

Линейная алгебра и геометрия

Харитонцев-Беглов Сергей

2 февраля 2022 г.

Содержание

1. Векторные пространства	1
2. Матрицы	8
2.1 Структура линейных отображений	9
2.2 Матрица линейного отображения	13
2.3 Матрица перехода и формулы пересчета	13

1. Векторные пространства

Рассмотрим простейшую систему уравнений:

$$\begin{cases} ax + by = e \\ cx + dy = f. \end{cases} \iff x \cdot \begin{pmatrix} a \\ c \end{pmatrix} + y \cdot \begin{pmatrix} b \\ d \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} e \\ f \end{pmatrix}$$

По сути задача: выразить $\begin{pmatrix} e \\ f \end{pmatrix}$ через $\begin{pmatrix} a \\ c \end{pmatrix}$, $\begin{pmatrix} b \\ d \end{pmatrix}$: так как $x \cdot \begin{pmatrix} a \\ c \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} xa \\ xc \end{pmatrix}$, тогда $\begin{pmatrix} xa \\ xc \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} yb \\ yd \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} xa+yb \\ xc+yd \end{pmatrix}$.

Определение 1.1. $x\begin{pmatrix} a \\ c \end{pmatrix} + y\begin{pmatrix} b \\ d \end{pmatrix}$ — линейная комбинация $\begin{pmatrix} a \\ c \end{pmatrix}$ и $\begin{pmatrix} b \\ d \end{pmatrix}$.

Определение 1.2. $\{x\begin{pmatrix} a \\ c \end{pmatrix} + y\begin{pmatrix} b \\ d \end{pmatrix}\}$ — линейная оболочка $\begin{pmatrix} a \\ c \end{pmatrix}$ и $\begin{pmatrix} b \\ d \end{pmatrix}$. Она обозначается $\langle \begin{pmatrix} a \\ c \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} b \\ d \end{pmatrix} \rangle$.

Определение 1.3. Пусть R — кольцо.

Множество $\left\{ \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} \mid a_1, a_2, \dots, a_n \in R \right\}$ — называется n -мерным арифметическим (координатным) пространством (пространством столбцов) над R , обозначается R^n .

на котором мы ещё определяем операции сложения и умножения на скаляр:

$$\bullet \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_1 + b_1 \\ a_2 + b_2 \\ \vdots \\ a_n + b_n \end{pmatrix}$$

$$\bullet r \cdot \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} ra_1 \\ ra_2 \\ \vdots \\ ra_n \end{pmatrix} \forall r \in R$$

Определение 1.4. Аналогично пространству столбцов, можно определить пространство строк. Всё ровно аналогично, но теперь элементы расположены в строку. Обозначается ${}^n K$

Определение 1.5. Пусть K — поле. Векторное пространство над K — тройка $(V, +, \cdot)$, где V — множество, $+: V \times V \rightarrow V$, $\cdot: K \times V \rightarrow V$. Причем:

1–4 $(V, +)$ — абелева группа.

$$1. a + b = b + a \quad \forall a, b \in V.$$

$$2. (a + b) + c = a + (b + c) \quad \forall a, b, c \in V$$

$$3. \exists \bar{0}: a + \bar{0} = a \quad \forall a \in V$$

$$4. \forall a \in V \exists (-a) \in V: a + (-a) = \bar{0}$$

$$5. (k_1 k_2)v = k_1(k_2 v) \text{ (ассоциативность умножения на скаляр)}$$

$$6. (k_1 + k_2)v = k_1 v + k_2 v \text{ (дистрибутивность умножения вектора на скаляр относительно сложения скаляров)}$$

7. $k(v_1 + v_2) = kv_1 + kv_2$ (дистрибутивность умножения вектора на скаляр относительно сложения векторов)
8. $1_K \cdot v = v$ (унитарность, единица поля K является единицей и относительно умножения вектора на скаляр)

Здесь и далее (и немного ранее) скалярами называются элементы поля K , а векторами — элементы множества V .

Замечание. V — векторное пространство над K . Тогда:

- $0 \cdot v = \bar{0} \ \forall v \in V$.
- $k \cdot \bar{0} = \bar{0} \ \forall k \in K$.
- $(-1) \cdot v = -v \ \forall v \in V$.

Замечание. Из определений 2–8 следует 1.

Определение 1.6. Пусть R — кольцо.

Тройка $(V, +, \cdot)$ с аксиомами 1–8 называется модулем над R .

Замечание. Абелевы группы (V — абелева, а умножение на скаляр выкинули) \implies модули над \mathbb{Z} .

Определение 1.7. V — векторное пространство над K . $v_1, v_2, \dots, v_n \in V$. $a_1, a_2, \dots, a_n \in K$. Тогда $\sum a_i v_i$ — линейная комбинация v_1, v_2, \dots, v_n .

Определение 1.8. Пусть M — множество векторов: $M \subset V$, тогда $\langle M \rangle = \{a_1 v_1 + a_2 v_2 + \dots + a_k v_k \mid a_i \in K\}$ называется линейной оболочкой множества M .

Определение 1.9. Подпространство V — подмножество $U \subset V$, такое что $(U, +_V, \cdot_V)$ — векторное пространство.

Утверждение 1.1. $U \subset V$ — подпространство $\iff U$ — замкнуто, т.е. все операции с элементами U лежат в U .

Пример. ${}^n K$ — арифметическое пространство строк.

Пусть $v_1, v_2, \dots, v_m \in K^n$, т.е. векторы в пространстве столбцов. Рассмотрим $x_1 v_1 + x_2 v_2 + \dots + x_m v_m = 0 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$ — однородную систему линейных уравнений (x_i — неизвестные). Рас-

смотрим всё множество решений — строк $(x_1, x_2, \dots, x_m) \in {}^n K$. Утверждение — оно является подпространством в ${}^n K$. Для этого нужно просто проверить, что сумма двух решений — тоже решение, и решение, умноженное на какой-либо скаляр всё ещё остаётся решением. Доказывается просто расписав почленно $x_i v_i + y_i v_i = (x_i + y_i) v_i$ и получив итоговое равенство 0. Домножение на скаляр очевидно.

Полученное пространство не является всем пространством строк (${}^n K$), но является его подпространством, как мы только что доказали.

Обозначение: U — подпространство V : $U \leq V$.

Утверждение 1.2. $V_1, V_2 \leq V \implies V_1 \cap V_2 \leq V$.

Доказательство. Очевидно! □

Определение 1.10. Сумма по Минковскому: $A, B \subset V: A + B := \{a + b \mid a \in A \wedge b \in B\}$.

Утверждение 1.3 (Сумма по Минковскому). $V_1, V_2 \leq V \implies V_1 + V_2 \leq V$.

Доказательство.

- $x, y \in V_1 + V_2 \iff x = v_1 + v_2, y = v'_1 + v'_2$, где $v_1, v'_1 \in V_1, v_2, v'_2 \in V_2$. Тогда $x + y = (v_1 + v'_1) + (v_2 + v'_2), (v_1 + v'_1) \in V_1, (v_2 + v'_2) \in V_2 \implies x + y \in V_1 + V_2$
- $k \cdot x$ — очевидно. □

Замечание. $M \subset V, \langle M \rangle = \bigcap_{\substack{U \leq V \\ U \supset M}} U$, доказывается как аналогичное утверждение из первого семестра.

Определение 1.11. V_1, V_2 — векторные пространства над K . Тогда $f: V_1 \rightarrow V_2$ — гомоморфизм (линейное отображение), если

1. $f(v_1 + v_2) = f(v_1) + f(v_2) \forall v_1, v_2 \in V_1$.
2. $f(kv) = kf(v)$.

