# Линейная алгебра

# Дима Трушин

# Семинар 5

#### Ранг системы векторов

Пусть V – некоторое векторное пространство. Системой векторов называется последовательность  $(v_1, \ldots, v_k)$  из векторов V, в которой векторы  $v_i$  могут повторяться.

По определению рангом системы  $(v_1, \ldots, v_k)$  называется максимальное количество линейно независимых векторов в этой системе. Ранг такой системы будет обозначаться  $\mathrm{rk}(v_1, \ldots, v_k)$ .

**Утверждение.** Если  $(v_1, \ldots, v_k)$  – некоторая система векторов в векторном пространстве V, то  $\mathrm{rk}(v_1, \ldots, v_k) = \dim \langle v_1, \ldots, v_k \rangle$ .

## Матричный ранг

Пусть  $A \in \mathrm{M}_{m\,n}(\mathbb{R})$  – некоторая матрица. Сейчас я определю пять разных определений ранга матрицы. Все эти ранги между собой совпадают и полученная величина будет просто называться рангом матрицы A и обозначаться  $\mathrm{rk}\,A$ .

**Определение.** Пусть  $A_1, \ldots, A_n \in \mathbb{R}^m$  – столбцы матрицы A, то есть  $A = (A_1 | \ldots | A_n)$ . Тогда столбцовым рангом матрицы A называется ранг системы  $(A_1, \ldots, A_n)$ , то есть  $\mathrm{rk}_{\mathtt{столб}} A = \mathrm{rk}(A_1, \ldots, A_n)$ .

**Определение.** Пусть  $A_1, \ldots, A_m \in \mathbb{R}^n$  – строки матрицы A, то есть  $A^t = (A_1 | \ldots | A_m)$ . Тогда строковым рангом матрицы A называется ранг системы  $(A_1, \ldots, A_m)$ , то есть  $\mathrm{rk}_{\mathrm{crp}} A = \mathrm{rk}(A_1, \ldots, A_m)$ .

**Определение.** Факториальным рангом матрицы A называется следующее число

$$\min\{k \mid A = BC, \text{ где } B \in M_{m,k}(\mathbb{R}), C \in M_{k,n}(\mathbb{R})\}$$

то есть это минимальное число k такое, что матрица A представима в виде произведения матриц BC, где общая размерность для B и C, по которой они перемножаются, есть k.

Определение. Тензорным рангом матрицы А называется следующее число

$$\min\{k \mid A = x_1 y_1^t + \ldots + x_k y_k^t, \text{ где } x_i \in \mathbb{R}^m, y_i \in \mathbb{R}^n\}$$

то есть это минимальное число k такое, что матрица A представима в виде суммы k «тощих» матриц вида  $xy^t$ , где  $x \in \mathbb{R}^m$  и  $y \in \mathbb{R}^n$ .

Если я в матрице A выделю какой-нибудь набор из k строк и одновременно набор из k столбцов, а потом возьму матрицу составленную из элементов на пересечении этих строк и столбцов, то я получу квадратную матрицу размера k. Такие матрицы мы будем называть квадратными подматрицами матрицы A.

**Определение.** Минорным рангом матрицы A называется размер наибольшей невырожденной квадратной подматрицы.  $^{2}$ 

Главное для нас следующее утверждение.

**Утверждение.** Для любой матрицы  $A \in \mathrm{M}_{m\,n}(\mathbb{R})$  все пять видов ранга совпадают и не превосходят  $\min(m,n)$ .

<sup>&</sup>lt;sup>1</sup>В подобной ситуации повторяющиеся векторы различаются по индексу – «ключу».

<sup>&</sup>lt;sup>2</sup>На самом деле можно дать более сильное определение, а именно, минорный ранг – это размер любой максимальной невырожденной подматрицы. То есть мы берем какую-то квадратную подматрицу, которая невырождена, а любая большая подматрица уже вырождена. Оказывается, что все максимальные невырожденные подматрицы имеют одинаковый размер и он называется минорным рангом.

