

## Разбор билетов. Алгебра

(SE) Основная теорема арифметики. Малая теорема Ферма, функция Эйлера. Мультипликативность функции Эйлера. Теорема Эйлера.

---

### Основная теорема арифметики.

**Лемма.** Если  $x \cdot y$  делится на простое число  $p$ , то  $p$  делит  $x$  или  $y$ .

◀ Пусть  $x$  не делится на  $p$ , тогда найдутся числа  $u, v$  такие, что

$$xu + pv = 1.$$

Домножим обе части на  $y$ :  $(xy)u + ypv = y$ . Оба слагаемых в левой части делятся на  $p$ , поэтому  $y$  делится на  $p$ . Существование такой пары чисел  $u, v$  можно доказать с помощью алгоритма Евклида. ►

**Теорема. Основная теорема арифметики.** Каждое натуральное число  $n > 1$  представляется в виде  $n = p_1 p_2 \dots p_k$ , где  $p_i$  — простое число. Такое представление единственно с точностью до порядка следования сомножителей.

◀ **Существование.** Пусть  $n > 1$  — наименьшее число, неразложимое на простые множители. Тогда  $n$  не может быть простым, так как простое число очевидным образом раскладывается на простые. Если  $n$  — составное, то оно является произведением двух меньших натуральных чисел, каждое из которых можно разложить на простые множители. Тогда  $n$  можно представить как произведение всех простых. Противоречие.

**Единственность.** Пусть  $n$  — наименьшее натуральное число, допускающее два разных разложения на простые множители:

$$n = p_1 p_2 \dots p_k = q_1 q_2 \dots q_l.$$

Если множитель  $p_1$  есть среди множества  $\{q_1, \dots, q_k\}$ , то их можно сократить, тогда получим разные разложения меньшего числа. Противоречие. Если  $p_1$  нет среди множителей  $\{q_1, \dots, q_k\}$ , то левая часть не делится на  $p_1$  по доказанной лемме. Противоречие. ►

### Функция Эйлера.

**Определение.** Функция Эйлера  $\varphi(n)$  определяется как количество натуральных чисел, не превосходящих  $n$  и взаимно простых с  $n$ .

### Формула для функции Эйлера.

**Теорема.** Функция Эйлера мультипликативна, то есть для любых двух взаимно простых чисел  $m, n$  выполняется соотношение  $\varphi(nm) = \varphi(n)\varphi(m)$ .

◀ Запишем  $n \cdot m$  натуральных чисел в таблицу с  $n$  столбцами и  $m$  строками (см. ниже).

1	2	3	4
5	6	7	8
9	10	11	12

Число, находящееся на месте  $(i, j)$  можно представить как  $x = n(i - 1) + j$ . Если  $x$  взаимно просто с  $n$ , то  $j$  взаимно просто с  $n$ . Значит весь столбец  $j$  взаимно прост с  $n$ . Так как внутри столбца остаток не меняется, то разные остатки при делении на  $n$  соответствуют разным столбцам, значит взаимно простых с  $n$  столбцов в таблице ровно  $\varphi(n)$ .

Числа внутри каждого столбца образуют геометрическую прогрессию с разностью  $d = n$ :  $a, a + n, a + 2n, \dots, a + (m - 1)n$ . Если числа из одного столбца в строках  $k, l$  дают одинаковые остатки при делении на  $m$ , то  $(k - l)n$  делится на  $m$ , при условии  $(n, m) = 1$  это возможно только при  $k = l$ . Значит, числа в одном столбце образуют полную систему остатков по  $m$ . Таким образом, в каждом столбце ровно  $\varphi(n)$  взаимно простых с  $m$  чисел. Следовательно, среди первых  $n \cdot m$  чисел ровно  $\varphi(n)\varphi(m)$  взаимно простых с  $n \cdot m$ . ▶

**Теорема Эйлера.** Пусть  $n$  и  $a$  — взаимно простые, тогда

$$a^{\varphi(n)} \equiv 1 \pmod{n}.$$

Отношение сравнимости по модулю  $n$  — это отношение эквивалентности. Класс эквивалентности, содержащий число  $a$  называется *вычетом числа  $a$  по модулю  $n$*  и обозначается  $[a]_n$ . Вычет  $[x]_n$  называется обратимым, если существует  $[y]_n$  такой, что  $[x]_n[y]_n \equiv 1 \pmod{n}$ . Решение уравнения  $[x]_n[y]_n - 1 = mn$  существует только при  $(n, x) = 1$ . Тогда у числа  $n$  ровно  $\varphi(n)$  обратимых вычетов.

◀ Достаточно доказать теорему Эйлера только для вычетов. Рассмотрим вычеты по модулю  $n$ . Если  $(a, n) = 1$ , то вычет  $[a]$  обратим. Пусть  $[b_1], \dots, [b_{\varphi(n)}]$  — все обратимые вычеты по модулю  $n$ . Тогда вычет  $[b] = [b_1 \cdot \dots \cdot b_{\varphi(n)}]$  тоже обратим. Тогда  $[ab_1][ab_2] \dots [ab_{\varphi(n)}] = a^{\varphi(n)}[b] = [b]$ ,

так как умножение всех вычетов  $[b_i]$  на  $a$  просто меняет их порядок. Домножим обе части на  $[b]^{-1}$ , получим требуемое равенство  $a^{\varphi(n)} \equiv 1$ . ►

**Малая теорема Ферма** после теоремы Эйлера доказывается легко. Очевидно, что  $\varphi(p) = p - 1$  для любого простого  $p$ . Тогда для взаимно простых  $a$  и  $p$  справедливо соотношение  $a^{\varphi(p)} \equiv 1 \pmod{p} \Rightarrow$

$$a^{p-1} \equiv 1 \pmod{p}.$$

---

**(YA, SE)** Понятие линейного пространства (ЛП). Линейная зависимость и независимость. Базис и размерность ЛП, их связь. Координаты элемента ЛП в базисе. Замена базиса, матрица перехода, преобразование координат при замене базиса.

---

**Определение.** Пусть  $\mathfrak{R}$  — произвольное поле. Векторным (или линейным) пространством над  $\mathfrak{R}$  называется множество  $V$ , элементов (векторов), удовлетворяющее следующим аксиомам:

а) На  $V$  задана бинарная операция  $V \times V \rightarrow V$ , наделяющая  $V$  строением абелевой группы. Стало быть:

1.  $x + y = y + x$  (*коммутативность*);
2.  $(x + y) + z = x + (y + z)$  (*ассоциативность*);
3. в  $V$  существует *нулевой* вектор  $0$  такой, что  $x + 0 = x$  для любого  $x \in V$ ;
4. для каждого вектора  $x$  из  $V$  существует *обратный*  $-x$  такой, что  $x + (-x) = 0$ ;

б) На множестве  $\mathfrak{R} \times V$  задано умножение векторов на скаляры из  $\mathfrak{R}$  обладающее свойствами

1.  $1 \cdot x = x$  (*унитарность*);
2.  $(\alpha\beta)x = \alpha(\beta x)$  для всех  $\alpha, \beta \in \mathfrak{R}$ , и  $x \in V$  (*ассоциативность*);
3.  $(\alpha + \beta)x = \alpha x + \beta x$  (*дистрибутивность*);
4.  $\alpha(x + y) = \alpha x + \alpha y$  (*дистрибутивность*).