Если при этом f — биекция, то f — изоморфизм.

Определение 1.12. Координатизация — сопоставление элементам векторного пространства координат пространства, являющимся изоморфным этому пространству, ака построение гомоморфизма:

$$\forall v \in V, v \rightarrow \begin{pmatrix} k_1 \\ k_2 \\ \vdots \\ k_n \end{pmatrix}, k_i \in K$$

Верно ли, что любое векторное пространство изоморфно какому-то K^n ? Да, если правильно понимать, что за n , и вообще, мы это чуть позже докажем.

Пример векторных пространств.

1. K — векторное пространство над K (следует из аксиом поля)
2. Векторы над плоскостью/пространством.
3. $K[x]_n = \{f \in K[x] \mid \deg f \leq n\}$. Тогда $K[x]_n \cong K^{n+1}$.
4. M — множество, K — поле. Тогда $V = \{f: M \rightarrow K\}$ (множество функций из M в K) — векторное пространство:
 - $(f_1 + f_2)(m) := f_1(m) + f_2(m) \forall m \in M$.
 - $(kf)(m) = k \cdot f(m) \forall k \in K$.

По сути, каждая такая функция задаётся значениями в каждой точке M , и тогда получаем $f \mapsto \{f(m) \in K \mid m \in M\}$, что есть, по сути, $K^{|M|}$

- 4'. $M = K = \mathbb{R}$, $C_0(\mathbb{R})$ — непрерывные функции $\mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$. $C_0(\mathbb{R}) \leq (a_0, a_1, \dots)$. Значения во всех рациональных точках. (Любая такая функция задаётся своими значениями во всех рациональных точках, а все рациональные точки можно пронумеровать и составить последовательность, и тогда каждая такая функция задаётся последовательностью значений во всех своих рациональных точках)
5. Последовательность фиббоначиевого типа: $a_n = a_{n-1} + a_{n-2}$. Тогда множество таких последовательностей — векторное пространство $\cong \mathbb{R}^2$
6. M — множество. $V = 2^M$, $K = \mathbb{Z}/2\mathbb{Z}$, $M_1 + M_2 := M_1 \triangle M_2$, $0 \cdot M = \emptyset$, $1 \cdot M = M$. Тогда V — векторное пространство над $\mathbb{Z}/2\mathbb{Z}$, $V \cong {}^n(\mathbb{Z}/2\mathbb{Z})$, а координатизация тут — битовая строка из 0 и 1.

Но в любом ли векторном пространстве есть координатизация? Да, это мы докажем, но чуть позже, смотри дальше.

Определение 1.13. V — векторное пространство над K . $\{v_i\}_{i \in I}$ (множество векторов) называется базисом V , если $\forall v \in V \exists! \{a_i\}_{i \in I}$ (множество коэффициентов), $a_i \in K : v = \sum_{i \in I} a_i v_i$, из которых почти все (т.е. все, кроме какого-то конечного числа) $a_i = 0$

Замечание. В терминах этого определения $I = \{1, 2, \dots, n\}$ $V \leftrightarrow \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}$, то есть $V \cong K^n$.

Определение 1.14. V — векторное пространство над полем K , тогда $\{v_i\}_{i \in I}$ называется линейно независимой системой (ЛНЗ), если выполнено одно из равносильных утверждений:

1. $\nexists i \in I : v_i = \sum_{j \neq i} a_j v_j$
2. $\forall \{a_i\} \in K : \sum a_i v_i = 0 \implies a_i = 0 \forall i \in I$.

Доказательство. $2 \implies 1$. Пусть $\exists i : v_i = \sum a_j v_j \implies \sum a_j v_j - v_i = 0 \xrightarrow{a_i = -1}$ не выполняется второе (не все коэффициенты равны нулю).

$1 \implies 2$. Пусть $a_i v_i = 0$, причем $\exists a_j \neq 0$. Тогда перенесём $a_j v_j$ в левую часть и разделим на $-a_j$ и получим $v_j = \sum_{i \neq j} b_i v_i$, т.е. выразили, противоречие с первым пунктом. \square

Теорема 1.4 (Равносильное определение базиса). $\{v_i\}_{i \in I}$, $v_i \in V$, V — векторное пространство над K .

1. $\{v_i\}$ — базис.
2. $\{v_i\}$ — линейно независимая система и $\langle \{v_i\} \rangle = V$. $\{v_i\}$ — порождающая система.
3. $\{v_i\}$ — максимальная линейно независимая система, т.е. $\forall v \in V : \{v_i\}_{i \in I} \cup \{v\}$ — линейно зависима.
4. $\{v_i\}$ — минимальная порождающая система. То есть выкидывание любого вектора делает систему не порождающей.

Доказательство.

- $1 \Rightarrow 2$. $\{v_i\}$ — базис $\Rightarrow \{v_i\}$ порождающая по определению. Причем если $\sum a_i v_i = 0$, то $a_i = 0$, иначе получили два разложения для нуля (всегда есть разложение со всеми нулевыми коэффициентами), тогда получили, что $\{v_i\}$ — Л.Н.С.
- $2 \Rightarrow 1$. $\forall v \in V: v = \sum a_i v_i$, так как $\{v_i\}$ — порождающая. Тогда докажем единственность: пусть существуют $\sum a'_i v_i = v = \sum a_i v_i$. Тогда возьмем разность: $0 = \sum (a_i - a'_i) v_i \Leftrightarrow a_i - a'_i = 0 \Leftrightarrow a_i = a'_i$.
- $3 \Rightarrow 2$. Нужно доказать, что $\{v_i\}$ — порождающая система. Рассмотрим произвольный $v \in V$. Знаем, что $v_i \cup v$ — линейно зависима, значит $\exists a: \sum a_i v_i + av = 0$ и не все a равны нулю. Легко понять, что $a \neq 0$, иначе исходная система линейно зависима, а тогда можно выразить вектор $v - v = \sum \frac{a_i}{-a} v_i$, умеем выражать любой вектор — значит мы порождающая система.
- $2 \Rightarrow 4$. Пусть наша $\{v_i\}$ — ЛНЗ и порождающая, хотим доказать, что тогда она минимальная порождающая. Пусть это не так, тогда если она не минимальная порождающая, то убрав один вектор, мы сможем его получить при помощи других наших векторов \Rightarrow исходная система линейно зависима, противоречие.
- $4 \Rightarrow 2$. Пусть $\{v_i\}$ — ЛЗ. Тогда $\exists i: v_i = \sum_{j \neq i} a_j v_j$. Тогда можно выкинуть v_i , система уменьшится и останется порождающей (v_i заменяем на линейную комбинацию остальных), противоречие. Значит, $\{v_i\}$ — ЛНЗ.
- $2 \Rightarrow 3$. $\forall v \in V: v = \sum a_i v_i \Rightarrow \{v_i\} \cup \{v\}$ — ЛЗ.

□

Определение 1.15. V — векторное пространство над K .

V называется конечномерным, если \exists конечная порождающая система, т.е. $V = \langle v_1, v_2, \dots, v_n \rangle$.

Лемма. Из любой конечной порождающей системы $V = \langle v_1, v_2, \dots, v_n \rangle$ можно выбрать базис.

Доказательство. Во-первых, если она линейно независима, то все очевидно, вот и базис.

Иначе, пусть $\exists v_i = \sum_{j \neq i} a_j v_j$. Тогда заметим, что система никак не пострадает, если убрать v_i из системы: мы все равно можем его получить при помощи остальных векторов.

Теперь можно продолжить этот процесс до момента, когда эта система станет линейно независимой. Так как система была конечной, то этот процесс когда-либо закончится (например, если выкинем все вектора). □

Замечание. Пример пространства с пустым базисом: у множества $V = \{0\}$ базис равен \emptyset .