#### Примеры

- 1. В начале заметим, что матрица имеет ранг 0 тогда и только тогда, когда A=0.
- 2. Ранг матрицы A равен единице тогда и только тогда, когда она не нулевая и все столбцы пропорциональны одному общему столбцу (или что эквивалентно, все строки пропорциональны одной общей строке). Если воспользоваться определением факториального ранга, то мы видим, что тогда матрица A имеет вид  $A = xy^t$ , где  $x \in \mathbb{R}^m$  и  $y \in \mathbb{R}^n$  ненулевые вектора.

#### Свойства ранга

Прежде всего надо запомнить как ранг связан с матричными операциями.

Утверждение. Пусть  $A, B \in M_{m,n}(\mathbb{R})$ , тогда

$$|\operatorname{rk} A - \operatorname{rk} B| \leq \operatorname{rk}(A+B) \leq \operatorname{rk} A + \operatorname{rk} B$$

Надо понимать, что, во-первых, все эти эффекты можно увидеть на диагональных матрицах; во-вторых, все границы неравенств достигаются. Смысл этого утверждения вот в чем: если вы шевелите матрицу A с помощью матрицы B, то ранг A может измениться не более чем на ранг B в любую сторону. Теперь посмотрим на матрицы:  $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$ ,  $B = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$  и C = -A. Тогда  $\operatorname{rk}(A + B) = \operatorname{rk} A + \operatorname{rk} B$  и  $\operatorname{rk}(A + C) = \operatorname{rk} A - \operatorname{rk} C$ .

**Утверждение.** Пусть  $A \in M_{m,n}(\mathbb{R})$  и  $B \in M_{n,k}(\mathbb{R})$ , тогда

$$\operatorname{rk} A + \operatorname{rk} B - n \leqslant \operatorname{rk}(AB) \leqslant \min(\operatorname{rk} A, \operatorname{rk} B)$$

Как и в предыдущем случае, все обе границы неравенства достигаются и все можно пронаблюдать на диагональных матрицах. Пусть  $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$  и  $B = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$ . Тогда  $\operatorname{rk}(AA) = \operatorname{rk} A$  и  $\operatorname{rk}(AB) = \operatorname{rk} A + \operatorname{rk} B - 2$ .

**Утверждение.** Пусть  $A \in M_n(\mathbb{R})$  – квадратная матрица. Тогда  $\operatorname{rk} A = n$  тогда и только тогда, когда A невырождена, т.е.  $\det A \neq 0$ .

Таким образом на ранг можно смотреть как на степень невырожденности матрицы A. Самый высокий ранг у невырожденных матриц, самый маленький у нулевой, но есть еще и промежуточные состояния.

**Утверждение.** Если матрица  $A \in \mathrm{M}_{m\,n}(\mathbb{R})$  находится в ступенчатом виде и имеет k ступенек, то ее ранг равен k.

Это утверждение вместе со следующим дают эффективный способ считать ранг.

**Утверждение.** Для любой матрицы  $A \in \mathrm{M}_{m\,n}(\mathbb{R})$  и любых невырожденных матриц  $C \in \mathrm{M}_m(\mathbb{R})$  и  $D \in \mathrm{M}_n(\mathbb{R})$  верно:  $\mathrm{rk}\,A = \mathrm{rk}(CA) = \mathrm{rk}(AD)$ .

В частности ранг матрицы не меняется при элементарных преобразованиях столбцов и строк. Обычно этим пользуются для нахождения ранга. Более того, если  $A \in \mathrm{M}_{m\,n}(\mathbb{R})$  имеет ранг r, то элементарными преобразованиями строк и столбцов она приводится к виду

$$A\mapsto egin{pmatrix} E & 0 \ 0 & 0 \end{pmatrix},$$
 где  $E\in \mathrm{M}_r(\mathbb{R})$  – единичная матрица

Следствием данного замечания является следующее.

**Утверждение.** Для любых матриц  $A \in \mathrm{M}_{m\,n}(\mathbb{R})$  и  $B \in \mathrm{M}_{s\,t}(\mathbb{R})$  имеем

$$\operatorname{rk}\begin{pmatrix} A & 0\\ 0 & B \end{pmatrix} = \operatorname{rk} A + \operatorname{rk} B$$

 $<sup>^3{</sup>m B}$  частности ранг не меняется при элементарных преобразованиях строк и столбцов.