Пусть имеется конечный набор скаляров  $\lambda_1, \dots, \lambda_n \in \mathbb{R}$  и векторов  $x_1, \dots, x_n \in V$ . Тогда выражение

$$\lambda_1 x_1 + \dots + \lambda_n x_n = \sum_{i=1}^n \lambda_i x_i$$

называется *линейной комбинацией* векторов  $x_i$  с коэффициентами  $\lambda_i$ . При этом множество  $\langle M \rangle_{\mathbb{R}}$  всевозможных линейных комбинаций векторов  $x_i \in M$  замкнуто относительно операций сложения векторов и умножения их на скаляры:

$$\lambda \in \mathbb{R}, x, y \in \langle M \rangle \Rightarrow x + y \in \langle M \rangle, \lambda x \in \langle M \rangle.$$

Принято говорить, что  $\langle M \rangle$  — *линейная оболочка* множества  $M \subset V$ .

**Определение.** Пусть  $V$  — векторное пространство над  $\mathbb{R}$ ,  $U \subset V$  — его подмножество, являющееся аддитивной подгруппой  $V$  и переходящее в себя при умножении на скаляры. Тогда ограничение на  $U$  операций, определенных в  $V$ , наделяет  $U$  строением векторного пространства. Оно называется *векторным* (или *линейным*) *подпространством* в  $V$ .

**Определение.** Векторы  $v_1, \dots, v_n$  пространства  $V$  называются *линейно зависимыми*, если некоторая их нетривиальная линейная комбинация равна нулю, то есть найдутся такие скаляры  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ , не все равные нулю, что

$$\alpha_1 v_1 + \dots + \alpha_n v_n = 0.$$

В противном случае система векторов называется *линейно независимой*.

**Определение.** Число векторов, содержащихся в любой максимальной (не допускающей расширения до линейно независимой системы) системы из большего числа векторов) линейно независимой подсистеме данной системы векторов, называется *рангом* системы.

**Определение.** Линейное пространство  $V$ , в котором существует  $n$  линейно независимых векторов, но нет линейно независимых систем большего ранга, называется  *$n$ -мерным* ( $\dim V = n$ ). Если такого числа  $n$  нет, то векторное пространство называется *бесконечномерным*. Пример бесконечномерного пространства — множество всех непрерывных функций. Из него всегда можно выделить бесконечное число линейно независимых векторов  $1, x, x^2, \dots, x^n, \dots$ .

**Определение.** Пусть  $V$  —  $n$ -мерное векторное пространство над полем  $\mathbb{R}$ . Любая система из  $n$  независимых векторов  $e_1, \dots, e_n \in V$  называется (конечным линейным) *базисом* пространства  $V$ .

**Теорема.** Пусть  $V$  — векторное пространство над полем  $\mathbb{K}$  с базисом  $(e_1, \dots, e_n)$  тогда имеют место следующие утверждения:

1. каждый вектор  $v \in V$  можно представить, и притом единственным образом, в виде линейно комбинации векторов  $e_1, \dots, e_n$ ;
  2. всякую систему из  $s \leq n$  линейно независимых векторов можно дополнить до базиса.
- ◀ 1) Присоединим к базису вектор  $v$ . По определению базиса система из векторов  $(v, e_1, \dots, e_n)$  линейно зависима, поэтому найдутся скаляры  $\lambda_i$ ,  $\lambda_0 \neq 0$  такие, что

$$\lambda_0 v + \lambda_1 e_1 + \dots + \lambda_n e_n = 0,$$

тогда

$$v = \left(-\frac{\lambda_1}{\lambda_0}\right)e_1 + \dots + \left(-\frac{\lambda_n}{\lambda_0}\right)e_n.$$

Если вектор  $v$  допускает два разложения по базису, то

$$\alpha_1 e_1 + \dots + \alpha_n e_n = v = \beta_1 e_1 + \dots + \beta_n e_n,$$

значит

$$(\alpha_1 - \beta_1)e_1 + \dots + (\alpha_n - \beta_n)e_n = 0,$$

что по определению базиса возможно лишь при  $\alpha_i = \beta_i$ .

2) Пусть  $f_1, \dots, f_s$  — система линейно независимых векторов. Рассмотрим систему  $f_1, \dots, f_s, e_1, \dots, e_n$ . Удалим из нее все векторы, которые выражаются через предыдущие. Тогда по условию все векторы  $f_i$  останутся. Получаем

$$f_1, \dots, f_s, e_{i_1}, \dots, e_{i_t}.$$

Если теперь

$$\alpha_1 f_1 + \dots + \alpha_s f_s + \beta_1 e_{i_1} + \dots + \beta_t e_{i_t} = 0,$$

то существовал бы  $\beta_k \neq 0$  с наибольшим номером  $k$ , значит  $e_{i_k}$  можно выразить через предыдущие, что исключено по построению. Значит такая система линейно независима. Очевидно, что через нее выражается любой вектор. Значит она максимальна, следовательно  $f_1, \dots, e_{i_k}$  образуют базис. ►

В силу теоремы о единственности разложения вектора ЛП по базису имеет место следующее

**Определение.** Пусть  $(e_1, \dots, e_n)$  — базис векторного пространства  $V$  над  $\mathfrak{K}$ . Скаляры  $\lambda_1, \dots, \lambda_n \in \mathfrak{K}$ , входящие в разложение

$$v = \lambda_1 e_1 + \dots + \lambda_n e_n$$

называются *координатами* вектора  $v \in V$  в данном базисе.

Если  $x = \alpha_1 e_1 + \dots + \alpha_n e_n$ ,  $y = \beta_1 e_1 + \dots + \beta_n e_n$ , то  $x + y = (\alpha_1 + \beta_1)e_1 + \dots + (\alpha_n + \beta_n)e_n$  (коммутативность + дистрибутивность). При этом  $\lambda x = \lambda(\alpha_1 e_1 + \dots + \alpha_n e_n) \Rightarrow$  (дистрибутивность)  $\Rightarrow \lambda x = \lambda \alpha_1 e_1 + \dots + \lambda \alpha_n e_n$ .

**Замена базиса.**

Пусть  $V$  — линейное пространство и  $(e_1, \dots, e_n), (e'_1, \dots, e'_n)$  — его базисы. Векторы одного базиса выражаются через векторы другого:

$$\begin{cases} e'_1 = a_{11}e_1 + a_{21}e_2 + \dots + a_{n1}e_n \\ \dots \\ e'_n = a_{1n}e_1 + a_{2n}e_2 + \dots + a_{nn}e_n. \end{cases}$$

Коэффициенты  $a_{ij} \in \mathfrak{K}$  определяют матрицу

$$A = (a_{ij}) = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}.$$

**Важно!** Координаты вектора  $e'_j$  составляют  $j$ -ый **столбец** матрицы  $A$ . Матрица  $A$  называется *матрицей перехода от базиса  $(e_1, \dots, e_n)$  к базису  $(e'_1, \dots, e'_n)$* .

Если вектор  $v$  задан в старом базисе координатами  $[\lambda_1, \dots, \lambda_n]$ , то есть

$$v = \lambda_1 e_1 + \dots + \lambda_n e_n,$$

то можно выразить его координаты через новый базис. Для этого нужно решить уравнение

$$X = AX'. \quad (1)$$

Здесь  $X = [\lambda_1, \dots, \lambda_n]$  — координаты вектора в старом базисе,  $A$  — матрица перехода от старого базиса к новому,  $X' = [\lambda'_1, \dots, \lambda'_n]$  — координаты вектора в новом базисе.

