & 0 & 0 \end{vmatrix}; \begin{vmatrix} 3 & 4 & 5 \\ 8 & 9 & 10 \\ 0 & 0 & 1 \end{vmatrix}; \begin{vmatrix} 1 & 4 & 5 \\ 6 & 9 & 10 \\ 0 & 0 & 1 \end{vmatrix}; \dots \right\}$ .

При этом так как  $k \leq \min(3, 5)$ , то  $k = 3$ .

### ***Определение.***

Рангом матрицы называется число равное наивысшему порядку миноров этой матрицы, отличных от нуля.

Обозначение ранга  $Rg(A) \Leftrightarrow \text{rang}(A) \Leftrightarrow r(A)$ .

Для рассмотренной выше матрицы  $A_{3 \times 5}$  ранг равен 3. Действительно  $r(A_{3 \times 5}) =$

$$3, \text{ так как существует } M^3 = \begin{vmatrix} 1 & 2 & 5 \\ 6 & 7 & 10 \\ 0 & 0 & 1 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 & 2 \\ 6 & 7 \end{vmatrix} = -5 \neq 0.$$

### ***Свойства ранга.***

Ранг матрицы не изменяется:

- 1) При транспонировании;
- 2) При перестановке строк или столбцов местами;
- 3) При отбрасывании строки или столбца из нулей;
- 4) При умножении строки или столбца на число не равное нулю;
- 5) При удалении строки или столбца, являющегося линейной комбинацией других строк (столбцов);
- 6) При добавлении к строке или столбцу линейной комбинации других строк или столбцов.

Преобразования не изменяющие ранга матрицы называются эквивалентными, и матрицы, получающиеся при таких преобразованиях, называются эквивалентными также.

Обозначения эквивалентных матриц таково  $A \sim B$ .

**ЗАМЕЧАНИЕ.** В литературе эквивалентные преобразования могут называться элементарными преобразованиями. Используя эквивалентные преобразования ранг матрицы может быть определен сведением ее к ступенчатому виду:

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & \boxed{\phantom{0}} & a_{1r} & \boxed{\phantom{0}} & a_{1k} \\ 0 & a_{22} & a_{23} & \boxed{\phantom{0}} & a_{2r} & \boxed{\phantom{0}} & a_{2k} \\ 0 & 0 & a_{33} & \boxed{\phantom{0}} & a_{3r} & \boxed{\phantom{0}} & a_{3k} \\ \boxed{\phantom{0}} & \boxed{\phantom{0}} & \boxed{\phantom{0}} & \boxed{\phantom{0}} & \boxed{\phantom{0}} & \boxed{\phantom{0}} & \boxed{\phantom{0}} \\ 0 & 0 & 0 & \boxed{\phantom{0}} & a_{rr} & \boxed{\phantom{0}} & a_{rk} \end{pmatrix}, \quad a_{ii} \neq 0, i=1,2,\dots,r, r \leq k.$$

*Пример.*

$$A_{4 \times 3} = \begin{pmatrix} 0 & 2 & 1 \\ 3 & 2 & 0 \\ 3 & 1 & 3 \\ 4 & 5 & 0 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 0 & 3 & 3 & 4 \\ 2 & 2 & 1 & 5 \\ 1 & 0 & 3 & 0 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 2 & 2 & 1 & 5 \\ 1 & 0 & 3 & 0 \\ 0 & 3 & 3 & 4 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 2 & 2 & 1 & 5 \\ 0 & 2 & -5 & 5 \\ 0 & 3 & 3 & 4 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 2 & 2 & 1 & 5 \\ 0 & 2 & -5 & 5 \\ 0 & 0 & -21 & 7 \end{pmatrix},$$

тогда существует  $M^3 = \begin{vmatrix} 2 & 2 & 1 \\ 0 & 2 & -5 \\ 0 & 0 & -21 \end{vmatrix} = -84 \neq 0$ , значит  $r(A)=3$ .

Назовем *системой линейных уравнений* (СЛУ) систему вида

$$\begin{cases} a_{11} \cdot x_1 + a_{12} \cdot x_2 + \dots + a_{1n} \cdot x_n = b_1 \\ a_{21} \cdot x_1 + a_{22} \cdot x_2 + \dots + a_{2n} \cdot x_n = b_2 \\ \dots \\ a_{m1} \cdot x_1 + a_{m2} \cdot x_2 + \dots + a_{mn} \cdot x_n = b_m \end{cases} (1) \Leftrightarrow A \cdot X = B \quad (2)$$

где  $a_{ij}$  – известные коэффициенты,  $x_i$  – неизвестные переменные,  $b_i$  – известные свободные члены,

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix}; X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \dots \\ x_n \end{pmatrix}; B = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \dots \\ b_m \end{pmatrix}$$

Решением системы называется такой набор чисел  $(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$ , который после подстановки вместо существующих неизвестных  $(x_1, x_2, \dots, x_n)$  обращает каждое уравнение в верное равенство.

Если такой набор чисел существует, то говорят что система (1) или (2) совместна, если нет - то не совместна.

Расширенной матрицей для систем (1) или (2) называют матрицу, составленную из элементов матриц A и B следующего вида:

$$A_p = \left( \begin{array}{cccc|c} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} & b_2 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} & b_m \end{array} \right)$$

Имеется теорема позволяющая судить о существовании решения систем вида (1) или (2).

### **Теорема. (Кронеккера - Капелли).**

Для существования решения системы (1) необходимо и достаточно, чтобы ранг основной матрицы  $A$  равнялся рангу расширенной матрицы  $A_p$  ( $r(A) = r(A_p)$ ).