Следствие. В любом конечном пространстве есть базис.

Замечание. В любом пространстве есть базис.

Пример.

$$K[x] = \langle 1, x, x^2, \dots \rangle$$

$$K[[x]] = \langle ??? \rangle$$

У $K[[x]]$ есть базис, но на человеческом нельзя задать.

У \mathbb{R} тоже есть базис, но как его задать — вопрос.

Определение 1.16. Размерность пространства $\dim V$ — количество элементов в базисе.

Это хорошо, но непонятно, почему это определение корректное, т.е. почему во всех базисах пространства одинаковое количество элементов.

Теорема 1.5. Все базисы имеют поровну элементов.

Лемма (Лемма о линейной зависимости линейных комбинаций). Пусть $u_1, \dots, u_m \in \langle v_1, v_2, \dots, v_n \rangle$, $m > n$. Тогда u_1, \dots, u_m линейно зависима.

Доказательство.

Лемма (О замене). $\langle v_1, v_2, \dots, v_n \rangle = \langle \sum a_i v_i, v_2, \dots, v_n \rangle$, т.е. можно заменить элемент на линейную комбинацию элементов без изменения линейной оболочки, если $a_1 \neq 0$

Доказательство. $\sum a_i v_i, v_2, \dots, v_n \in \langle v_1, v_2, \dots, v_n \rangle$, это очевидное доказательство в одну сторону. А для другой стороны заметим, что $v_2, v_3, \dots, v_n \in \{v_1, v_2, \dots, v_n\}$, а $v_1 = \frac{(\sum a_i v_i) - a_2 v_2 - \dots - a_n v_n}{a_1}$ \square

Доказательство ЛЗЛК:

Рассмотрим u_1 . Если $u_1 = \bar{0}$, то система сразу линейно зависима, конец. Иначе можно представить $u_1 = \sum a_i v_i$, и $\exists i : a_i \neq 0$. По лемме произведем замену v_i на сумму. Получили $\langle v_1, \dots, v_{i-1}, u_1, v_{i+1}, \dots, v_n \rangle = \langle v_1, v_2, \dots, v_n \rangle$. Давайте продолжать подобную операцию: на k -ом шаге заменяем/выражаем $u_k = \sum_{v_i \text{ — не заменен}} a_i v_i + \sum_{i < k} b_i u_i$. Если все $a_i = 0$, то мы выражаем u_k через остальные u , т.е. получили линейную зависимость. Иначе будем там заменять, и через n шагов получим:

$u_{n+1}, \dots, u_m \in \langle v_1, v_2, \dots, v_n \rangle = \langle u_1, u_2, \dots, u_n \rangle$, т.е. умеем выражать остальные u через первые n , т.е. система всё же линейно зависима. \square

Из доказанной леммы очевидно следует теорема о равенстве количеств элементов во всех базисах одного пространства, а значит и корректность определения.

Пример. Рассмотрим $\mathbb{Z}/6\mathbb{Z}$. Пусть R — модуль над R .

$\{1\}$ — минимальная порождающая система. При этом, $\{2, 3\}$ — минимальная порождающая система.

Лемма. Пусть V — конечномерное пространство.

1. \forall ЛНЗ систему можно дополнить до базиса.
2. $V_1 \leq V_2 \Rightarrow \dim V_1 \leq \dim V_2$, причем $\dim V_1 = \dim V_2 \Rightarrow V_1 = V_2$.

Доказательство. Пусть $\dim V_1 = n$, v_1, \dots, v_k — ЛНЗ система. Тогда заметим, что $k \leq n$ по лемме о линейной зависимости.

Процесс: $\exists v \notin \langle v_1, \dots, v_k \rangle$. Положим $v_{k+1} = v$. Если v не существует, то v_1, \dots, v_k — базис. Причем, заметим, что v_1, \dots, v_{k+1} — ЛНЗ система.

Продолжаем данный процесс. Заметим, что данный процесс будет длиться не более $n - k$ шагов, так как, если размер станет $n + 1$, то система точно будет ЛЗ.

Докажем второй пункт. Рассмотрим v_1, \dots, v_k — базис V_1 . Заметим, что $\{v_i\}$ — ЛНЗ и каждый $v_i \in V_2$. Тогда $\{v_i\}$ можно дополнить до базиса $V_2 \Rightarrow k \leq \dim V_2$. \square

Замечание Напоминание. Пусть V — векторное пространство, причем $\dim V = n$, v_1, \dots, v_n — базис $V \Rightarrow \exists$ изоморфизм векторных пространств.

$$f: K^n \rightarrow V, \text{ причем } f\left(\begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}\right) = f\left(\begin{pmatrix} a_1 + b_1 \\ \vdots \\ a_n + b_n \end{pmatrix}\right) = \sum (a_i + b_i)v_i = \sum a_i v_i + \sum b_i v_i =$$

$$f\left(\begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}\right) + f\left(\begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}\right).$$

Плюс есть домножение на скаляр: $f\left(k \begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}\right) = kf\left(\begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}\right)$

Определение 1.17. $a \in \mathbb{C}$ называется алгебраическим, $\exists f \in \mathbb{Z}[x]$, такой что $f(a) = 0 \wedge f \neq 0$

Утверждение 1.6. a — алгебраическое $\Rightarrow \langle 1, a, a^2, \dots \rangle$ — конечномерное.

Доказательство. $\exists P = \sum_{i=0}^n k_i x^i$, такое что $k_n = 1, P(a) = 0$. Тогда $a^n = -\sum_{i=0}^{n-1} k_i a^i \in \langle 1, a, \dots, a^{n-1} \rangle$,
 $a^{n+1} = -\sum_{i=0}^{n-1} k_i a^{i+1} \in \langle 1, a, \dots, a^{n-1} \rangle$ (a^n выражается через первые n) и так далее для $\forall N > n$.
 $a^N \in \langle 1, a, \dots, a^{n-1} \rangle$ □

Утверждение 1.7. a, b — алгебраические. Тогда $\langle a^i b^k \rangle$ — конечномерное.

Доказательство. a — корень $f: \deg f = m$. b — корень $g: \deg g = n$.

Тогда $a^i \cdot b^k = \left(\sum_{j=0}^{m-1} k_j a^j\right) \left(\sum_{s=0}^{n-1} l_s b^s\right) = \sum \sum (k_j l_s) a^j b^s \Rightarrow \{a^j b^s\}_{\substack{j=0..m-1 \\ s=0..n-1}}$ — порождает $\langle \{a^i b^k\} \rangle$. □

Теорема 1.8. Алгебраические числа образуют кольцо. По факту хочется доказать: a, b — алгебраические $\Rightarrow a + b, ab$ — алгебраические.

Доказательство. \mathbb{C} — векторное пространство над \mathbb{Q} .

Докажем, что $a + b$ — алгебраическое: рассмотрим $1, a + b, (a + b)^2, (a + b)^3, \dots, (a + b)^i = \sum \binom{i}{k} a^k b^{i-k} \in V$, причем $\dim V = N$. Тогда $1, a + b, \dots, (a + b)^N$ — ЛЗ система. $\Rightarrow c_i \in \mathbb{Q} : \sum c_i (a + b)^i = 0 \Rightarrow a + b$ — корень $\sum c_i x^i = 0$ (ЛЗ система $\Rightarrow \sum c_i x^i \neq 0$). ab — аналогично. □

Пример. SF — последовательности фиб. типа. $SF = \{(a_1, a_2, \dots) \mid a_{i+1} = a_i + a_{i-1}\}$ — векторное пространство над \mathbb{R} . $\dim SF = 2$, причем $(1, 0, 1, 1, 2, 3, 5, 8, \dots)$ и $(0, 1, 1, 2, 3, 5, \dots)$ — Базис SF .