Данное уравнение не сложно получить, заменив старые базисные векторы на новые

$$v = \lambda'_1(a_{11}e_1 + \dots + a_{n1}e_n) + \dots + \lambda'_n(a_{1n}e_1 + \dots + a_{nn}e_n) = \lambda_1e_1 + \dots + \lambda_ne_n.$$

Уравнение (1) можно переписать в виде  $A^{-1}X = X'$ . Итак, справедлива

**Теорема.** При переходе от базиса  $(e_1, \dots, e_n)$  пространства  $V$  к базису  $(e'_1, \dots, e'_n)$ , определяемом матрицей  $A$ , координаты вектора в **новом** базисе выражаются через **старые** координаты при помощи обратимого линейного преобразования с матрицей  $A^{-1}$ .

Важно отметить, что старые координаты выражаются через новые естественным образом (зная  $X'$  легко получить  $X$ ), в то время как получение новых координат через старые требует трудоемкой операции обращения матрицы перехода.

---

**(SE)** Системы линейных алгебраических уравнений. Теорема Кронекера-Капелли. Общее решение системы алгебраических уравнений.

---

В векторном пространстве  $\mathbb{R}^m$  рассмотрим  $n$  векторов

$$A^{(j)} = [a_{1j}, a_{2j}, \dots, a_{mj}], \quad j = 1, 2, \dots, n,$$

и их линейную оболочку  $V = \langle A^{(1)}, \dots, A^{(n)} \rangle$ . Пусть дан еще один вектор  $B = [b_1, \dots, b_m]$ . Спрашивается, принадлежит ли  $B$  линейной оболочке  $V \subset \mathbb{R}^m$ , а если принадлежит, то как его координаты выражаются через координаты векторов  $A^{(j)}$ ?

Для этого составим уравнение с произвольными коэффициентами  $x_j$ :

$$x_1A^{(1)} + \dots + x_nA^{(n)} = B,$$

данное уравнение лишь иная запись системы из  $m$  линейных уравнений с  $n$  неизвестными

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

### Ранг матрицы

**Определение.** *Пространство столбцов матрицы  $A_{m \times n}$  — это линейная оболочка векторов, натянутая на векторы-столбцы:  $V_B = \langle A^{(1)}, \dots, A^{(n)} \rangle$ .*

*Пространство строк матрицы — это линейная оболочка, натянутая на векторы-строки матрицы  $V_r = \langle A_{(1)}, \dots, A_{(m)} \rangle$ .*

**Определение.** Если  $\{X_1, X_2, \dots\}$  — какая-то, возможно, бесконечная, система векторов в пространстве  $\mathbb{R}^n$ , то ее *рангом* называют размерность линейной оболочки  $\langle X_1, X_2, \dots \rangle$ :

$$\text{rank}\{X_1, X_2, \dots\} = \dim\langle X_1, X_2, \dots \rangle.$$

**Определение.** Элементарными преобразованиями системы линейных уравнений называются преобразования следующих трех типов:

1. прибавление к одному уравнению другого, умноженного на число;
2. перестановка двух уравнений;
3. умножение одного уравнения на число, отличное от нуля.

**Замечание.** Применение элементарных преобразований не меняет ранги систем столбцов и строк матрицы.

**Теорема.** Для любой прямоугольной  $m \times n$ -матрицы  $A$  справедливо равенство  $\text{rank}_B(A) = \text{rank}_r(A)$ . Это число называется рангом матрицы  $A$  и обозначается  $\text{rank } A$ .

◀ Любую матрицу  $A'$  можно привести к ступенчатому виду  $A$  конечным числом элементарных преобразований.

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1k} & \dots & a_{1l} & \dots & a_{1s} & \dots & a_{1n} \\ 0 & \dots & a_{2k} & \dots & a_{2l} & \dots & a_{2s} & \dots & a_{2n} \\ 0 & \dots & 0 & \dots & a_{3l} & \dots & a_{3s} & \dots & a_{3n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & \dots & 0 & \dots & 0 & \dots & a_{rs} & \dots & a_{rn} \\ 0 & \dots & 0 & \dots & 0 & \dots & 0 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & \dots & 0 & \dots & 0 & \dots & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix}.$$

**Важно!** Ни один из элементов матрицы вида  $a_{11}, a_{2k}, \dots, a_{rs}$  не равен 0 по построению.



Так как элементарные преобразования не меняют рангов систем строк и столбцов, то достаточно доказать утверждение для матрицы ступенчатого вида.

Предположим наличие соотношения

$$\lambda_1 A^{(1)} + \lambda_k A^{(k)} + \lambda_l A^{(l)} \dots + \lambda_s A^{(s)} = 0,$$

получаем  $\lambda_s = 0 \Rightarrow \lambda_l = 0 \Rightarrow \dots \Rightarrow \lambda_1 = 0$ . Таким образом,

$$\dim \langle A^{(1)}, \dots, A^{(n)} \rangle \geq \dim \langle A^{(1)}, A^{(k)}, \dots, A^{(s)} \rangle = r.$$

При этом пространство  $V_{\text{в}}$  отождествляется с пространством столбцов матрицы  $A$ , из которой удалили последние нулевые строки. Значит,

$$\dim \langle A^{(1)}, \dots, A^{(n)} \rangle \leq \mathbb{R}^r = r.$$

Заметим, что все ненулевые строки матрицы  $A$  линейно независимы. Действительно, если

$$\lambda_1 A_{(1)} + \dots + \lambda_r A_{(r)} = 0,$$

то  $\lambda_1 a_{11} = 0 \Rightarrow \lambda_1 = 0 \Rightarrow \lambda_2 = \dots = \lambda_r = 0$ . Значит,  $\dim \langle A_{(1)}, \dots, A_{(r)} \rangle = r$ . Стало быть  $\text{rank}_{\text{в}}(A) = \text{rank}_{\text{г}}(A) = r$ . ►

### Критерий совместности.

**Определение.** Система линейных уравнений называется *совместной*, если у нее существует решение. В противном случае система называется *несовместной*.

**Теорема (Кронекер-Капелли).** Система линейных уравнений совместна тогда и только тогда, когда ранг ее матрицы совпадает с рангом расширенной матрицы.

◀ Вопрос существования решения системы можно трактовать как определение принадлежности вектора  $B$  линейной оболочке векторов  $\langle A^{(1)}, \dots, A^{(n)} \rangle$ . Если вектор  $B$  можно представить в виде линейной комбинации векторов-столбцов, то

$$\text{rank}\{A^{(1)}, \dots, A^{(n)}\} = \text{rank}\{A^{(1)}, \dots, A^{(n)}, B\},$$

значит

$$\text{rank } A = \text{rank}_{\text{в}}(A) = \text{rank}_{\text{в}}(A|B) = \text{rank } (A|B).$$

Пусть теперь  $\text{rank } A = \text{rank } (A|B) = r$ . Значит среди столбцов матрицы  $A$  можно выделить  $r$  линейно независимых векторов  $\{A^{(j_1)}, \dots, A^{(j_r)}\}$ . Добавление вектора  $B$  не изменяет размерность линейной оболочки, поэтому его можно выразить через базисные векторы  $A^{(j)}$ . ►

### Количество решений системы линейных уравнений.

Рассмотрим произвольную ступенчатую систему линейных уравнений. Пусть число ненулевых строк ее матрицы коэффициентов равно  $r$ , а число ненулевых строк расширенной матрицы равно  $\bar{r}$ . Очевидно, что  $\bar{r} = r$  или  $\bar{r} = r + 1$ . Возможны три принципиально разных случая:

1.  $\bar{r} = r + 1$ . Тогда в системе есть строка вида

$$0 \cdot x_1 + \dots + 0 \cdot x_n = b \neq 0.$$

В этом случае система несовместна.