### **ЗАМЕЧАНИЕ**

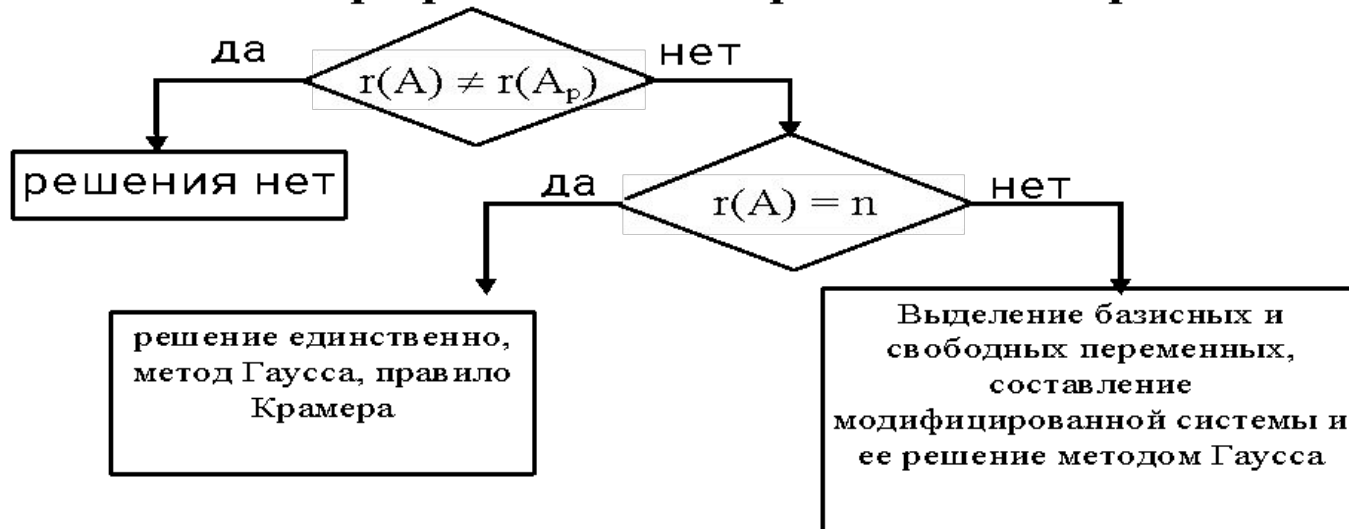
- 1) Если  $r(A) \neq r(A_p)$ , то система (1) несовместна
- 2) Если  $r(A) = r(A_p)$ , то система (1) совместна, причем решение системы единственно, если  $r(A) = r(A_p) = n$  – числу неизвестных, если же  $r(A) = r(A_p) < n$ , то система имеет бесконечное множество решений.

Алгоритм применения теоремы к решению СЛУ (систем линейных уравнений)

- 1) Вычисляем  $r(A)$  и  $r(A_p)$  и сравниваем их
- 2) Если  $r(A) \neq r(A_p)$ , то решения СЛУ нет
- 3) Если  $r(A) = r(A_p)$ , то проверяем справедливость равенства  $r(A) = r(A_p) = n$
- 4) Если равенство выполняется, то для нахождения единственного решения применяют метод Гаусса или правило Крамера.

5) Если равенство не выполняется ( $r(A) = r(A_p) < n$ ), то перестановкой строк (столбцов) матрицы  $A$  находят любой, отличный от нуля минор (базисный минор) так, чтобы в СЛУ первыми стояли  $r$  строк базисного минора. При этом  $(m-r)$  оставшихся строк системы можно отбросить как не влияющих на решение системы, а  $(n-r)$  столбцов с соответствующими неизвестными можно перенести в правую часть системы, задав произвольным образом свободные переменные  $x_j$ . Полученную систему  $r$  уравнений с  $r$  неизвестными можно решить к примеру методом Гаусса.

## Графическое изображение алгоритма



Среди СЛУ особое место занимают однородные системы линейных уравнений (ОСЛУ)

$$A_{m \times n} \cdot X_{n \times 1} = 0 \quad (3)$$

Решение ОСЛУ всегда существует, т.к.  $r(A) = r(A_p)$ . Если  $m = n$ , а определитель  $|A| \neq 0$ , то система (3) имеет нулевое (тривиальное) решение. Не нулевые решения системы (3) возможны тогда и только тогда, когда  $r(A) < n$ , при этом решений бесчисленное множество. Найти это множество решений можно используя понятие базисных и свободных переменных (см. Теорему Кронеккера-Капелли).

*Пример.*

$$\begin{cases} a_{11} \cdot x_1 + a_{12} \cdot x_2 + a_{13} \cdot x_3 = b_1 \\ a_{21} \cdot x_1 + a_{22} \cdot x_2 + a_{23} \cdot x_3 = b_2 \\ a_{31} \cdot x_1 + a_{32} \cdot x_2 + a_{33} \cdot x_3 = b_3 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} \tilde{a}_{11} \cdot x_1 + \tilde{a}_{12} \cdot x_2 + \tilde{a}_{13} \cdot x_3 = \tilde{b}_1 \\ 0 + \tilde{a}_{22} \cdot x_2 + \tilde{a}_{23} \cdot x_3 = \tilde{b}_2 \\ 0 + 0 + \tilde{a}_{33} \cdot x_3 = \tilde{b}_3 \end{cases}$$

Переход к равносильной треугольной системе называют прямым ходом метода Гаусса. Выражая из треугольной системы  $x_3 = -\frac{\tilde{b}_3}{\tilde{a}_{33}}$ , затем

$$x_2 = \frac{1}{\tilde{a}_{22}} \cdot (\tilde{b}_2 - \tilde{a}_{23} \cdot \tilde{x}_3), \text{ затем}$$

$$x_1 = \frac{1}{\tilde{a}_{11}} \cdot (\tilde{b}_1 - \tilde{a}_{12} \cdot \tilde{x}_2 - \tilde{a}_{13} \cdot \tilde{x}_3), \text{ то есть выполняя обратный ход метода Гаусса,}$$

легко находим решение системы.