Координаты $(1, 1, 2, 3, \dots)$ в базисе, заданном сверху: $\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$.

При этом есть другой, хороший базис:

$$u_1 = (1, \varphi, \varphi^2, \varphi^3, \dots)$$

$$u_2 = \left(1, -\frac{1}{\varphi}, \left(-\frac{1}{\varphi}\right)^2, \dots\right)$$

Например, $u = au_1 + bu_2 \iff \begin{cases} 1 = a \cdot 1 + b \cdot 1 \\ 1 = a + \varphi + b \left(-\frac{1}{\varphi}\right) \end{cases} \rightsquigarrow \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} \text{ — вектор} \Rightarrow u_n = a\varphi^{n-1} + b\left(-\frac{1}{\varphi}\right)^{n-1}.$

2. Матрицы

Определение 2.1. Пусть R — кольцо, I, J — конечные множества.

Тогда матрица A над R — отображение $I \times J \rightarrow R$.

Обычно $I = \{1, \dots, m\}, J = \{1, \dots, n\}, (i, j) \mapsto a_{ij} \in R$.

Тогда матрица $m \times n: (a_{ij})_{\substack{i=1..m \\ j=1..n}}$

Определение 2.2. Множество матриц $M_{m,n}(R)$.

При $I = J$ мы называем квадратными $M_n(R)$.

Рассмотрим матрицу $A \in M_{m,n}$. Её можно разбить на n столбцов $(c_1 \mid c_2 \mid \dots \mid c_n), c_i \in K^m$ и m строчек: $\begin{pmatrix} r_1 \\ r_2 \\ \dots \\ r_m \end{pmatrix}, r_i \in {}^n K$.

Также заметим, что $M_{m,n}(K)$ — векторное пространство над K . Ясно, что $M_{m,1}(K) \cong K^m$ и $M_{1,m}(K) \cong {}^n K$.

Определение 2.3. Умножение матриц: $M_{m,n} \times K^n \rightarrow K^m: (a_{ij}, \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}) \mapsto \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_m \end{pmatrix}$, где $y_i = a_{i1}x_1 + a_{i2}x_2 + \dots + a_{in}x_n = \sum_{k=1}^n a_{ik}x_k$.

Можно определить умножение строки на столбец: $(a_1 \ a_2 \ \dots \ a_m) \cdot \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \rightsquigarrow \sum a_i x_i$. Тогда умножение матрицы на столбец можно записать как $\begin{pmatrix} r_1 \\ r_2 \\ \vdots \\ r_m \end{pmatrix} \cdot X \rightsquigarrow \begin{pmatrix} r_1 \cdot X \\ r_2 \cdot X \\ \vdots \\ r_m \cdot X \end{pmatrix}$, где r_i — строчки.

Тогда заметим, что умножение матриц: $A \cdot B = (Ac_1 \ Ac_2 \ \dots \ Ac_l)$.

Пример .СЛУ. Системы линейных уравнений можно записывать как матрицу. Дальше я не успел.

Замечание. $A \in M_{m,n}(K)$. Рассмотрим $\mathcal{A}: K^n \rightarrow K^m, X \mapsto A \cdot X$.

Утверждение 2.1. \mathcal{A} — линейное отображение.

Доказательство. $\mathcal{A}(X + Y) = A \cdot X + A \cdot Y \quad \forall x, y, \mathcal{A}(kX) = kA \cdot X, k \in K$. □

Однородная СЛУ: $AX = 0$. $A = (c_1 \ c_2 \ \dots \ c_n)$. Эта система имеет только тривиальное решение $x = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \iff c_1, \dots, c_n$ — ЛНЗ. Тогда заметим, что если $n > m$, то $AX = 0$ имеет

нетривиальное решение.

2.1. Структура линейных отображений

Пример. $V = R^2$. Поворот вокруг O — линейное отображение. Симметрия относительно прямой — линейное отображение, если $0 \in l$. Проекция на l — линейное отображение.

Свойства. 1. $\mathcal{A}(0) = 0, x = 0 \Rightarrow \mathcal{A}(0) = 0$.

2. \mathcal{A} — инъекция $\iff \mathcal{A}(x) = 0 \Rightarrow x = 0$.

3. x_1, x_2, \dots, x_n — ЛЗ $\Rightarrow \mathcal{A}(x_i)$ — ЛЗ.

3'. \mathcal{A} — инъекция: $\{x_i\}$ — ЛНЗ $\Rightarrow \{\mathcal{A}(x_i)\}$ — ЛНЗ.

4. u_1, u_2, \dots, u_n — базис U . $v_1, v_2, \dots, v_n \in V$. Тогда $\exists! \mathcal{A}: U \rightarrow V$ такое что $\mathcal{A}(u_i) = v_i$.

Доказательство. 1. $\mathcal{A}(0) = \mathcal{A}(0 + 0) = \mathcal{A}(0) + \mathcal{A}(0)$

2. $\Rightarrow: \mathcal{A}$ — инъекция, $\mathcal{A}(x) = 0, \mathcal{A}(0) = 0 \Rightarrow x = 0$.

\Leftarrow : От противного, пусть $x \neq y \in U: \mathcal{A}(x) = \mathcal{A}(y) \Rightarrow \mathcal{A}(x) - \mathcal{A}(y) = \mathcal{A}(x - y) = 0 \Rightarrow x - y = 0$. Противоречие.

3. $\sum a_i x_i = 0 \implies \sum a_i \mathcal{A}(x_i) = \sum \mathcal{A}(a_i x_i) = \mathcal{A}(\sum a_i x_i) = \mathcal{A}(0) = 0$.

3'. Пусть $0 = \sum a_i \mathcal{A}(x_i) = \mathcal{A}(\sum a_i x_i) \implies \sum a_i x_i = 0 \Rightarrow a_i = 0$.

4. Определим \mathcal{A} : пусть $u \in U$. $\exists! \{a_i\}: u = \sum a_i u_i$. Положим, $\mathcal{A}(u) = \sum a_i v_i$. \mathcal{A} — линейно (очевидно/упражнение).

Единственность: пусть $\mathcal{A}_2(u_i) = v_i$, тогда по линейности $\mathcal{A}_2(\sum a_i u_i) = \sum a_i \mathcal{A}_2(u_i) = \sum a_i v_i = \mathcal{A}(\sum a_i u_i)$.

□

Определение 2.4. $\mathcal{A}: U \rightarrow V$ — линейное отображение.

Тогда $\ker \mathcal{A} = \{u \in U \mid \mathcal{A}(u) = 0\}$ — ядро \mathcal{A} . $\operatorname{Im} \mathcal{A} = \{v \in V \mid \exists u: \mathcal{A}(u) = v\}$.

Свойства. 1. $\ker \mathcal{A} \leq U, \operatorname{Im} \mathcal{A} \leq V$.

2. $\operatorname{Im} \mathcal{A} = V \iff \mathcal{A}$ — сюръекция.

3. $\ker \mathcal{A} = \{0\} \iff \mathcal{A}$ — инъекция.

Доказательство. 1. Нам нужно собственно проверить замкнутость $\ker \mathcal{A}$. Пусть $x, y \in \ker \mathcal{A} \Rightarrow \mathcal{A}(x + y) = \mathcal{A}(x) + \mathcal{A}(y) = 0$ по определению ядра. Осталось проверить замкнутость домножения на скаляр. Ну действительно, пусть $x \in \ker \mathcal{A} \Rightarrow \mathcal{A}(kx) = k \cdot \mathcal{A}(x) = 0$.