2.  $\bar{r} = r = n$ . В этом случае после отбрасывания нулевых уравнений получается строго треугольная система. Из последнего уравнения однозначно определяется  $x_n$ , тогда, подставляя его в предпоследнее уравнение, получаем  $x_{n-1}$  и т.д. Следовательно, система имеет единственное решение.
3.  $r = \bar{r} < n$ . Пусть в этом случае  $j_1, \dots, j_r$  — номера ведущих коэффициентов ненулевых уравнений системы. Неизвестные  $x_{j_1}, \dots, x_{j_r}$  назовем *главными*, а остальные — *свободными*. Выражаем главные неизвестные через свободные и получаем **общее решение** системы. Все решения системы получаются из общего подстановкой каких-то значений свободных неизвестных.

**Определение.** Совместная система линейных уравнений называется *определенной*, если она имеет единственное решение. В противном случае она называется *неопределенной*.

**Теорема. Критерий единственности решения системы линейных уравнений.** Система линейных уравнений имеет единственное решение тогда и только тогда, когда ранг основной матрицы равен рангу расширенной матрицы и равен числу переменных, то есть

$$\text{rank } A = \text{rank } (A|B) = n.$$

**Теорема.** 1) Совокупность всех решений системы однородных линейных уравнений с  $n$  неизвестными является подпространством пространства  $\mathbb{R}^n$ .

2) Совокупность всех решений произвольной совместной системы линейных уравнений есть сумма какого-либо одного ее решения и подпространства решений системы однородных линейных уравнений с той же матрицей коэффициентов.

◀ 1) Очевидно, что нулевая строка является решением системы однородных линейных уравнений. Пусть теперь строки  $(u_1, \dots, u_n), (v_1, \dots, v_n)$  являются ее решениями, тогда  $a_{i1}(u_1 + v_1) + \dots + a_{in}(u_n + v_n) = a_{i1}u_1 + a_{i1}v_1 + \dots + a_{in}u_n + a_{in}v_n = 0 + 0 = 0$ . Здесь  $a_{i1}, \dots, a_{in}$  — коэффициенты  $i$ -ой строки системы.

2) Пусть теперь  $u \in \mathbb{R}^n$  — фиксированное решение системы (1), тогда если  $u_0 \in \mathbb{R}$  — решение соответствующей системы однородных уравнений, то  $u + u_0$  — решение системы (1). Пусть теперь  $u'$  — любое решение системы (1). Тогда  $u' - u$  решение системы однородных уравнений, но  $u' = u + (u' - u)$ , значит  $u'$  получен из  $u$  и решения системы однородных уравнений. ►

---

**(YA, SE) Матрицы.** Транспонированная матрица. Обратная матрица. Ранг матрицы, ранг произведения матриц, ранг транспонированной матрицы. Специальные виды матриц. Линейные и нелинейные операции над матрицами: сложение, умножение матрицы на число, умножение матриц, транспонирование матриц. Их свойства. Определитель матрицы. Определитель произведения.

---

**Определение.** Матрицей размера  $m \times n$  над полем  $K$  называется прямоугольная таблица из элементов поля  $K$ , имеющая  $m$  строк и  $n$  столбцов.

*Суммой* матриц  $A = (a_{ij}), B = (b_{ij})$  одинакового размера называется матрица

$$A + B = (a_{ij} + b_{ij}).$$

*Произведением* матрицы  $A = (a_{ij})$  на элемент  $\lambda \in K$  называется матрица

$$\lambda A = (\lambda a_{ij}).$$

Относительно этих двух операций все матрицы размера  $m \times n$  образуют векторное пространство, которое далее будет обозначаться  $K^{m \times n}$ .

Произведением матрицы  $A = (a_{ij})$  размера  $m \times n$  на матрицу  $B = (b_{ij})$  размера  $n \times p$  называется матрица  $AB = (c_{ij})$  размера  $m \times p$ , элементы которой находятся по формуле

$$c_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ik}b_{kj}.$$

**Замечание.** На данный момент от элементов матрицы требовалась лишь принадлежность кольцу.

Умножение матриц *ассоциативно*:

$$(AB)C = A(BC),$$

если только размеры матриц  $A, B, C$  согласованы таким образом, что указанные произведения имеют смысл.

**Определение.** Матрица размера  $n \times n$  называется *квадратной матрицей порядка  $n$* .

Квадратная матрица имеет *главную* и *побочную диагональ*.

Квадратная матрица называется *диагональной*, если все элементы вне ее главной диагонали равны нулю.

Диагональная матрица, все ненулевые элементы которой равны единице называется *единичной* матрицей.

Следующие свойства связывают операцию умножения матриц с другими операциями:

$$A(B+C) = AB+AC, \quad (A+B)C = AC+BC, \quad (\lambda A)B = A(\lambda B) = \lambda(AB).$$

Перечисленные свойства показывают, что все квадратные матрицы порядка  $n$  образуют ассоциативную алгебру с единицей:  $L_n(K)$ .

Некоторые отрицательные свойства алгебры  $L_n(K)$ :

1. Алгебра  $L_n(K)$  не коммутативна. То есть, вообще говоря,

$$AB \neq BA, \quad A, B \in L_n(K).$$

2. Алгебра  $L_n(K)$  имеет делители нуля:

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

3. Не всякий ненулевой элемент алгебры  $L_n(K)$  обратим. Пусть  $AB = 0$ ,  $A, B \neq 0$  и  $\exists A^{-1} : A^{-1}A = 1$ , тогда

$$B = 1 \cdot B = A^{-1}AB = A^{-1} \cdot 0 = 0.$$

### Матрицы и отображения

Пусть  $\mathbb{R}^n, \mathbb{R}^m$  — векторные пространства. Пусть далее  $A = (a_{ij})$  — матрица размера  $m \times n$ . Определим отображение  $\varphi_A : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ , полагая для любого  $X = [x_1, \dots, x_n] \in \mathbb{R}^n$

$$\varphi_A(X) = x_1 A^{(1)} + x_2 A^{(2)} + \dots + x_n A^{(n)}. \quad (1)$$

Результатом такой операции будет вектор столбец  $Y = [y_1, \dots, y_m]$ . Более подробно (1) переписывается в виде

$$y_i = \sum_{k=1}^n a_{ik} x_k.$$

Несложно проверить, что если  $X', X'' \in \mathbb{R}^n$ ,  $\lambda \in \mathbb{R}$ , то

1.  $\varphi_A(X' + X'') = \varphi_A(X') + \varphi_A(X'')$ ;
2.  $\varphi_A(\lambda X) = \lambda \varphi_A(X)$ .

Обратно, предположим, что  $\varphi : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  — отображение множеств, обладающее следующими свойствами:

1.  $\varphi(X' + X'') = \varphi(X') + \varphi(X'')$  для всех  $X', X'' \in \mathbb{R}^n$ ;
2.  $\varphi(\lambda X) = \lambda \varphi(X)$  для всех  $\lambda \in \mathbb{R}$ ,  $X \in \mathbb{R}^n$ .