Равносильные преобразования в методе Гаусса - это линейные комбинации строк матрицы.

Для иллюстрации метода Гаусса рассмотрим примеры.

*Пример.*

Решить систему уравнений:

$$\begin{cases} 2x_1 - 3x_2 + 4x_3 + x_4 = 1 \\ x_1 - x_2 + 2x_3 - x_4 = 2 \\ x_1 + 2x_2 - 3x_3 + 2x_4 = 4 \\ 2x_1 - 2x_2 + 3x_3 + 4x_4 = 0. \end{cases}$$

Шаг 1. Делим коэффициенты первого уравнения на коэффициент  $a_{11} \neq 0$ , при этом получается равносильная система уравнений.

$$\begin{cases} x_1 - \frac{3}{2}x_2 + 2x_3 + \frac{1}{2}x_4 = \frac{1}{2} \\ x_1 - x_2 + 2x_3 - x_4 = 2 \\ x_1 + 2x_2 - 3x_3 + 2x_4 = 4 \\ 2x_1 - 2x_2 + 3x_3 + 4x_4 = 0. \end{cases}$$

Шаг 2. На месте 2 и 3 уравнений поставим сумму 1-го уравнения, умноженного на (-1), и 2,3- уравнений. На месте 4-го уравнения сумму 1-ой строки, умноженную на (-2), и 4-ой строки. Для краткости записей воспользуемся понятием расширенной матрицы и эквивалентных преобразований

$$\left( \begin{array}{cccc|c} 1 & -\frac{3}{2} & 2 & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ 1 & -1 & 2 & -1 & 2 \\ 1 & 2 & -3 & 2 & 4 \\ 2 & -2 & 3 & 4 & 0 \end{array} \right) \sim \left( \begin{array}{cccc|c} 1 & -\frac{3}{2} & 2 & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ 0 & +\frac{1}{2} & 0 & -\frac{3}{2} & \frac{3}{2} \\ 0 & \frac{7}{2} & -5 & +\frac{3}{2} & \frac{7}{2} \\ 0 & 1 & -1 & 3 & -1 \end{array} \right) \sim$$

Т. к. во 2, 3, 4 уравнениях неизвестное  $x_1$ - исключено, то применим схему приведенную выше для исключения неизвестных в системе, состоящей из 2, 3, 4 уравнений. Для этого вторую строку разделим на  $1/2$ , на месте 3, поставим сумму элементов 2 строки, умноженную на  $(-7/2)$ , и 3-й строки на месте 4-ой строки сумму элементов 2 строки умноженную на  $(-1)$  и 4 строки.



$$\sim \left( \begin{array}{cccc|c} 1 & -3/2 & 2 & 1/2 & 1/2 \\ 0 & 1 & 0 & -3 & 3 \\ 0 & 0 & -5 & 12 & -7 \\ 0 & 0 & -1 & 6 & -4 \end{array} \right) \sim$$

Исключая неизвестные в 3 и 4 уравнениях по той же схеме завершим прямой ход метода Гаусса.

$$\sim \left( \begin{array}{cccc|c} 1 & -3/2 & 2 & 1/2 & 1/2 \\ 0 & 1 & 0 & -3 & 3 \\ 0 & 0 & 1 & -12/5 & 7/5 \\ 0 & 0 & 0 & +18/5 & -13/5 \end{array} \right)$$

Используя обратный ход метода Гаусса, имеем:

$$\begin{aligned} x_4 &= -\frac{13}{18}, \\ x_3 &= \frac{7}{5} - \frac{12}{5} \cdot \frac{13}{18} = -\frac{1}{3}, \\ x_2 &= 3 - 3 \cdot \frac{13}{18} = \frac{5}{6}, \\ x_1 &= \frac{1}{2} + \frac{3}{2} \cdot \frac{5}{6} + \frac{2}{3} + \frac{13}{36} = \frac{25}{9} \end{aligned}$$

**Лекция 4.** Определение линейного пространства. Аксиомы, линейная зависимость и независимость векторов.

Базис и размерность линейного пространства; преобразование координат вектора при переходе к новому базису. Скалярное произведение векторов, норма вектора, неравенство Коши-Буняковского, ортонормированный базис. Линейный оператор, его матрица. Матрица линейного оператора при переходе к новому базису. Собственные векторы, их нахождение. Квадратичные формы, приведение их формы к каноническому виду.

# 1. Линейные пространства

## Определение.

Множество  $L = \{x, y, z, \dots\}$  элементов любой природы называется линейным пространством над полем действительных чисел  $\mathbf{R}$ , если выполняются три условия:

1°) в множестве  $L$  определена операция сложения  $\oplus$ , которая каждому двум элементам  $x, y \in L$  ставит в соответствие единственный третий элемент  $z \in L$  (обозначаемый  $z = x \oplus y$  и называемый их суммой);

2°) в множестве  $L$  определена операция умножения на элементы поля  $\mathbf{R}$   $\otimes$ , которая каждому элементу  $x \in L$  и каждому элементу  $\lambda \in \mathbf{R}$  ставит в соответствие единственный элемент  $\rho \in L$  (обозначаемый  $\rho = \lambda \otimes x$  и называемый произведением действительного числа  $\lambda$  на  $x$ );

3°) операции сложения и умножения на действительное число удовлетворяют следующим восьми аксиомам:

1)  $x \oplus y = y \oplus x$  для  $\forall x, y \in L$ ;

2)  $(x \oplus y) \oplus z = x \oplus (y \oplus z)$  для  $\forall x, y, z \in L$ ;

- 1) существует  $0 \in L$  (называемый нулевым элементом в  $L$ ) такой, что  $x \oplus 0 = x$  для  $\forall x \in L$ ;
- 2) для  $\forall x \in L$  существует единственный элемент  $(-x) \in L$  (называемый противоположным для  $x$ ) такой, что  $x \oplus (-x) = 0$ ;
- 5)  $1 \otimes x = x$  для  $\forall x \in L$ ;
- 6)  $\lambda \otimes (\mu \otimes x) = (\lambda\mu) \otimes x$  для  $\forall x \in L$  и  $\forall \lambda, \mu \in R$ ;
- 7)  $\lambda \otimes (x \oplus y) = \lambda \otimes x \oplus \lambda \otimes y$  для  $\forall x, y \in L$  и  $\forall \lambda \in R$ ;
- 8)  $(\lambda + \mu) \otimes x = \lambda \otimes x \oplus \mu \otimes x$  для  $\forall x \in L$  и  $\forall \lambda, \mu \in R$ .