$\operatorname{Im} \mathcal{A} \leq V$ аналогично. Пусть $X, Y \in \operatorname{Im} \mathcal{A} \Rightarrow \exists x, y \in U: \begin{cases} \mathcal{A}(x) = X \\ \mathcal{A}(y) = Y \end{cases} \Rightarrow \mathcal{A}(x + y) = X + Y$.

Замкнутость по домножению на скаляр: пусть $x \in \operatorname{Im} \mathcal{A} \Rightarrow \exists x \in U: \mathcal{A}(x) = X \Rightarrow \mathcal{A}(kx) = kX$.

2. Это абсолютно тривиально — просто перефразирования одного и того же: если достигаются все значения, то у каждого значения хотя бы один достигающий его аргумент и наоборот.

3. \Leftarrow Очевидно, так как тогда только $\mathcal{A}(0) = 0$.

\Rightarrow Предположим от противного: $x \neq y \in U : \mathcal{A}(x) = \mathcal{A}(y) \Rightarrow \mathcal{A}(x-y) = 0 \Rightarrow 0 \neq x-y \in \ker \mathcal{A}$.
Противоречие.

□

Теорема 2.2 (О ядре и образе). \mathcal{A} — линейное отображение.

1. \exists базис $u_1, u_2, \dots, u_k, u_{k+1}, u_n$. Причем u_1, \dots, u_k — базис $\ker \mathcal{A}$, а $\mathcal{A}(u_{k+1}), \dots, \mathcal{A}(u_n)$ — базис $\text{Im } \mathcal{A}$.
2. $\dim(\ker \mathcal{A}) + \dim(\text{Im } \mathcal{A}) = \dim U$.

Доказательство. Рассмотрим базис u_1, u_2, \dots, u_k — базис $\ker \mathcal{A}$. По лемме эту систему можно дополнить до базиса U . Рассмотрим u_{k+1}, \dots, u_n из нового базиса.

Хотим доказать, что $\mathcal{A}(u_{k+1}), \dots, \mathcal{A}(u_n)$ — базис $\text{Im } \mathcal{A}$. Докажем по определению, доказав линейную независимость и порождение всех векторов в пространстве.

- ЛНЗ-ть: Пусть $\sum a_{k+i} \mathcal{A}(u_{k+i}) = 0 \Rightarrow \mathcal{A}(\sum a_{k+i} u_{k+i}) = 0 \Rightarrow \sum a_{k+i} u_{k+i} \in \ker \mathcal{A} \Rightarrow \exists a_1, a_2, \dots, a_k :$
 $\sum a_{k+i} u_{k+i} = \sum_{i=1}^k (-a_i) u_i \Rightarrow \sum_{i=1}^n a_i u_i = 0$. Противоречие, так как u_1, u_2, \dots, u_n — базис в U .
- Порождение: Возьмём какой-нибудь $u \in U$. Докажем, что $\mathcal{A}(u)$ выражается через базис. Разложим u через базис: $u = \sum_{i=1}^n a_i u_i \Rightarrow \mathcal{A}(u) = \mathcal{A}\left(\sum_{i=1}^n a_i u_i\right) = \mathcal{A}\left(\sum_{i=1}^k a_i u_i\right) + \sum_{i=k+1}^n a_i \mathcal{A}(u_i)$.
 Но $\mathcal{A}\left(\sum_{i=1}^k a_i u_i\right) = 0$, так как оно лежит в ядре. Значит действительно $\mathcal{A}(u) = \sum_{i=k+1}^n a_i \mathcal{A}(u_i)$.

□

Определение 2.5. Пусть U, V — векторные пространства над полем K .

Тогда $U \oplus V := U \times V$ как множества. То есть $(u_1, v_1) + (u_2, v_2) = (u_1 + u_2, v_1 + v_2)$, $k(u, v) := (ku, kv)$.

Замечание. Пусть $\begin{matrix} u_1, \dots, u_n & \text{— Базис } U \\ v_1, \dots, v_m & \text{— Базис } V \end{matrix}$, $\tilde{v}_i = (0, v_i)$, $\tilde{u}_i = (0, u_i)$,

Тогда $\{\tilde{u}_i\} \cup \{\tilde{v}_i\}$ — Базис $U \oplus V$.

Доказательство. $\forall (u, v) \in U \oplus V : \exists! (a_i) \exists! (b_i) (u, v) = (\sum a_i u_i, \sum b_i v_i)$.

$(u, 0) = (\sum a_i u_i)$, $(0, v) = (\sum b_i v_i)$.

□

Замечание. $i_u : U \rightarrow U \oplus V$, $u \mapsto (u, 0)$, i_v — аналогично. Инъективный гомоморфизм векторных пространств.

$P_u : U \oplus V \rightarrow U$, $(u, v) \mapsto u$ — проекция. $\text{Im } P_u = U$, $\ker P_u = \text{Im } i_v$.

Диаграмма прямой суммы: $U \xleftarrow[i_u]{P_u} U \oplus V \xleftarrow[i_v]{P_v} V$. $P_u i_u = \text{id}_u$, $P_v i_v = \text{id}_v$, $P_v i_u = 0_v$, $P_u i_v = 0_u$,
 $i_u P_u + i_v P_v = ???$

Теорема 2.3 (Формулаа Грассмана). Пусть $U, V \leq W$, U, V — конечномерные.

$\dim(U + V) = \dim U + \dim V - \dim(U \cap V)$

Доказательство. Построим линейное $f: U \oplus V \rightarrow W, (u, v) \mapsto u+v$. f — линейное (очев/упражнение).

Заметим, что $\text{Im } f = U + V, \ker f = \{(u, -u) \mid \begin{smallmatrix} u \in U \\ -u \in V \end{smallmatrix}\} = \{(u, -u) \mid u \in U \cap V\}$.

Очевидно, что $\ker f \cong U \cap V \implies \dim(\ker f) = \dim(U \cap V)$. А по теореме о размерности ядра и образа: $\dim V + \dim U = \dim(U \oplus V) = \dim(U + V) + \dim(U \cap V)$ \square

Пример. $K^n, U = \left\{ \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \mid a_1x_1 + \dots + a_nx_n = 0 \right\}$ — гиперплоскость $\dim U = n - 1$.

СЛУ — m уравнений, m гиперплоскостей — u_1, u_2, \dots, u_m . Ответ — $\bigcap_{i=1}^n u_i$.

$\dim u_1 = n - 1. \dim(u_1 \cap u_2) = \dim u_1 + \dim u_2 - \dim(u_1 + u_2) \geq n - 1 + n - 1 - n \geq n - 2$. Можно продолжить процесс.

Следствие. Множество решений однородной СЛУ (n неизвестных, m уравнений) — пространство размерности $\geq n - m$.

Замечание. Аналогия $(+, \cap)$ с (\cup, \cap) — неполная: $(V_1 + V_2) \cap V_3 \neq (V_1 \cap V_3) + (V_2 \cap V_3)$, пример: три прямые на плоскости.

Пусть $A \in M_{m,n}(K), A = (a_{ij})_{\substack{i=1..m, \\ j=1..n}}, \mathcal{A}: K^n \rightarrow K^m$
 $x \mapsto A \cdot x$ — линейное отображение.

$K^n = \langle e_1, \dots, e_n \rangle, K^m = \langle \tilde{e}_1, \dots, \tilde{e}_m \rangle$, где e_i — вектор нулей с 1 на i строчке. Тогда $Ae_j = \begin{pmatrix} a_{1j} \\ a_{2j} \\ \vdots \\ a_{mj} \end{pmatrix}$.