Известно, что  $\mathbb{R}^n = \langle E^{(1)}, \dots, E^{(n)} \rangle$ , тогда  $\mathbb{R}^n \ni X = [x_1, \dots, x_n] \Rightarrow$

$$X = \sum_{i=1}^n x_i E^{(i)}.$$

Используем свойства 1, 2 и получим

$$\begin{aligned} \varphi(X) &= \varphi(x_1 E^{(1)} + \dots + x_n E^{(n)}) = \varphi(x_1 E^{(1)}) + \dots + \varphi(x_n E^{(n)}) = \\ &= x_1 \varphi(E^{(1)}) + \dots + x_n \varphi(E^{(n)}). \end{aligned} \quad (2)$$

Таким образом, отображение  $\varphi_A$  полностью определяется своими значениями на базисных столбцах.

Пусть теперь отображение  $\varphi$  переводит каждый столбец  $E^{(i)} \in \mathbb{R}^n$  в столбец  $A^{(i)} \in \mathbb{R}^m$ :

$$\varphi_A(E^{(i)}) = [a_{1i}, a_{2i}, \dots, a_{mi}] = A^{(i)} \in \mathbb{R}^m.$$

В таком случае задание  $\varphi$  равносильно заданию прямоугольной матрицы  $A = (a_{ij})$  размера  $m \times n$ , где  $i$ -й столбец указывает, во что переходит вектор  $E^{(i)}$ . В таком случае формулы (1), (2) и свойства совпадают, поэтому можно положить  $\varphi = \varphi_A$ .

**Определение.** Отображение  $\varphi = \varphi_A : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ , обладающее свойствами 1,2 называется *линейным отображением* из  $\mathbb{R}^n$  в  $\mathbb{R}^m$ . Матрица  $A$  называется *матрицей линейного отображения*  $\varphi_A$ .

Фактически доказана

**Теорема.** Между линейными отображениями  $\mathbb{R}^n$  в  $\mathbb{R}^m$  и матрицами размера  $n \times m$  существует взаимно однозначное соответствие.

Отметим важные свойства линейных отображений:

1. Если  $\varphi_A, \varphi_B : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ ,  $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$ , то

$$\varphi = \alpha\varphi_A + \beta\varphi_B : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m.$$

2. Произведение  $\varphi_A\varphi_B$  двух линейных отображений с матрицами  $A$  и  $B$  является линейным отображением с матрицей  $C = AB$ . Другими словами,

$$\varphi_A\varphi_B = \varphi_{AB}.$$

### Транспонирование матриц

**Определение.** Будем говорить, что матрицы

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \quad {}^tA = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{21} & \dots & a_{m1} \\ a_{12} & a_{22} & \dots & a_{m2} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{1n} & a_{2n} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

размеров  $m \times n$  и  $n \times m$  соответственно получают друг из друга *транспонированием* — заменой строк на столбцы, а столбцов на строки.

Видно, что

$${}^t({}^tA) = A, \quad {}^t(A + B) = {}^tA + {}^tB, \quad {}^t(\lambda A) = \lambda {}^tA.$$

Простая проверка показывает, что

$${}^t(AB) = {}^tB \cdot {}^tA.$$

Утверждение о том, что  $\text{rank}_B A = \text{rank}_T A$  доказывает, что

$$\text{rank} A = \text{rank} {}^tA.$$

**Ранг матрицы** смотри в билете выше.

**Теорема.** Пусть  $A, B$  — произвольные матрицы размеров  $m \times s, s \times n$ . Тогда справедливо неравенство

$$\text{rank}(AB) \leq \min\{\text{rank} A, \text{rank} B\}.$$

◀ Имеем

$$C_{(i)} = A_{(i)}B, \quad C^{(i)} = AB^{(i)}.$$

Пусть  $r_1 = \text{rank} A = \dim\langle A_{(1)}, \dots, A_{(m)} \rangle$  и пусть строки  $A_1, A_2, \dots, A_{r_1}$  будут базисными, поскольку перестановка строк матрицы  $A$  точно так же переставит строки матрицы  $C$ , но перестановка строк на ранг не влияет. Теперь

$$A_{(k)} = \sum_{i=1}^{r_1} \lambda_i A_i, \quad r_1 \leq k \leq m,$$

то есть остальные строки с номерами  $r_1 + 1, \dots, m$  линейно выражаются через первые  $r_1$  базисных строк. Воспользуемся тем, что  $C_{(i)} = A_{(i)}B$ , получим

$$C_{(k)} = A_{(k)}B = \left( \sum_{i=1}^{r_1} \lambda_i A_{(i)} \right) B.$$

Раскроем скобки, используя дистрибутивность и свойство умножения матриц на число

$$\left( \sum_{i=1}^{r_1} \lambda_i A_{(i)} \right) B = \sum_{i=1}^{r_1} ((\lambda_i A_{(i)}) B) = \sum_{i=1}^{r_1} \lambda_i (A_{(i)} B) = \sum_{i=1}^{r_1} \lambda_i C_{(i)}.$$

Таким образом, мы показали, что

$$C_{(k)} = \sum_{i=1}^{r_1} \lambda_i C_{(i)}, \quad r_1 \leq k \leq m.$$

Это значит, что если все строки матрицы  $A$  линейно выражаются через первые  $r_1$  строк, то и строки матрицы  $C$  линейно выражаются через первые  $r_1$  ее строк. Значит  $\text{rank } C \leq \text{rank } A$ . Аналогично доказывается, что если все столбцы матрицы  $B$  линейно выражаются через первые  $r_2$  столбца, то и столбцы матрицы  $C$  линейно выражаются через первые  $r_2$  ее столбцов. Получаем, что  $\text{rank } C \leq \text{rank } B$  ►

### Обратная матрица

**Определение.** Если для матрицы  $A$  из кольца  $L_n(\mathbb{R})$  квадратных матриц порядка  $n$  существует матрица  $A'$  такая, что  $AA' = E = A'A$ , то матрица  $A'$  называется *обратной* к  $A$  (обозначение  $A^{-1}$ ). Матрица  $A$  при этом называется *обратимой*.

**Замечание.** Если  $A'A = AA'' = E$ , то

$$A'' = EA'' = (A'A)A'' = A'(AA'') = A'E = A. \quad (\star)$$

Таким образом, если матрица  $A' = A^{-1}$  существует, то она единственна.

**Определение.** Матрица  $A \in L_n(\mathbb{R})$  называется невырожденной, если  $\text{rank}(A) = n$ , иначе матрица  $A$  называется вырожденной.

**Теорема.** Матрица  $A \in L_n(\mathbb{R})$  обратима тогда и только тогда, когда  $A$  невырожденна.

◀ 1) Пусть матрица  $A$  вырождена. Заметим, что

$$n = \text{rank}(E) = \text{rank}(AA^{-1}) \leq \min\{\text{rank}(A), \text{rank}(A^{-1})\} \leq \text{rank}(A) < n.$$

Получаем противоречие.

2) Если  $\text{rank}(A) = n$ , то

$$\langle E^{(1)}, \dots, E^{(n)} \rangle = \mathbb{R}^n = \langle A^{(1)}, \dots, A^{(n)} \rangle.$$

Значит любой вектор  $E^{(i)}$  линейно выражается через столбца матрицы  $A$ :

$$E^{(i)} = \sum_{k=1}^n b_{ki} A^{(k)}.$$



Нетрудно видеть, что матрица  $B = (b_{ij})$  удовлетворяет условию  $BA = E$ .