#### Линейные отображения

Пусть V и U — векторные пространства, например, можно считать, что  $V=\mathbb{R}^n$ , а  $U=\mathbb{R}^m$ . Напомню, что линейным отображение  $\phi\colon V\to U$  — это отображение, удовлетворяющее двум условиям: (1)  $\phi(v+u)=\phi(v)+\phi(u)$  для всех  $v,u\in V$  и (2)  $\phi(\lambda v)=\lambda\phi(v)$  для всех  $v\in V$  и  $\lambda\in\mathbb{R}$ . Если при этом  $\phi$  бьет из одного пространства, в то же самое, т.е.  $\phi\colon V\to V$ , то  $\phi$  называется линейным оператором. Напомню, что множество всех линейных отображений из V в U обозначается Hom(V,U).

Правильно думать про линейные операторы как про «линейные деформации пространства V». Например, в  $\mathbb{R}^n$  мы можем делать растяжения вдоль координатных осей (на самом деле растяжения вдоль любых прямых годятся). Или можем делать повороты вокруг каких-то прямых. Можно «наклонить» одну координатную ось, зеркальная симметрия, симметрия относительно прямой, плоскости, проекция вектора на прямую, плоскость и еще куча других преобразований описывается линейными операторами.

Важный вопрос: а как задавать линейные отображения и операторы? Оказывается для этого достаточно знать куда отправляется базис.

**Утверждение.** Пусть  $e_1, \ldots, e_n$  – некоторый базис векторного пространства V и  $u_1, \ldots, u_n$  – произвольный набор векторов другого пространства U. Тогда существует единственное линейное отображение  $\phi: V \to U$  такое, что  $\phi(e_i) = u_i$ .

Доказательство. Действительно, пусть  $v=x_1e_1+\ldots+x_ne_n$  – произвольный вектор из V. Тогда, если  $\phi$  существует, то он должен действовать по правилу

$$\phi(v) = \phi(x_1 e_1 + \dots + x_n e_n) = x_1 \phi(e_1) + \dots + x_n \phi(e_n) = x_1 u_1 + \dots + x_n u_n$$

С другой стороны, легко видеть, что данное равенство однозначно задает линейное отображение.

В частности этот критерий позволяет отвечать на вопросы следующего вида: существует ли отображение  $\phi \colon \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}^2$ , со следующим свойством

$$\phi\begin{pmatrix}1\\1\end{pmatrix}=\begin{pmatrix}-1\\1\end{pmatrix}, \quad \phi\begin{pmatrix}1\\-1\end{pmatrix}=\begin{pmatrix}2\\0\end{pmatrix}, \quad \phi\begin{pmatrix}1\\0\end{pmatrix}=\begin{pmatrix}1\\1\end{pmatrix}$$

В данном случае векторы

$$v_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad v_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix}$$

являются базисом, а

$$v_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} = \frac{1}{2}(v_1 + v_2)$$

По утверждению, векторы  $v_1$  и  $v_2$  можно отправить куда угодно и тогда найдется единственное  $\phi \colon \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}^2$  со свойствами

$$\phi\begin{pmatrix}1\\1\end{pmatrix}=\begin{pmatrix}-1\\1\end{pmatrix},\quad \phi\begin{pmatrix}1\\-1\end{pmatrix}=\begin{pmatrix}2\\0\end{pmatrix}$$

Теперь осталось лишь проверить, удовлетворяет ли наше  $\phi$  последнему свойству. С одной стороны мы хотим, чтобы

$$\phi\begin{pmatrix}1\\0\end{pmatrix} = \begin{pmatrix}1\\1\end{pmatrix}$$

С другой стороны, как мы выяснили  $v_3 = \frac{1}{2}(v_1 + v_2)$ . Значит

$$\phi(v_3) = \frac{1}{2}(\phi(v_1) + \phi(v_2)) = \frac{1}{2}\left(\begin{pmatrix} -1\\1 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 2\\0 \end{pmatrix}\right) = \frac{1}{2}\begin{pmatrix} 1\\1 \end{pmatrix}$$

Не сходится. Значит, не существует. Если бы сошлось, то существовал бы. Отметим, что наивный подход заключается в том, чтобы задать отображение  $\phi$  в виде  $x\mapsto Ax$ , где  $A=\begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$ . Тогда условия на  $\phi$  можно переписать как систему линейных уравнений на a,b,c,d. Три вектора, по две координаты, будет всего 6 условий и 4 неизвестные. Это намного неприятнее, чем предложенный выше метод.