Тогда можно сказать, что $A = (\mathcal{A}(e_1) \mid \mathcal{A}(e_2) \mid \dots \mid \mathcal{A}(e_n))$

Следствие. $A, B \in M_{m,n}(K). \mathcal{A}, \mathcal{B}$ — линейные отображения, $\mathcal{A} = \mathcal{B} \implies A = B$.

Утверждение 2.4. $A \in M_{m,n}(K), \mathcal{A}$ — соответствующее отображение.

$\ker \mathcal{A}$ — множество решений однородной СЛУ с матрицей A

$\text{Im } \mathcal{A}$ — линейная оболочка столбцов A .

Доказательство. $A = \left(C_1 \mid C_2 \mid \dots \mid C_n \right) = \left(\mathcal{A}(e_1) \mid \mathcal{A}(e_2) \mid \dots \mid \mathcal{A}(e_n) \right)$

$\langle C_1, C_2, \dots, C_n \rangle = \langle \{Ae_i\} \rangle = \text{Im } \mathcal{A}. \sum a_i \mathcal{A}(e_i) = \mathcal{A}(\sum a_i e_i) = \mathcal{A}(V). V$ — вектор $\in K^n$. \square

Определение 2.6. $A = \left(C_1 \mid C_2 \mid \dots \mid C_n \right)$.

$\dim \langle C_1, \dots, C_n \rangle$ — называется рангом матрицы.

Обозначение $\text{rank } A, \text{rk } A, \text{rg } A$.

При $n = m$ $n - \text{rk } A$ называется дефектом матрицы. Дефект $\dim \ker A$.

Теорема 2.5 (Принцип Дирихле для векторных пространств). $\mathcal{A}: V \rightarrow V$ — линейное отображение. V — конечномерное.

Тогда \mathcal{A} — инъекция $\iff \mathcal{A}$ — сюръекция.

Доказательство. $\dim V = n$, \mathcal{A} — инъекция $\iff \ker \mathcal{A} = 0 \iff \dim \ker A = 0 \iff \dim \operatorname{Im} A = n - 0 = n \iff \operatorname{Im} A = V \iff \mathcal{A}$ — сюръекция. \square

Определение 2.7. Неоднородная система: $AX = B$, $A \in M_{m,n}(K)$, $B \in K^m$.

Теорема 2.6. Решение неоднородной и соответствующей ей однородной системы связаны:

Доказательство. Пусть X_0 — решение $AX = B$, тогда $AX = B \wedge AX_0 = B \iff A(X - X_0) = 0 \iff x - x_0 \in \ker \mathcal{A}$ — решения соответствующей однородной A .

$x = x_0 + v$, $v \in \ker \mathcal{A}$. Множество решений $x_0 + \ker \mathcal{A} = x_0 + \ker A = x_0 + \mathcal{A}^{-1}\{0\}$.

$\mathcal{A}^{-1}(\{AX_0\}) = X_0 + \mathcal{A}^{-1}\{0\}$. \square

Теорема 2.7 (Альтернатива Фредгольма). $\forall n = m$. СЛУ: n уравнений, n неизвестных, $AX = B$. Пусть A — фиксировано, B — нефиксировано.

Тогда верно одно из двух:

1. однородное СЛУ имеет только тривиальное решение и неоднородное СЛУ имеет единственное решение.
2. $AX = 0$ имеет бесконечно много решений, тогда 0 или бесконечное множество решений.

Теорема 2.8. $A \in M_{n,m}(K)$, $B \in M_{l,n}(K)$. Причем $K^m \xrightarrow{B} BK^n \xrightarrow{A} K^l$.

Рассмотрим $C = A \cdot B$, $C: K^m \rightarrow K^l$. $C := A \cdot B$, тогда C — отображения домножения C .

Доказательство. Докажем, что $C_1(X) = (A \cdot B) \cdot X$, $C(X) = A \cdot (B \cdot X)$. Достаточно проверить для какого-то базиса K^m .

e_i — все нули, но на i -ой строчке единица, без волны в K^m , с — в K^n . Тогда $Be_i = \begin{pmatrix} B_{1i} \\ B_{2i} \\ \vdots \\ B_{ni} \end{pmatrix} = \sum_k b_{ki} \tilde{e}_k$.

Тогда $A(Be_i) = A(\sum b_{ki} \tilde{e}_k) = \sum b_{ki} (A\tilde{e}_k) = \sum b_{ki} \begin{pmatrix} a_{1k} \\ a_{2k} \\ \vdots \\ a_{lk} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sum_k a_{1k} b_{ki} \\ \sum_k a_{2k} b_{ki} \\ \vdots \\ \sum_k a_{lk} b_{ki} \end{pmatrix}$, где i — фиксированный столбец. \square

ный столбец.

Следствие. Умножение матриц ассоциативно:

$A \in M_{k,l}(K)$, $B \in M_{l,m}(K)$, $C \in M_{m,n}(K)$.

Тогда $(AB)C = A(BC)$.

Определение 2.8. При $m = n$,

$M_n(K)$ — кольцо квадратных матриц. Ассоциативное, но не коммутативное кольцо.

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

2.2. Матрица линейного отображения

U, V — векторные пространства над K . $\mathcal{A}: U \rightarrow V$ — линейное. u_1, \dots, u_n — базис U , v_1, \dots, v_n — базис V .

$\mathcal{A}(u_i) \in V \Rightarrow \mathcal{A}(u_i)$ — линейная комбинация $\{v_i\}$.

Тогда (a_{ij}) — матрица линейного отображения \mathcal{A} в базисах $\{u_i\}, \{v_i\}$. $A = [\mathcal{A}]_{\{u_i\}, \{v_i\}}$. Столбцы A — столбцы координат $\mathcal{A}(u_i)$ в базисе $\{v_i\}$.

Утверждение 2.9. $u \in U$, u — столбец координат в базисе $\{u_i\}$.

Тогда $A \cdot u$ — столбец координат $\mathcal{A}(u)$ в базисе $\{v_i\}$.

Доказательство. Для u_i это так по определению, а для остальных векторов по дистрибутивности/линейности. \square

Замечание. $\{u_i\}$ задает изоморфизм $u \xrightarrow{f_u} K^n, v \xrightarrow{f_v} K^m$.

$$\begin{array}{ccc} U & \xrightarrow{\mathcal{A}} & V \\ f_u \downarrow & & \downarrow f_v \\ K^n & \xrightarrow{A} & K^m \end{array}$$

2.3. Матрица перехода и формулы пересчета

V — векторное пространство. id_V — линейное. $\text{id}_V: V \rightarrow V$, $\{v_i\}$ — базис. $[\text{id}]_{\{v_i\}, \{u_i\}} = \begin{pmatrix} 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & 1 \end{pmatrix} = E_n$. Причем E_n — единица в кольце матриц.

Пусть теперь $\{u_i\}, \{v_i\}$ — базисы V . Тогда $[\text{id}]_{\{v_i\}, \{u_i\}} = C = (c_{ij})$. $u_i = \sum_j c_{ji} v_{ji}$. $(u_1, \dots, u_n) = (v_1, \dots, v_j) \cdot C$.

$$x \in V, x = \sum a_i u_i, x = \begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} = (x)_{u_i}.$$

$$\chi := (u_1 \ \dots \ u_n) \cdot X = ???$$

C — матрица перехода.

Замечание. • $C_{\{u_i\}, \{v_i\}} = E$

• $\{u_i\}, \{v_i\}, \{w_i\}$ — базисы. Тогда $C_{\{u_i\}, \{w_i\}} = C_{\{u_i\}, \{v_i\}} \cdot C_{\{v_i\}, \{w_i\}}$.