По условию  $\text{rank}(A) = n$ , значит  $\text{rank}(A^t) = n$ . Поэтому найдется матрица  $C$  такая, что  $CA^t = E$ . Заметим, что  $E = E^t = (CA^t)^t = (A^t)^t C^t = AC^t$ . Имеем теперь

$$BA = E = AC^t.$$

При этом по (★)  $B = C^t$ . Таким образом,  $B = A^{-1}$  ►

**Следствие 1 из теоремы.** Если  $B$  — невырожденная квадратная матрица порядка  $m$ ,  $A$  — произвольная  $m \times n$ -матрица, то  $\text{rank}(BA) = \text{rank} A$ .

◄ Известно, что  $\text{rank}(BA) \leq \min\{\text{rank} A, \text{rank} B\}$ . Если  $\text{rank} A \leq \text{rank} B$ , то  $\text{rank}(BA) \leq \text{rank} A$ .

Пусть  $\text{rank} A \geq \text{rank} B$ , тогда

$$m = \text{rank} B \leq \text{rank} A \leq m,$$

так как ранг матрицы  $A$  не может превышать ее размеров. Следовательно,  $\text{rank}(A) = m$ , а значит

$$\text{rank}(BA) = \min\{m, m\} = m.$$

Таким образом,  $\text{rank}(BA) \leq \text{rank} A$ .

Докажем теперь, что  $\text{rank} A \leq \text{rank}(BA)$ . Действительно,

$$\begin{aligned} \text{rank} A &= \text{rank} (B^{-1}B)A = \text{rank} B^{-1}(BA) \leq \\ &\leq \min\{\text{rank}(BA), \text{rank} B^{-1}\} \leq \text{rank}(BA) \end{aligned} \text{ ►}$$

**Следствие 2 из теоремы.** Если  $A, B, \dots, C$  — невырожденные квадратные матрицы порядка  $n$ , то их произведение  $AB\dots C$  невырожденно и

$$(AB\dots C)^{-1} = C^{-1} \dots B^{-1} A^{-1}.$$

◄ Невырожденность произведения следует из следствия 1. Равенство  $(AB\dots C)(C^{-1} \dots B^{-1} A^{-1}) = E$  проверяется непосредственно исходя из ассоциативности умножения матриц ►

Вычисление обратной матрицы требует порядка  $O(n^3)$  операций. Пример того, как можно найти обратную матрицу приведен ниже.

Известно, что каждому элементарному преобразованию матриц соответствует специальная *элементарная матрица*. Так как любую невырожденную матрицу можно путем последовательного применения элементарных преобразований привести к единичной матрице, то с учетом

того, что каждая элементарная матрица обратима, можно утверждать, что всякая невырожденная матрица записывается в виде произведения элементарных матриц. То есть если

$$P_k P_{k-1} \dots P_1 A Q_1 Q_2 \dots Q_l = E, \text{ то}$$

$$A = P_1^{-1} \dots P_k^{-1} Q_l^{-1} \dots Q_1^{-1}.$$

Здесь  $P_i, Q_j$  — некоторые элементарные матрицы.

### Вычисление обратной матрицы

Пусть  $A$  — невырожденная квадратная матрица порядка  $n$ . Рассмотрим расширенную матрицу  $(A|E)$ . Возникает цепочка

$$(A|E) \xrightarrow{P_1} (P_1 A | P_1 E) \xrightarrow{P_2} \dots \xrightarrow{P_k} (P_k \dots P_1 A | P_k \dots P_1 E) = (E | P_k \dots P_1 E).$$

Матрица  $P_k \dots P_1$  по построению является обратной к  $A$ , то есть справа от черты получена матрица  $A^{-1}$ .

**Пространство решений** Пусть  $A$  —  $m \times n$ -матрица,  $X$  — вектор-столбец размера  $n$ . Необходимо решить уравнение

$$AX = B, \quad \text{где } B \in \mathbb{R}^m.$$

Обозначим через  $V_A$  *пространство решений* ЛОС  $AX = 0$ :

$$V_A = \langle X \in \mathbb{R}^n | AX = 0 \rangle \subset \mathbb{R}^n.$$

**Теорема.**  $\text{rank } A = n - \dim V_A$ .

◀ Пусть  $s = \dim V_A$ . Выберем базис  $X^{(1)}, \dots, X^{(s)}$  линейной оболочки  $V_A$  и дополним его до базиса  $X^{(1)}, \dots, X^{(s)}, X^{(s+1)}, \dots, X^{(n)}$  всего пространства  $\mathbb{R}^n$ . Заметим, что  $X^{(s+1)}, \dots, X^{(n)}$  линейно независимы (как подмножество некоторого базиса). Рассмотрим произвольный вектор  $X \in \mathbb{R}^n$ . Заметим, что

$$\begin{aligned} AX &= A \left( \sum_{i=1}^n \alpha_i X^{(i)} \right) = A \left( \sum_{i=1}^s \alpha_i X^{(i)} \right) + A \left( \sum_{i=s+1}^n \alpha_i X^{(i)} \right) = \\ &= 0 + A \left( \sum_{i=s+1}^n \alpha_i X^{(i)} \right). \end{aligned}$$

Таким образом пространство столбцов  $\langle AX \mid X \in \mathbb{R}^n \rangle$  матрицы  $A$  совпадает с линейной оболочкой  $\langle AX^{(s+1)}, \dots, AX^{(n)} \rangle$ . Это означает, что

$$\text{rank } A = \dim \langle AX^{(s+1)}, \dots, AX^{(n)} \rangle.$$

При этом из независимости векторов  $X^{(s+1)}, \dots, X^{(n)}$  следует, что размер оболочки натянутой на векторы  $AX^{(s+1)}, \dots, AX^{(n)}$  равен  $n - s$  ►

**Замечание.** В терминах линейных отображений пространство столбцов матрицы и пространство решений системы можно обозначить как образ и ядро отображения  $\varphi_A : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ :

$$V_A = \langle X \in \mathbb{R}^n \mid AX = 0 \rangle = \text{Ker}_{\varphi_A},$$

$$\langle A^{(1)}, \dots, A^{(n)} \rangle = \text{Im}_{\varphi_A}.$$

Любой базис пространства решений однородной системы  $AX = 0$  называется *фундаментальной системой решений*.

### Определитель

#### Геометрическая мотивировка

**Определение.** Квадратной матрице  $A = (a_{ij})$  порядка  $n$  поставим в соответствие *параллелепипед*

$$\Pi(A) = \Pi(A^{(1)}, \dots, A^{(n)}),$$

ребра которого задаются столбцами матрицы  $A^{(1)}, \dots, A^{(n)}$ , то есть точками  $A(i) = [a_{i1}, \dots, a_{in}] \in \mathbb{R}^n$ .

**Определение.** Объем  $v(\Pi(A))$   $n$ -мерного параллелепипеда определяется по индукции как произведение объема  $v(\Pi(A^{(1)}, \dots, A^{(n-1)}))$   $(n-1)$ -мерного основания в  $\mathbb{R}^n$  и длины  $h$  перпендикуляра  $A^{(n)}P$  опущенного из точки  $A^{(n)}$ .

**Замечание.** Для удобного обращения с формулой определителя необходимо ввести понятие *ориентированного* объема. Для  $\Pi(A^{(1)}, A^{(2)})$  объем берется со знаком плюс, если пара векторов  $(A^{(1)}, A^{(2)})$  задает ту же ориентацию плоскости, что и базисная пара векторов  $(e_1, e_2)$ .