## Линейные отображения между $\mathbb{R}^n$ и $\mathbb{R}^m$

В случае  $V=\mathbb{R}^n$  и  $U=\mathbb{R}^m$  мы можем полностью описать линейные отображения в терминах матриц. Действительно, пусть (в обозначениях предыдущего утверждения)  $\phi(e_i)=u_i=\begin{pmatrix} a_{1i} \\ \vdots \\ a_{mi} \end{pmatrix}$ , где  $e_i$  – стандартный базисный вектор  $\mathbb{R}^n$ . Тогда

$$\phi\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \phi(x_1e_1 + \ldots + x_ne_n) = x_1u_1 + \ldots + x_nu_n = x_1\begin{pmatrix} a_{11} \\ \vdots \\ a_{m1} \end{pmatrix} + \ldots + x_n\begin{pmatrix} a_{1n} \\ \vdots \\ a_{mn} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & \ldots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & \ldots & a_{mn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

Пристально вглядевшись в то, что мы только что сделали, можно получить следующее.

**Утверждение.** Отображение  $M_{m\,n}(\mathbb{R}) \to \operatorname{Hom}(\mathbb{R}^n,\mathbb{R}^m)$ , которое каждой матрице A ставит в соответствие линейное отображение  $\phi_A$ , действующее  $\phi_A(x) = Ax$ , где  $x \in \mathbb{R}^n$ , является изоморфизмом векторных пространств, т.е. это правило биективно и  $\phi_{A+B} = \phi_A + \phi_B$  и  $\phi_{\lambda A} = \lambda \phi_A$ .

Заметим, что под действием биекции из упражнения выше операция композиции линейных отображений соответствует операции умножения матриц: если  $A \in \mathrm{M}_{m\,n}(\mathbb{R})$  и  $B \in \mathrm{M}_{n\,k}(\mathbb{R})$ , то они соответствуют  $\phi_A \colon \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^m$  и  $\phi_B \colon \mathbb{R}^k \to \mathbb{R}^n$ . Тогда  $\phi_A \phi_B \colon \mathbb{R}^k \to \mathbb{R}^m$  совпадает с  $\phi_{AB}$ . Таким образом, как только в пространствах V и U выбраны базисы, нет разницы между изучением линейных отображений и матриц.

#### Удобный формализм

Матрица линейного отображения Пусть у нас есть линейное отображение  $\phi: V \to U$  и пусть  $e_1, \ldots, e_n$  – некоторый базис V и  $f_1, \ldots, f_m$  – некоторый базис U. Тогда каждый вектор  $\phi(e_i)$  является линейной комбинацией векторов  $f_i$ , т.е.  $\phi(e_i) = a_{1i}f_1 + \ldots + a_{mi}f_m$ . Это можно записать в матричном виде так

$$(\phi(e_1) \dots \phi(e_n)) = (f_1 \dots f_m) \begin{pmatrix} a_{11} \dots a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} \dots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

или еще короче

$$\phi(e_1 \dots e_n) = (f_1 \dots f_m) A$$

Здесь  $\phi(e_1,\ldots,e_n)$  имеется в виду покомпонентное умножение вектора из  $e_i$  на  $\phi$  слева. Это одна из форм блочного умножения матриц. Матрица A в этом случае называется матрицей линейного отображения  $\phi$  в базисах  $e_i$  и  $f_i$ .