Аксиомы 1) – 4) называются аксиомами сложения, аксиомы 5) , 6) – аксиомами умножения, аксиомы 7) , 8) - аксиомами дистрибутивности .

Элементы всякого линейного пространства обычно называют векторами и обозначают  $\vec{x}, \vec{y}, \vec{z} \dots$  , а само линейное пространство называют **векторным пространством**.

Заметим, что в определении линейного пространства не говорится, каким именно образом определены операции сложения и умножения на действительное число. Существенно лишь то, что они должны удовлетворять перечисленным выше аксиомам 1) – 8).

## 2. Линейная зависимость векторов линейного пространства.

Рассмотрим произвольное линейное пространство  $L$ . Здесь и в дальнейшем операции сложения « $\oplus$ » и умножения на число « $\otimes$ » в нем будем обозначать проще: « $+$ » и « $\cdot$ ».

Пусть  $\overline{e_1}, \overline{e_2}, \dots, \overline{e_n}$  - некоторые элементы этого пространства.

**Определение.** Выражение вида  $\alpha_1 \cdot \overline{e_1} + \alpha_2 \cdot \overline{e_2} + \dots + \alpha_n \cdot \overline{e_n}$ , где  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$ , называется **линейной комбинацией** векторов  $\overline{e_1}, \overline{e_2}, \dots, \overline{e_n}$ , а числа  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  называются коэффициентами этой линейной комбинации.

**Определение.** Система векторов  $(\overline{e_1}, \overline{e_2}, \dots, \overline{e_n})$  линейного пространства  $L$  называется **линейно независимой**, если их линейная комбинация равна нулевому элементу пространства в том и только в том случае, когда  $\alpha_1 = \alpha_2 = \dots = \alpha_n = 0$ . В противном случае, т.е. когда равенство  $\alpha_1 \cdot \overline{e_1} + \alpha_2 \cdot \overline{e_2} + \dots + \alpha_n \cdot \overline{e_n} = \overline{0}$  возможно и при условии, что хотя бы один из коэффициентов  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  отличен от нуля, векторы  $\overline{e_1}, \overline{e_2}, \dots, \overline{e_n}$  называются **линейно зависимыми**.

Итак, для линейно независимой системы векторов:

$$\alpha_1 \cdot \overline{e_1} + \alpha_2 \cdot \overline{e_2} + \dots + \alpha_n \cdot \overline{e_n} = \overline{0} \Leftrightarrow \begin{cases} \alpha_1 = 0 \\ \alpha_2 = 0 \\ \dots \\ \alpha_n = 0 \end{cases} .$$

### 3. Размерность линейного пространства. Базис. Координаты

**Определение.** Линейное пространство  $L$  называется  $n$ -мерным, если в нем существует  $n$  линейно независимых векторов, а любые  $(n+1)$  векторы этого пространства линейно зависимы.

**Определение .** Базисом  $n$ -мерного пространства  $L$  называется любая упорядоченная система из  $n$  линейно независимых векторов этого пространства.

**Основная теорема о базисе:**

Любой вектор пространства  $L$  может быть единственным образом разложен по базису  $E = (\overline{e_1}, \overline{e_2}, \dots, \overline{e_n})$  этого пространства, и при этом, если  $\overline{x} = \lambda_1 \overline{e_1} + \lambda_2 \overline{e_2} + \dots + \lambda_n \overline{e_n}$ , то числа  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$  называются координатами вектора  $\overline{x}$  в базисе  $E$ .

**Теорема, обратная теореме о базисе:**

Если в пространстве  $L$  существует  $n$  линейно независимых векторов  $(\overline{e_1}, \overline{e_2}, \dots, \overline{e_n})$  таких, что любой вектор  $\overline{x} \in L$  линейно выражается через  $\overline{e_1}, \overline{e_2}, \dots, \overline{e_n}$ , то пространство является  $n$ -мерным, а система  $(\overline{e_1}, \overline{e_2}, \dots, \overline{e_n})$  – одним из его базисов.

#### 4. Матрица перехода от одного базиса к другому.

Пусть  $\mathbf{E} = \{\bar{\mathbf{e}}_1; \bar{\mathbf{e}}_2; \dots, \bar{\mathbf{e}}_n\}$  - некоторый базис в линейном пространстве  $\mathbf{L}$ .

Пусть  $\mathbf{E}' = \{\bar{\mathbf{e}}'_1; \bar{\mathbf{e}}'_2; \dots, \bar{\mathbf{e}}'_n\}$  - какой-либо другой базис в этом же пространстве.

Матрицей перехода от базиса  $\mathbf{E}$  к базису  $\mathbf{E}'$  называется матрица  $\mathbf{T}$ , столбцами которой являются координаты векторов  $\bar{\mathbf{e}}'_i$  ( $i = 1, 2, \dots, n$ ) в базисе  $\mathbf{E}$ .

Пусть  $\bar{\mathbf{x}}$  - некоторый вектор из линейного пространства  $\mathbf{L}$ .

$\mathbf{X} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \dots \\ x_n \end{pmatrix}$  - координаты этого вектора в базисе  $\mathbf{E}$ .

$\mathbf{X}' = \begin{pmatrix} x'_1 \\ x'_2 \\ \dots \\ x'_n \end{pmatrix}$  - координаты этого вектора в базисе  $\mathbf{E}'$ .