При таком понимании естественно считать при любом  $n$  определителем  $\det A$  матрицы  $A$  ориентированный объем параллелепипеда:

$$\det A = v(\Pi(A)).$$

### Комбинаторно-аналитический подход

**Определение.** Определителем квадратной матрицы  $A = (a_{ij})$  порядка  $n$  называется число

$$\det A = \sum_{\sigma \in S_n} \varepsilon_{\sigma} a_{1\sigma_1} a_{2\sigma_2} \dots a_{n\sigma_n}.$$

Здесь  $S_n$  — группа перестановок на  $n$  элементах,  $\varepsilon_{\sigma} = 1$ , если перестановка  $\sigma$  четная, иначе  $\varepsilon_{\sigma} = -1$ . Перестановка называется *четной* (*нечетной*), если число инверсий в ней четно (нечетно).

Далее будем считать, что  $A_{(i)}$  —  $i$ -я строка матрицы  $A$ ,  $A^{(i)}$  —  $i$ -й столбец данной матрицы. Теперь мы хотим изучить определитель  $\det A$  матрицы  $A$  как функцию от ее строк или столбцов.

**Определение.** Произвольную функцию

$$D : [A_{(1)}, \dots, A_{(n)}] \mapsto D(A_{(1)}, \dots, A_{(n)})$$

будем называть *полилинейной*, если она линейна по каждому аргументу, то есть

$$\begin{aligned} D(A_{(1)}, \dots, \alpha A'_{(i)} + \beta A''_{(i)}, \dots, A_{(n)}) &= \\ &= \alpha D(A_{(1)}, \dots, A'_{(i)}, \dots, A_{(n)}) + \beta D(A_{(1)}, \dots, A''_{(i)}, \dots, A_{(n)}). \end{aligned}$$

**Определение.** Полилинейную функцию

$$D : [A_{(1)}, \dots, A_{(n)}] \mapsto D(A_{(1)}, \dots, A_{(n)})$$

будем называть *кососимметрической*, если для всех  $i$

$$D(A_{(1)}, \dots, A_{(i)}, A_{(i+1)}, \dots, A_{(n)}) = -D(A_{(1)}, \dots, A_{(i+1)}, A_{(i)}, \dots, A_{(n)}).$$

Замечание.

1. Функция полилинейна ровно тогда, когда при фиксированных  $A_{(1)}, \dots, A_{(i-1)}, A_{(i+1)}, \dots, A_{(n)}$  и при  $A_{(i)} = X = (x_1, \dots, x_n)$  имеется соотношение

$$D(A_{(1)}, \dots, A_{(n)}) = \alpha_1 x_1 + \dots + \alpha_n x_n,$$

где  $\alpha_j$  — скаляр, не зависящий от  $X$ .

2. Кососимметричность функции эквивалентна соотношению

$$D(\dots X, X \dots) = 0.$$

То есть, если два аргумента равны, то кососимметрическая функция обращается в нуль. Действительно, если  $X' = X''$ , то

$$D(\dots X'', X' \dots) = D(\dots X', X'' \dots) = -D(\dots, X'', X' \dots) = 0.$$

Обратно. Пусть  $D(\dots X, X \dots) = 0$ , тогда

$$D(\dots X, Y \dots) + D(\dots Y, X \dots) = D(\dots X + Y, X + Y \dots) = 0.$$

3. При перестановке любых двух аргументов кососимметрическая функция меняет знак на противоположный.

**Теорема. Свойства определителя.** Функция  $\det : A \mapsto \det A$  на множестве  $L_n(\mathbb{R})$  (квадратных матриц порядка  $n$ ) обладает следующими свойствами.

D1)  $\det A$  — **кососимметрическая функция строк матрицы  $A$** . При перестановке любых двух строк матрицы определитель меняет знак на противоположный. ◀ Пусть  $A'$  получена из  $A$  перестановкой пары строк с номерами  $s$  и  $t$ . Тогда произвольную перестановку  $\pi$  можно записать как  $\pi = \sigma \circ (s, t) = \sigma \tau$ . Тогда

$$\begin{aligned} \det A' &= \sum_{\pi \in S_n} \varepsilon_{\pi} a'_{1\pi_1}, \dots, a'_{s\pi_s}, \dots, a'_{t\pi_t}, \dots, a'_{n\pi_n} = \\ &= \sum_{\sigma \in S_n} \varepsilon_{\sigma \tau} a_{1\sigma_1}, \dots, a_{t\sigma_t}, \dots, a_{s\sigma_s}, \dots, a_{n\sigma_n} = - \sum_{\sigma \in S_n} \varepsilon_{\sigma} a_{1\sigma_1}, \dots, a_{n\sigma_n} = -\det A \end{aligned} \blacktriangleright$$

D2)  $\det A$  — **полилинейная функция строк матрицы  $A$** . То есть определитель матрицы является линейной функцией элементов любой ее строки. ◀ Доказывается на основе замечания 1. Видно, что

$$\det A = \sum_{j=1}^n \alpha_j a_{ij},$$

где  $a_{ij}$  — элементы  $i$ -й строки,  $\alpha_i$  — скаляры, которые не зависят от  $A^{(i)}$  ▶

D3)  $\det E = 1$ . ◀ Все слагаемые кроме одного в формуле определителя равны 0, оставшееся равно 1. Ему соответствует перестановка  $\text{id} \in S_n$ , которая очевидно четная ▶

D4) Пусть  $A \in L_n(\mathbb{R})$ ,  $\lambda \in \mathbb{R}$ . Тогда  $\det \lambda A = \lambda^n \det A$ . ◀ Доказательство очевидно следует из формулы определителя. Пусть  $A = (a_{ij})$ , тогда

$$\det \lambda A = \sum_{\sigma \in S_n} \varepsilon_{\sigma} (\lambda a_{1\sigma_1}) \dots (\lambda a_{n\sigma_n}) = \lambda^n \sum_{\sigma \in S_n} \varepsilon_{\sigma} a_{1\sigma_1} \dots a_{n\sigma_n} \blacktriangleright$$

D5) **Определитель с нулевой строкой равен нулю.** ◀ Если в матрице  $A$  есть строка  $A_{(i)} = (0, 0, \dots, 0)$ , то в каждое слагаемое умножается на 0, поэтому вся сумма равна нулю ▶

D6) **Если в определителе две строки совпадают, то он равен нулю.** ◀ Доказательство опирается на тот факт, что определитель — кососимметрическая функция строк матрицы, а замечание 2 доказывает, что любая кососимметрическая функция на наборе аргументов с парой совпадающих значений равна нулю ▶

D7) **Добавление к некоторой строке матрицы  $A$  другой строки, умноженной на  $\lambda \in \mathbb{R}$  не меняет определителя матрицы.** ◀

$$\det(A_{(1)}, \dots, A_{(i)} + \lambda A_{(j)}, \dots, A_{(j)}, \dots, A_{(n)}) =$$

в силу полилинейности

$$= \det(A_{(1)}, \dots, A_{(i)}, \dots, A_{(j)}, \dots, A_{(n)}) + \lambda \det(A_{(1)}, \dots, A_{(j)}, \dots, A_{(j)}, \dots, A_{(n)}) =$$

в силу свойства D6)

$$= \det(A_{(1)}, \dots, A_{(i)}, \dots, A_{(j)}, \dots, A_{(n)}) + 0 = \det A \blacktriangleright$$

D8) Определитель не меняется при транспонировании матрицы.  $\det A^t = \det A$ . ◀ Пусть  $\pi \in S_n$  — некоторая перестановка,  $\pi^{-1}$  — обратная ей перестановка. Пусть  $A = (a_{ij})$ ,  $A^t = (a'_{ij})$ . Заметим, что

$$a'_{1\pi_1} \dots a'_{n\pi_n} = a'_{\pi^{-1}1, 1} \dots a'_{\pi^{-1}n, n} = a_{1\pi^{-1}} \dots a_{n\pi^{-1}n}.$$

Поскольку  $\pi \mapsto \pi^{-1}$  — биекция, то по формуле определителя получаем требуемое равенство ▶

**Теорема.** Матрица  $A \in L_n(\mathbb{R})$  невырождена ( $\text{rank}(A) = n$ ) тогда и только тогда, когда  $\det A \neq 0$ .