• $C_1 = C_{\{u_i\}, \{v_i\}}, C_2 = C_{\{v_i\}, \{u_i\}}$.
 $C_1 \cdot C_2 = C_2 \cdot C_1 = E$. C_1, C_2 — взаимобратные.

Пусть $\mathcal{A}: U \rightarrow V$, U, V — векторное пространства над K .

Пусть e_i, f_i — базисы U и V , тогда существует матрица $A = [\mathcal{A}]_{\{e_i\}, \{f_i\}}$

Причем важный момент, что если бы было два отображения: $U \xrightarrow{A} V \xrightarrow{B} W$, причем $\{e_i\}, \{f_i\}, \{g_i\}$ — базисы U, V, W соответственно. Тогда $[\mathcal{BA}]_{\{e_i\}, \{g_i\}} = [\mathcal{B}]_{\{f_i\}, \{g_i\}} \cdot [\mathcal{A}]_{\{e_i\}, \{f_i\}}$.

Тогда пусть V — векторное пространство, тогда $[\text{id}_V]_{\{e_i\}, \{f_i\}} = C$ — матрица перехода от e_i к f_i ,

$x \in V$ — координаты относительно $\{e_i\} \implies C \cdot X$ — координаты x относительно $\{f_i\}$.

$$[\text{id}]_{\{e_i\}, \{e_i\}} = E = \begin{pmatrix} 1 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots \\ 0 & \dots & 1 \end{pmatrix}. EA = A, AE = A.$$

$[\text{id}]_{\{f_i\}, \{e_i\}} = C^{-1}$, $CC^{-1} = C^{-1}C = E$. Матрица перехода — обратимы.

Определение 2.9. V — векторное пространство над K .

$A: V \rightarrow V$ называется линейным оператором.

Множество операторов на V — кольцо относительно $(+, \circ)$. $(A + B)(V) := A(V) + B(V) \quad \forall v \in V$.

$C \circ (A + B) = C \circ A + C \circ B$ — из линейности C .

Определение 2.10. $\text{End}(V)$ — эндоморфизм, $\dim V = b \implies \text{End } V \cong M_n(K)$.

Так как $[A + B]_{\{e_i\}} = [A]_{\{e_i\}} + [B]_{\{e_i\}}$.

$[A \circ B]_{\{e_i\}} = [A]_{\{e_i\}} \circ [B]_{\{e_i\}}$. Говоря об операторах, будем писать $[A]_{\{e_i\}}$.

$(M_n(K))^*$ — группа обратимых матриц, обозначение $GL_n(k), GL(b, k)$.

Пример. $GL_1(K) = K^* = K \setminus \{0\}$.

$$\begin{array}{ccc} A: & U & \rightarrow V \text{ — линейно} \\ & \{e_i\} & \{f_i\} \\ & \{e'_i\} & \{f'_i\} \end{array}$$

Пусть $A = [A]_{\{e_i\}, \{f_i\}}$. Чему тогда равно $[A]_{\{e'_i\}, \{f'_i\}} = ?$

$$U(\{e'_i\}) \xrightarrow{\text{id}} U(\{e_i\}) \xrightarrow{A} V(\{f_i\}) \xrightarrow{\text{id}} V(\{f'_i\}).$$

Тогда $[A]_{\{e'_i\}, \{f'_i\}} = [\text{id}_v \circ A \circ \text{id}_u]_{\{e'_i\}, \{f'_i\}} = [\text{id}_v]_{\{f_i\}, \{f'_i\}} \cdot [A]_{\{e_i\}, \{f_i\}} \cdot [\text{id}_u]_{\{e'_i\}, \{e_i\}} = CA \cdot D^{-1}$ где C — матрица перехода от f_i к f'_i , D — матрица перехода от e_i к e'_i .

Тогда:

$$A_{\text{new}} = CAC^{-1}.$$

A, B — квадратные обратимые матрицы, тогда $B = BAA^{-1}$.

Теорема 2.10 (Канонический вид линейного отображения). $A: V \rightarrow U$ — линейное, V — векторное пространство над K .

Тогда \exists базис $\{e_i\}$ в V , базис $\{f_i\}$ в U , $r \in \mathbb{Z}_{\geq 0}$, такие что $[A]_{\{e_i\}, \{f_i\}} = \left| \begin{array}{c|c} E_r & 0 \\ \hline 0 & 0 \end{array} \right|$, где E_r — единичная матрица размера r .

Доказательство. Выберем базис из теоремы о ядре и образа. $v_1, \dots, v_k, v_{k+1}, \dots, v_n$ — базис V , причем v_1, \dots, v_k — базис $\ker A \leq V$, $A(v_{k+1}), \dots, A(v_n)$ — Базис $\text{Im } A \leq U$.

На самом деле рассмотрим базис $v_{k+1}, \dots, v_n, v_1, v_2, \dots, v_k$. Теперь $\forall i = 1..n-k$ положим $A(v_k + i) = u_i$. u_1, u_2, \dots, u_{n-k} — базис $\text{Im } A \leq U$ — ЛНЗ.

$u_1, u_2, \dots, u_{n-k}, \dots, u_n$ — базис U (дополнили до базиса).

Тогда для $A(v_{k+i}) = u_i = 0u_1 + 0u_2 + \dots + 1 \cdot u_i + 0 \dots + 0 \cdot u_m \quad \forall i = 1..(n-k)$.

$(v_l) = 0 \quad \forall l = 1..k$.

$$\text{Значит столбцы } [A]_{\{v_{k+1}, \dots, v_n, v_1, \dots, v_k\} \{u_i\}} = \left| \begin{array}{c|c} E_r & 0 \\ \hline 0 & 0 \end{array} \right|$$

□

Замечание. $A \in M_{m,n}(K)$, $\text{rk } A = r$, \exists обратимые матрицы C, D : $\left| \begin{array}{c|c} E_r & 0 \\ \hline 0 & 0 \end{array} \right|$, $\text{rk}(A) = \text{rk}(A') = r \implies A' = \tilde{C}A\tilde{D}$

Определение 2.11. $A \in M_{m,n}(K)$, транспонированная матрица $A^T \in M_{n,m}(K)$ $(A^T)_{i,j} = (A)_{j,i} \quad \begin{matrix} \forall i=1..n \\ \forall j=1..m \end{matrix}$

Свойства. 1. $(A^T)^T = A$.

$$2. (A+B)^T = A^T + B^T$$

$$3. (AB)^T = B^T \cdot A^T$$

$$4. (A^{-1})^T = (A^T)^{-1}$$

Доказательство. 1, 2 — очевидно.

$$3. ((AB)^T)_{i,j} = (AB)_{ji} = \sum_{k=1}^l a_{jk}b_{ki}.$$

$$(B^T \cdot A^T)_{ij} = \sum_{k=1}^l (B^T)_{ik}(A^T)_{kj} = \sum_{k=1}^l b_{ki} \cdot a_{jk} \text{ — тоже самое.}$$

$$4. \text{ следует из 3 и } E^R = E.$$

□

Определение 2.12. $A \in M_{m,n}(K)$. Строчный ранг A — это $\dim \langle r_1, r_2, \dots, r_m \rangle$, где $A = \begin{pmatrix} \frac{1}{r_2} \\ \vdots \\ r_m \end{pmatrix}$.

Обозначение $\text{rk}_r(A)$.