Тогда имеет место формула:  $\mathbf{X}' = \mathbf{T}^{-1} \cdot \mathbf{X}$ .

## 5. Линейный оператор

Пусть каждому элементу  $\bar{x}$  из линейного пространства  $L$  некоторое преобразование  $\underline{A}$  ставит в соответствие элемент  $\underline{A}(\bar{x})$  из этого же пространства.

**Определение.** Преобразование  $\underline{A}$  называется **линейным**, если:

1) для любых элементов  $\bar{x}_1 \in L$  и  $\bar{x}_2 \in L$  выполняется равенство

$$\underline{A}(\bar{x}_1 + \bar{x}_2) = \underline{A}(\bar{x}_1) + \underline{A}(\bar{x}_2); \quad (1)$$

2) для любого числа  $\lambda \in \mathbf{R}$  и любого элемента  $\bar{x} \in L$  выполняется равенство

$$\underline{A}(\lambda \cdot \bar{x}) = \lambda \cdot \underline{A}(\bar{x}). \quad (2)$$

**Замечания.**

1) Линейное преобразование называется также **линейным оператором**.

2) В обозначении  $\underline{A}(\bar{x})$  скобки обычно опускаются.



## 6. Преобразование матрицы оператора при переходе к новому базису

Пусть в линейном пространстве  $L$  дан некоторый базис  $E = (\bar{e}_1; \bar{e}_2; \dots; \bar{e}_n)$  и некоторый линейный оператор  $\underline{A}$ .

Найдем образы базисных векторов под действием оператора  $\underline{A}$ :

$$\begin{aligned} \underline{A}\bar{e}_1 &= a_{11}\bar{e}_1 + a_{21}\bar{e}_2 + \dots + a_{n1}\bar{e}_n \\ \underline{A}\bar{e}_2 &= a_{12}\bar{e}_1 + a_{22}\bar{e}_2 + \dots + a_{n2}\bar{e}_n \\ &\dots \dots \dots \\ \underline{A}\bar{e}_n &= a_{1n}\bar{e}_1 + a_{2n}\bar{e}_2 + \dots + a_{nn}\bar{e}_n . \end{aligned}$$

Тогда матрица, столбцами которой являются координатные столбцы

образов базисных векторов:

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \dots a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} \dots a_{2n} \\ \dots & \dots \dots \dots \\ a_{n1} & a_{n2} \dots a_{nn} \end{pmatrix} -$$

называется матрицей оператора  $\underline{A}$  в базисе  $E$  и обозначается  $A_E$ . При этом, если  $x_E$  представляет собой столбец координат вектора  $\bar{x} \in L$ , то столбец координат образа этого вектора будет находиться по формуле:

$$y_E = A_E \cdot x_E . \tag{1}$$

Пусть  $E'$  - какой-либо другой базис пространства  $L$ ,  $T$  - матрица перехода от базиса  $E$  к базису  $E'$ . Тогда матрица оператора  $\underline{A}$  в базисе  $E'$  вычисляется по следующей формуле:

$$A_{E'} = T^{-1} \cdot A_E \cdot T . \tag{2}$$

## 7. Действия над линейными операторами

Рассмотрим множество линейных операторов, действующих в линейном пространстве  $L$ .

**Определение 1.** Суммой двух операторов  $\underline{A}$  и  $\underline{B}$  называется такой оператор  $\underline{C}$ , который на любой вектор  $\bar{x}$  пространства  $L$  действует по следующему правилу:  $\underline{C}\bar{x} = \underline{A}\bar{x} + \underline{B}\bar{x}$ .

В этом случае пишут:  $\underline{C} = \underline{A} + \underline{B}$ .

**Определение 2.** Произведением некоторого действительного числа  $\lambda$  на оператор  $\underline{A}$  называется такой оператор  $\underline{D}$ , который на каждый вектор  $\bar{x}$  пространства  $L$  действует по следующему правилу  $\underline{D}\bar{x} = \lambda(\underline{A}\bar{x})$ .

В этом случае пишут:  $\underline{D} = \lambda\underline{A}$ .

**Определение 3.** Оператором, противоположным к оператору  $\underline{A}$ , называется такой оператор  $(-\underline{A})$ , который на каждый вектор  $\bar{x}$  пространства  $L$  действует по следующему правилу:  $(-\underline{A})\bar{x} = (-1)\underline{A}\bar{x}$ .

В этом случае пишут:  $-\underline{A} = (-1)\underline{A}$ .

**Определение 4.** Произведением операторов  $\underline{A}$  и  $\underline{B}$  называется такой оператор  $\underline{F}$ , который на каждый вектор  $\bar{x}$  пространства  $L$  действует по следующему правилу:  $\underline{F}\bar{x} = (\underline{A} \cdot \underline{B})\bar{x} = \underline{A}(\underline{B}\bar{x})$ .

Рассмотрим некоторый базис  $\mathbf{E} = \{\bar{\mathbf{e}}_1; \bar{\mathbf{e}}_2; \dots, \bar{\mathbf{e}}_n\}$  в линейном пространстве

$\mathbf{L}$ . Каждому линейному оператору соответствует матрица в выбранном базисе (см. пункт 6). Пусть  $\underline{\mathbf{A}}$  и  $\underline{\mathbf{B}}$  - линейные операторы в линейном пространстве  $\mathbf{L}$ .

Справедлива следующая теорема:

- 1) При сложении линейных операторов их матрицы складываются;
- 2) При умножении линейного оператора на число его матрица умножается на это число;
- 3) Произведению операторов  $\underline{\mathbf{A}} \cdot \underline{\mathbf{B}}$  соответствует матрица, равная произведению матрицы оператора  $\underline{\mathbf{A}}$  на матрицу оператора  $\underline{\mathbf{B}}$ .