◀ Приведем матрицу  $A$  к ступенчатому виду  $A'$  с помощью элементарных преобразований. Если  $\det A = 0$ , то  $\det A' = 0$ , так как элементарные преобразования либо не изменяют определитель, либо меняют его знак, либо умножают на отличное от нуля число. По этой же причине если  $\det A \neq 0$ , то и  $\det A' \neq 0$ . Матрица  $A$  является невырожденной тогда и только тогда, когда она является строго треугольной. При этом произведение диагональных элементов матрицы  $A'$  равно ее определителю. Следовательно, матрица  $A'$  строго треугольная тогда и только тогда, когда ее определитель отличен от нуля ▶

**Определение.** Определитель матрицы, получающейся из  $A = (a_{ij})$  вычеркиванием  $i$ -й строки и  $j$ -го столбца, обозначается  $M_{ij}$  и называется *минором* матрицы  $A$ .

**Определение.** Величина  $(-1)^{i+j} M_{ij}$  называется *алгебраическим дополнением* элемента  $a_{ij}$ .

**Лемма.** Пусть

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ 0 & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ 0 & \dots & & \dots \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}, \quad (\diamond)$$

тогда  $\det A = a_{11} M_{11} = a_{11} A_{11}$ .

◀ Рассмотрим произвольную перестановку  $\pi \in S_n$ . Заметим, что слагаемое вида  $a_{1\pi_1} a_{2\pi_2} \dots a_{n\pi_n} = 0$  если  $\pi(1) \neq 1$ . При этом совокупность всех перестановок, оставляющих на месте 1 соответствует группе перестановок  $S_{n-1}$  на множестве  $\{2, 3, \dots, n\}$ . Значит

$$\begin{aligned} \det A &= \sum_{\pi \in S_n, \pi(1)=1} \varepsilon_\pi a_{11} a_{2\pi_2} \dots a_{n\pi_n} = \\ &= a_{11} \sum_{\sigma \in S_{n-1}} \varepsilon_\sigma a_{2\sigma_2} \dots a_{n\sigma_n} = a_{11} M_{11} \quad \blacktriangleright \end{aligned}$$

Эта лемма позволяет вычислять значение определителя матрицы. А именно необходимо привести исходную матрицу к виду  $(\diamond)$  с помощью элементарных преобразований. Так как элементарное преобразование  $(\dots, A_{(i)}, \dots, A_{(j)}, \dots) \rightarrow (\dots, A_{(i)} + \lambda A_{(j)}, \dots, A_{(j)}, \dots)$  не меняет определителя необходимо лишь запомнить сколько раз мы поменяли строки

местами. Тогда  $\det \bar{A} = (-1)^q \det A$ , где  $\bar{A}$  определитель полученной диагональной матрицы, который легко найти по формуле

$$\det \bar{A} = \bar{a}_{11} \dots \bar{a}_{nn},$$

а  $q$  — количество элементарных преобразований-перестановок строк.

### Разложение определителя по элементам строки или столбца

**Теорема.** Пусть  $A = (a_{ij}) \in L_n(\mathbb{R})$ . Справедливы следующие формулы

$$\det A = \sum_{i=1}^n a_{ij} A_{ij} \quad \text{— разложение определителя по элементам столбца;}$$

$$\det A = \sum_{j=1}^n a_{ij} A_{ij} \quad \text{— разложение определителя по элементам строки.}$$

◀ Распишем определитель матрицы  $A$  специальным образом (из соображений полилинейности):

$$\det A = \begin{vmatrix} a_{11} & \dots & a_{1j} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & \dots & a_{2j} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & \dots & a_{nj} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} =$$

$$= \begin{vmatrix} a_{11} & \dots & a_{1j} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & \dots & 0 & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & \dots & 0 & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} a_{11} & \dots & 0 & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & \dots & a_{21} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & \dots & 0 & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} + \dots + \begin{vmatrix} a_{11} & \dots & 0 & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & \dots & 0 & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & \dots & a_{nj} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix}.$$

Далее каждую из этих матриц необходимо привести к виду ( $\diamond$ ). Столбцы в каждой матрице мы поменяем  $(j-1)$  раз, строки в  $i$ -й по порядку матрице поменяются  $i-1$  раз, поэтому

$$\begin{vmatrix} a_{11} & \dots & 0 & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & \dots & 0 & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{i1} & \dots & a_{ij} & \dots & a_{in} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & \dots & 0 & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} = (-1)^{(j-1)+(i-1)} \times \begin{vmatrix} a_{ij} & a_{i1} & \dots & a_{in} \\ 0 & a_{11} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} = a_{ij} A_{ij}.$$



Суммирование всех таких определителей и дает нужный результат ►

**Теорема.** Для любых двух квадратных матриц  $A, B$  выполняется соотношение  $\det AB = \det A \det B$ .

◀ Зафиксируем матрицу  $B$  и положим, что для любой матрицы  $A$

$$D_B(A) = \det AB.$$

Тогда функция  $D_B(A)$  — кососимметрическая и полилинейная функция от строк матрицы  $A$ . Значит, функция  $D_B(A)$  может быть представлена в виде  $D_B(A) = D_B(E) \det A$ .  $D_B(E) = \det(EB) = \det B$ . Отсюда следует, что  $\det AB = D_B(A) = \det B \det A$  ►

(YA) Евклидовы и унитарные пространства. Свойства скалярного произведения, неравенство Коши-Буняковского. Нормы, ортонормированный базис. Разложение пространства в прямую сумму подпространства и его ортогонального дополнения.

(YA) Понятие линейного оператора, матрицы линейного оператора, нормы. Преобразование матрицы при замене базиса, характеристический многочлен. Собственные векторы и собственные значения, геометрический смысл.

(YA) Квадратичные формы, их знакоопределенность и канонический вид. Унитарные и нормальные операторы.

### **Вопросы из программы НОД-ВШЭ.**

Линейная зависимость системы векторов. Базис линейного пространства. Скалярное произведение.

Определитель квадратной матрицы. Вычисление определителей. Разложение определителя по строке и по столбцу.

Транспонированная матрица. Обратная матрица. Ранг матрицы. Специальные виды матриц.

Системы линейных уравнений. Метод Крамера. Метод Гаусса. Фундаментальная система решений.

Линейные преобразования векторных пространств и их матрицы. Изменение матриц линейного пространства и квадратичной формы при смене базиса.

Собственные числа и собственные векторы матрицы. Собственные и инвариантные подпространства.

Характеристический многочлен. Аннулирующий и минимальный многочлены. Теорема Гамильтона-Кэли.

Квадратичные формы. Матрица квадратичной формы. Условие положительной (отрицательной) определенности квадратичной формы. Критерий Сильвестра. Индексы инерции квадратичных форм.