Теорема 2.11 (Свойства ранга). 1. $\text{rk } A = \text{rk}_A A$, $\text{rk } A = \text{rk } A^T$, $A \in M_{n,n}(K)$.

$$2. \text{rk}(AB) \leq \min(\text{rk } A, \text{rk } B).$$

$$3. \text{rk}(A+B) \leq \text{rk}(A) + \text{rk}(B)$$

$$2') A \text{ — обратима} \implies \text{rk } AB = \text{rk } B, \text{rk } BA = B.$$

$$4. A \in M_n(K) \text{ } A \text{ — обратима} \iff \text{rk } A = n.$$

Доказательство. 4) A — обратима \iff соответственно \mathcal{A} — инъективно и сюръективно $\iff \mathcal{A}$ — сюръекция $\iff \text{Im } \mathcal{A} = K^n \iff \text{rk } \mathcal{A} = n, \dim(\text{Im } \mathcal{A}) = n$.

$$1. \text{rk } A = r \implies \exists C, D \text{ — обратимые, такие, что } CAD = \left| \begin{array}{c|c} E_r & 0 \\ \hline 0 & 0 \end{array} \right|. \text{ Тогда } (CAD)^T = D^T A^T C^T =$$

$$\left| \begin{array}{c|c} E_r & 0 \\ \hline 0 & 0 \end{array} \right| \implies \text{rk } A^T = r.$$

То есть $\text{rk } A = \text{rk } A^T = \text{rk } A$, то есть строчки $A \leftrightarrow$ столбцы A^T .

$$2. \text{rk } AB = \dim(\text{Im}(AB)) = \dim\{AB \cdot x \mid x \in K^n\} \leq \dim\{AY \mid Y \in K^m\}.$$

$$\text{rk } AB = \dim(\text{Im } AB) = \dim(\text{Im } A \mid_{\text{Im } B}) \leq \dim(\text{Im } B)$$

2') A — обратимый $\exists A^{-1}$. $\text{rk}(AB) \leq \text{rk } B$ по 2.

$$\text{rk } B = \text{rk}(A^{-1}(AB)) \leq \text{rk } AB \text{ по 2.} \implies \text{rk } AB = \text{rk } B.$$

3. $\text{rk}(A + B) = \dim\{(A + B)X \mid X \in U\} = \dim\{AX + BX \mid x \in U\} \leq \dim\{Ax + By \mid x, y \in U\} =$
 $\dim(\text{Im } A + \text{Im } B) \stackrel{\Gamma_{\text{расс.}}}{\leq} \dim \text{Im } A + \dim \text{Im } B = \text{rk } A + \text{rk } B.$

□

Определение 2.13. $\mathcal{A}: K^n \rightarrow K^n$ — линейный оператор.

\mathcal{A} называется элементарным, если \mathcal{A} — обратим и $\exists i_0, j_0: (\mathcal{A}(x))_i = x_i, i \neq i_0$. А $(\mathcal{A}(x))_{i_0} = x_{i_0} + kx_{j_0}$,

Соответствующая матрица — матрица элементарного преобразования.

Разберем случаи:

1. $i_0 \neq j_0 \quad \forall k \in K$ формула задает обратное преобразование.

$$t_{i_0, j_0}(k) \text{ — трансвекция: } \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ v_{i_0} \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ v_{i_0} + x_{j_0} \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

Матрица трансвекции — единичка, на позиции $(a)_{i_0 j_0}$ стоит 1.

2. $i_0 = j_0$. $(\mathcal{A}x)_{i_0} = (k + 1)x_{i_0} = k \cdot x_{i_0}$ — обратимо, если $e \neq 0$ (в общем случае $e \notin K^*$). $m_{i_0}(l)$ — дилатация, $m_{i_0}^{-1}(l) = m_{i_0}(\frac{1}{l})$.

Матрица — единичная, но на $(a)_{i_0 j_0} = l$.

Утверждение 2.12. 1. $T_{ij}(a) \cdot A$ получится из A прибавлением к i -ой строке j -ой строки, умноженной на a .

2. $M_i(a) \cdot A$ тоже самое, но умножением i -ой строки на a .

3. $A \cdot M_i(a)$ тоже самое, но со столбцом.

4. $A \cdot T_{ij}(a)$, прибавлением к j -му столбцу i -го столбца, умноженного на a .

Доказательство. 1, 2 следует из того что $T_{ij}(a) (c_1 \mid c_2 \mid \dots \mid c_n) = (T_{ij}(a)c_1 \mid T_{ij}(a)c_2 \mid \dots \mid T_{ij}(a)c_n)$ и тоже для m_i .

А для столбцов 1, 2 — это определения элементарного преобразования 3, 4. Ну там можно транспонировать. □

Замечание. E — элементарная матрица $\implies \text{rk}(EA) = \text{rk}(A) = \text{rk}(AE)$, по свойству 2' ранга, так как E — обратима \iff элементарные преобразования матрицы не меняют их ранга.

Следствие. Алгоритмическое определение ранга: приведем A элементарными преобразованиями к виду трапеции (результат Гаусса). Тогда количество ненулевых строчек — ранг матрицы.

Замечание. Элементарное преобразование 3-го типа. $S_{ij} :$

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_i \\ \vdots \\ x_j \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_j \\ \vdots \\ x_i \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \text{ Матрица } E, \text{ где вместо}$$

единицы на s_{ii} стоят единицы на s_{ij} и s_{ji} .

$$s_{ij} = m_j(-1)t_{ij}(1)t_{ji}(-1)t_{ij}(1).$$

Теорема 2.13. A — матрица:

1. $\exists e_1, \dots, e_k$ — элементарные, такие что $e_1 \cdot \dots \cdot e_k \cdot A$ — имеет трапецевидный вид.
2. $A \in GL_n(K) \implies \exists e_1, \dots, e_k$ — элементарные, такие, что $e_1 \cdot \dots \cdot e_k \cdot A = E$.
- 2') $A \in GL_n(K), \exists e_1, \dots, e_k \quad A = e_1 \cdot \dots \cdot e_k$.
3. $\exists e_1, \dots, e_k$ — элементарные $\exists f_1, \dots, f_l$ — элементарные, такие что $e_1 \dots e_k \cdot A \cdot f_1 \dots f_l =$
 $\left| \begin{array}{c|c} E_r & 0 \\ \hline 0 & 0 \end{array} \right|$.

Доказательство. $2 \rightarrow 2'$: $A \in GL_n(K) \exists A^{-1} \in GL(n, K)$ по пункту 2 $\exists e_1, \dots, e_k : e_1 \cdot e_2 \cdot \dots \cdot e_k A^{-1} = E$.

$2 \implies 3$: Знаем, что \exists обратимые C, D : $CAD = \left| \begin{array}{c|c} E_r & 0 \\ \hline 0 & 0 \end{array} \right|$. По пункту 2 C, D представимы элементарными преобразованиями.

1. $A \in M_{m,n}(K)$. Индукция по n .

База: $n = 1$. Упражнение или смотри дальше.

Переход: $n \rightarrow n + 1$. $A = (a_{ij})_{\substack{i=1..m \\ j=1..n+1}}$

1 случай. $a_{11} \neq 0$, применим $t_{21}(-\frac{a_{21}}{a_{11}}), t_{31}(-\frac{a_{31}}{a_{11}}), \dots, t_{m1}(-\frac{a_{m1}}{a_{11}})$. После домножения получим: первую строчку, в последующих в первом столбце ноль, а дальше получилась матрица с размерностью метшей на 1.

По индукционному переходу $\exists e_1, \dots, e_k$ — элементарные, $e_1 \dots e_k A$ = матрица трапеционного вида. e_i можно дополнить до нашей матрицы: $\left| \begin{array}{c|c} 1 & 0 \\ \hline 0 & e_i \end{array} \right|$.

Второй случай: $a_{11} = 0$, но $\exists k : a_{k1} \neq 0$. Поменяем две строчки местами.

Третий случай: весь первый столбец — нули. Забьем на него и делаем шаг индукции как в п.1. □