## 8. Образ и ядро линейного оператора

Пусть в линейном пространстве  $L$  задан некоторый линейный оператор  $\underline{A}$ .

**Определение 1.** Множество векторов  $\{\underline{Ax} \mid x \in L\}$  называется образом (областью значений) оператора  $\underline{A}$ , действующего в этом пространстве, и обозначается  $\mathbf{Im} \underline{A}$ .

**Определение 2.** Множество всех векторов  $x \in L$  таких, что  $\underline{Ax} = \bar{0}$ , называется ядром оператора и обозначается  $\mathbf{Ker} \underline{A}$ .

Чтобы найти матрицу оператора  $\underline{\mathbf{B}}$  в базисе  $\mathbf{E} = (\bar{\mathbf{i}}; \bar{\mathbf{j}}; \bar{\mathbf{k}})$ , найдем образы базисных векторов. Учитывая, что поворот векторов происходит вокруг оси  $\mathbf{Ox}$ , образом вектора  $\bar{\mathbf{i}}$  является вектор  $\bar{\mathbf{i}}$ , значит,

$$\underline{\mathbf{B}}\bar{\mathbf{i}} = 1 \cdot \bar{\mathbf{i}} + 0 \cdot \bar{\mathbf{j}} + 0 \cdot \bar{\mathbf{k}}.$$

Образом вектора  $\bar{\mathbf{j}}$  в результате действия оператора  $\underline{\mathbf{B}}$  является вектор с координатами  $(0; \cos \varphi; \sin \varphi)$ , а образом вектора  $\bar{\mathbf{k}}$  - вектор с координатами  $(0; -\sin \varphi; \cos \varphi)$  (см. рис. 5), т.е.

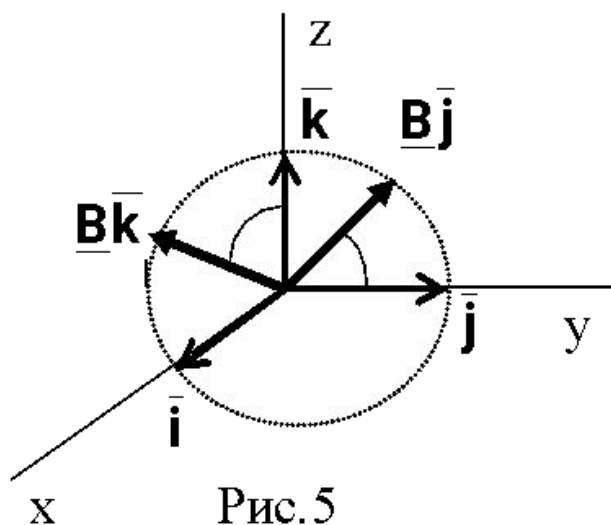


Рис. 5

$$\underline{\mathbf{B}}\bar{\mathbf{j}} = 0 \cdot \bar{\mathbf{i}} + \cos \varphi \bar{\mathbf{j}} + \sin \varphi \bar{\mathbf{k}}$$

$$\underline{\mathbf{B}}\bar{\mathbf{k}} = 0 \cdot \bar{\mathbf{i}} - \sin \varphi \bar{\mathbf{j}} + \cos \varphi \bar{\mathbf{k}}.$$

Теперь составим матрицу оператора  $\underline{\mathbf{B}}$  (см. пункт 6):

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \cos \varphi & -\sin \varphi \\ 0 & \sin \varphi & \cos \varphi \end{pmatrix}.$$

Пусть произвольный вектор  $\bar{\mathbf{x}}$  имеет координаты  $(\mathbf{x}_1 ; \mathbf{x}_2 ; \mathbf{x}_3)$ . По формуле (1) из пункта б вычислим столбец координат образа этого вектора:

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \cos \varphi & -\sin \varphi \\ 0 & \sin \varphi & \cos \varphi \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} \mathbf{x}_1 \\ \mathbf{x}_2 \\ \mathbf{x}_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{x}_1 \\ \mathbf{x}_2 \cos \varphi - \mathbf{x}_3 \sin \varphi \\ \mathbf{x}_2 \sin \varphi + \mathbf{x}_3 \cos \varphi \end{pmatrix}, \text{ т.е.}$$

$$\underline{\mathbf{B}}\bar{\mathbf{x}} = \mathbf{x}_1 \bar{\mathbf{i}} + (\mathbf{x}_2 \cos \varphi - \mathbf{x}_3 \sin \varphi) \bar{\mathbf{j}} + (\mathbf{x}_2 \sin \varphi + \mathbf{x}_3 \cos \varphi) \bar{\mathbf{k}}.$$

Тогда образом оператора  $\underline{\mathbf{B}}$  является множество

$$\text{Im} \underline{\mathbf{B}} = \left\{ \mathbf{x}_1 \bar{\mathbf{i}} + (\mathbf{x}_2 \cos \varphi - \mathbf{x}_3 \sin \varphi) \bar{\mathbf{j}} + (\mathbf{x}_2 \sin \varphi + \mathbf{x}_3 \cos \varphi) \bar{\mathbf{k}} \mid \mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \mathbf{x}_3 \in \mathbf{R} \right\}.$$

Покажем, что это множество есть множество  $V^3$ , т.е. каждый вектор  $V^3$  является образом некоторого вектора  $\bar{\mathbf{x}}$ .

Пусть  $\bar{\mathbf{y}}$  - произвольный вектор пространства  $V^3$  с координатами  $(\mathbf{y}_1 ; \mathbf{y}_2 ; \mathbf{y}_3)$ . Докажем, что существует вектор  $\bar{\mathbf{x}} \in V^3$  такой, что  $\underline{\mathbf{B}}\bar{\mathbf{x}} = \bar{\mathbf{y}}$ .

Это равносильно следующему равенству:

$$\mathbf{x}_1 \bar{\mathbf{i}} + (\mathbf{x}_2 \cos \varphi - \mathbf{x}_3 \sin \varphi) \bar{\mathbf{j}} + (\mathbf{x}_2 \sin \varphi + \mathbf{x}_3 \cos \varphi) \bar{\mathbf{k}} =$$

$$= \mathbf{y}_1 \bar{\mathbf{i}} + \mathbf{y}_2 \bar{\mathbf{j}} + \mathbf{y}_3 \bar{\mathbf{k}} \Leftrightarrow \begin{cases} \mathbf{x}_1 = \mathbf{y}_1 \\ \mathbf{x}_2 \cos \varphi - \mathbf{x}_3 \sin \varphi = \mathbf{y}_2 \\ \mathbf{x}_2 \sin \varphi + \mathbf{x}_3 \cos \varphi = \mathbf{y}_3 \end{cases}$$

Эта система является совместной, т.к. ее главный определитель

$$\Delta = \begin{vmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \cos \varphi & -\sin \varphi \\ 0 & \sin \varphi & \cos \varphi \end{vmatrix} = 1 \neq 0.$$

Таким образом, единственное решение этой системы  $(\mathbf{x}_1 ; \mathbf{x}_2 ; \mathbf{x}_3)$  является координатами искомого вектора  $\bar{\mathbf{x}}$ .

Для нахождения ядра оператора  $\underline{\mathbf{B}}$  решим уравнение

$$\underline{\mathbf{x}} = \bar{\mathbf{0}} \Leftrightarrow \mathbf{x}_1 \bar{\mathbf{i}} + (\mathbf{x}_2 \cos \varphi - \mathbf{x}_3 \sin \varphi) \bar{\mathbf{j}} + (\mathbf{x}_2 \sin \varphi + \mathbf{x}_3 \cos \varphi) \bar{\mathbf{k}} =$$

$$= 0 \cdot \bar{\mathbf{i}} + 0 \cdot \bar{\mathbf{j}} + 0 \cdot \bar{\mathbf{k}} \Leftrightarrow \begin{cases} \mathbf{x}_1 = 0 \\ \mathbf{x}_2 \cos \varphi - \mathbf{x}_3 \sin \varphi = 0 \\ \mathbf{x}_2 \sin \varphi + \mathbf{x}_3 \cos \varphi = 0. \end{cases}$$

Очевидно, что эта однородная система имеет только нулевое решение:

$$\begin{cases} \mathbf{x}_1 = 0 \\ \mathbf{x}_2 = 0 \\ \mathbf{x}_3 = 0. \end{cases}$$

Поэтому ядро оператора  $\underline{\mathbf{B}}$  состоит лишь из нулевого вектора:

$$\text{Ker } \underline{\mathbf{B}} = \{0 \cdot \bar{\mathbf{i}} + 0 \cdot \bar{\mathbf{j}} + 0 \cdot \bar{\mathbf{k}} = \bar{\mathbf{0}}\}.$$

## 9. Собственные векторы и собственные числа линейного оператора

Пусть  $L$  – некоторое линейное пространство,  $\underline{A}$  – линейный оператор, действующий в этом пространстве.

**Определение.** Ненулевой вектор  $\bar{x}$  называется **собственным вектором** линейного оператора  $\underline{A}$  с собственным числом  $\lambda$ , если  $\underline{A}\bar{x} = \lambda\bar{x}$  (1), где  $\lambda$  – некоторое действительное число.

Пусть  $A$  – матрица оператора  $\underline{A}$ ,  $E$  – единичная матрица того же размера,  $X$  – столбец координат вектора  $\bar{x}$ ,  $0$  – нулевой столбец.

$$\text{Тогда } \underline{A}\bar{x} = \lambda\bar{x} \Leftrightarrow (A - \lambda E) \cdot X = 0, \text{ где } X \neq 0. \quad (2)$$

Отсюда следует, что число  $\lambda$  будет собственным числом оператора  $\underline{A}$  в том и только в том случае, когда  $|A - \lambda E| = 0$ . (3)

Уравнение (3) называется **характеристическим уравнением** для матрицы  $A$ . Итак,  $\lambda$  – собственное число  $\underline{A}$  тогда и только тогда, когда  $\lambda$  является корнем характеристического уравнения для матрицы  $A$ . Столбец координат  $X$  любого собственного вектора, соответствующего собственному числу  $\lambda$ , есть некоторое нетривиальное решение однородной системы (2).



## 10. Квадратичные формы

**Определение.** Квадратичной формой действительных переменных  $x_1, x_2, \dots, x_n$  называется однородный многочлен второй степени относительно этих переменных, т.е. многочлен, не содержащий свободного члена и членов первой степени.

Квадратичная форма имеет вид  $f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} \cdot x_i \cdot x_j$ , где

$a_{ij} = a_{ji}$  - коэффициенты квадратичной формы.

Например, при  $n=2$ :

$$\begin{aligned} f(x_1, x_2) &= a_{11} \cdot x_1^2 + a_{12} \cdot x_1 \cdot x_2 + a_{21} \cdot x_2 \cdot x_1 + a_{22} \cdot x_2^2 = \\ &= a_{11} \cdot x_1^2 + 2a_{12} \cdot x_1 \cdot x_2 + a_{22} \cdot x_2^2; \end{aligned}$$

при  $n=3$ :

$$\begin{aligned} f(x_1, x_2, x_3) &= a_{11} \cdot x_1^2 + a_{22} \cdot x_2^2 + a_{33} \cdot x_3^2 + 2a_{12} \cdot x_1 \cdot x_2 + 2a_{13} \cdot x_1 \cdot x_3 + \\ &+ 2a_{23} \cdot x_2 \cdot x_3 . \end{aligned}$$

Симметрическую матрицу ( $a_{ij} = a_{ji}$ )

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix},$$

составленную из коэффициентов квадратичной формы, называют **матрицей квадратичной формы**. Квадратичная форма называется **канонической** (иначе говоря, имеет канонический вид), если все  $a_{ij} = 0$  при  $i \neq j$ .

Нахождение по данной квадратичной форме эквивалентной ей канонической квадратичной формы, называется **приведением квадратичной формы к каноническому виду**.

Преобразования, приводящие квадратичную форму к каноническому виду, могут быть найдены методом Якоби, Лагранжа, ортогональным преобразованием или другими.

Рассмотрим некоторые из них.

**Метод Лагранжа** –приведения квадратичной формы к каноническому виду – состоит в последовательном выделении в квадратичной форме полных квадратов.

Следует иметь в виду, что канонический вид квадратичной формы так же, как и линейное невырожденное преобразование, которое приводит квадратичную форму к каноническому виду, определяется неоднозначно. Однако при этом справедлив **закон инерции квадратичной формы**: число слагаемых с положительными каноническими коэффициентами и число слагаемых с отрицательными каноническими коэффициентами постоянно и не зависит от линейного невырожденного преобразования, приводящего квадратичную форму к каноническому виду.

**Замечание.** Если в записи квадратичной формы  $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$  отсутствует переменная  $x_k$  ( $k < n$ ), т.е.  $a_{mk} = 0$  ( $1 \leq m \leq n$ ), то, записывая преобразование переменных, надо положить  $x_k' = x_k$

## 11. Приведение квадратичной формы к каноническому виду при помощи ортогонального преобразования.

Ввиду того, что матрица квадратичной формы является **симметрической** (т.к.  $a_{ij} = a_{ji}$ ), то корни  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$  ее характеристического уравнения являются действительными числами (см. свойства симметрической матрицы). Пусть  $\overline{e}_1, \overline{e}_2, \dots, \overline{e}_n$  - ортогональные нормированные собственные векторы, соответствующие характеристическим числам  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ , в ортогональном базисе  $I = \{\overline{e}_1, \overline{e}_2, \dots, \overline{e}_n\}$ .

В свою очередь, векторы  $\overline{e}_1, \overline{e}_2, \dots, \overline{e}_n$  образуют некоторый ортонормированный базис. Разлагая вектор  $\overline{e}_i$  по базису  $E$ , составим матрицу перехода от базиса  $E$  к базису  $E'$  ( $E \xrightarrow{T} E'$ ), и формулы преобразования координат векторов при переходе к новому ортонормированному базису из собственных векторов будут иметь вид:  $x_E = T \cdot x_{E'}$ .

Преобразовав при помощи этих формул квадратичную форму  $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$ , получим квадратичную форму

$$f(x_1', x_2', \dots, x_n') = \lambda_1(x_1')^2 + \lambda_2(x_2')^2 + \dots + \lambda_n(x_n')^2,$$

не содержащую членов с произведениями  $x_i' x_j'$ , где  $i \neq j$ .

Принято говорить, что квадратичная форма при этом приведена к каноническому виду при помощи ортогонального преобразования.

Согласно сказанному, приведение квадратичной формы к каноническому виду может быть осуществлено по следующему плану.

Пусть в некотором базисе  $\mathbf{E} = \{\overline{\mathbf{e}}_1, \overline{\mathbf{e}}_2, \dots, \overline{\mathbf{e}}_n\}$  дана квадратичная форма

$$\mathbf{f}(x_1, x_2, \dots, x_n) \text{ с матрицей } \mathbf{A} = \begin{pmatrix} \mathbf{a}_{11} & \mathbf{a}_{12} & \mathbf{a}_{1n} \\ \mathbf{a}_{21} & \mathbf{a}_{22} & \mathbf{a}_{2n} \\ \cdot & \cdot & \cdot \\ \mathbf{a}_{n1} & \mathbf{a}_{n2} & \mathbf{a}_{nn} \end{pmatrix}.$$

1. Составляем характеристическое уравнение матрицы  $\mathbf{A}$ :

$$\begin{vmatrix} \mathbf{a}_{11} - \lambda & \mathbf{a}_{12} & \dots & \mathbf{a}_{1n} \\ \mathbf{a}_{21} & \mathbf{a}_{22} - \lambda & \dots & \mathbf{a}_{2n} \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \mathbf{a}_{n1} & \mathbf{a}_{n2} & \dots & \mathbf{a}_{nn} - \lambda \end{vmatrix} = 0 \text{ и находим его корни } \lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n.$$

2. Находим  $n$  собственных векторов с собственными числами  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$  так, чтобы эти векторы были ортогональны друг к другу (это всегда возможно, так как преобразование является симметрическим, и, кроме того, собственные векторы симметрического оператора, соответствующие различным собственным числам, уже взаимно ортогональны), обозначим их соответственно через  $\overline{\mathbf{e}}'_1, \overline{\mathbf{e}}'_2, \dots, \overline{\mathbf{e}}'_n$ .

1. Переходим к базису из собственных векторов. В этом базисе матрица линейного преобразования будет иметь диагональный вид:

$$\mathbf{A}' = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & 0 \\ 0 & \lambda_2 & 0 \\ \cdot & \cdot & \cdot \\ 0 & 0 & \lambda_n \end{pmatrix}$$

и данная квадратичная форма получает канонический вид:

$$\mathbf{f}(\mathbf{x}_1', \mathbf{x}_2', \dots, \mathbf{x}_n') = \lambda_1 (\mathbf{x}_1')^2 + \lambda_2 (\mathbf{x}_2')^2 + \dots + \lambda_n (\mathbf{x}_n')^2.$$

(при переходе к базису  $\mathbf{E}'$  координаты всех векторов преобразуются согласно матричному равенству  $\mathbf{x}_{\mathbf{E}} = \mathbf{T} \cdot \mathbf{x}_{\mathbf{E}'}$ , где  $\mathbf{T}$  – матрица перехода от базиса  $\mathbf{E}$  к базису  $\mathbf{E}'$ ).