**Действие линейного отображения в координатах** Пусть теперь  $v \in V$  – некоторый вектор, который раскладывается по базису  $v = x_1 e_1 + \ldots + x_n e_n = (e_1, \ldots, e_n)x$ , где  $x \in \mathbb{R}^n$ . Тогда

$$\phi(v) = \phi(e_1, \dots, e_n)x = (f_1, \dots, f_m)Ax$$

То есть вектор  $\phi(v)$  раскладывается по базису  $f_i$  с координатами Ax. Значит в координатах, наше линейное отображение задается по правилу  $x\mapsto Ax$ . На этот факт можно смотреть так. Если есть отображение  $\phi\colon V\to U$ , то после выбора базиса в V оно превращается в  $\mathbb{R}^n$ , после выбора базиса в U оно превращается в  $\mathbb{R}^m$ , а  $\phi$  должен превратиться в отображение умножения на некоторую матрицу слева. Так вот матрица линейного оператора для  $\phi$  – это в точности та самая матрица, в которую превратился  $\phi$  после выбора базиса.

#### Смена базиса и линейные отображения

Линейные отображения – это отображения прежде всего и потому они ничего не знают про выбор базиса. С другой стороны, такие отображения задаются разными матрицами в разных базисах. Тут есть пара вещей которые надо понимать: (1) как меняется матрица линейного отображения и (2) смена базиса позволяет упростить вид матрицы.

Начнем с первого вопроса. Тут есть две ситуации:  $\phi\colon V\to U$  и  $\phi\colon V\to V$ , т.е. случай общего линейного отображения и случай линейного оператора. Главная разница в том, что в первом случае мы можем менять одновременно два базиса и в области определения  $\phi$  и в области куда  $\phi$  бьет. Во втором случае, базисы меняются одновременно.

**Утверждение.** Пусть  $e_1, \ldots, e_n$  и  $e'_1, \ldots, e'_n$  – два базиса V, также  $f_1, \ldots, f_m$  и  $f'_1, \ldots, f'_m$  – два базиса U. Пусть

$$(e'_1,\ldots,e'_n)=(e_1,\ldots,e_n)C\ u\ (f'_1,\ldots,f_m)=(f_1,\ldots,f_m)D$$

где  $C \in \mathrm{M}_n(\mathbb{R})$  и  $D \in \mathrm{M}_m(\mathbb{R})$  – матрицы перехода. Если  $\phi$  задается матрицей A в базисах  $e_i$  и  $f_i$ , то в базисах  $e_i'$  и  $f_i'$  он задается матрицей  $D^{-1}AC$ .

Доказательство. Для доказательства воспользуемся замечанием из предыдущего раздела. Нам известно, что  $\phi(e_1,\ldots,e_n)=(f_1,\ldots,f_m)A$ , а надо найти матрицу A' такую, что  $\phi(e'_1,\ldots,e'_n)=(f'_1,\ldots,f'_m)A'$ . Давайте посчитаем:

$$\phi(e'_1 \dots e'_n) = \phi(e_1 \dots e_n) C = (f_1 \dots f_m) AC = (f'_1 \dots f'_m) D^{-1}AC$$

Значит  $A' = D^{-1}AC$ , что и требовалось.

**Следствие.** Если  $\phi: V \to V$  в базисе  $e_1, \ldots, e_n$  записывается матрицей A, то в базисе  $e'_1, \ldots, e'_n$  заданном  $(e'_1, \ldots, e'_n) = (e_1, \ldots, e_n)C$ ,  $\phi$  записывается матрицей  $C^{-1}AC$ .

# Смена базиса в координатах

Пусть теперь  $V=\mathbb{R}^n$  и  $U=\mathbb{R}^m$ , также  $e_1,\ldots,e_n$  обозначает стандартный базис в  $\mathbb{R}^n$  и  $f_1,\ldots,f_m$  – стандартный базис в  $\mathbb{R}^m$ . Пусть  $e'_1,\ldots,e'_n$  – другой базис  $\mathbb{R}^n$ . Это вектор столбцы, из которых я могу соорудить матрицу  $C\in \mathrm{M}_n(\mathbb{R})$ , поставив  $e'_i$  подряд в качестве столбцов. Аналогично, если  $f'_1,\ldots,f'_m$  – другой базис из  $\mathbb{R}^m$  я могу составить из них матрицу  $D\in \mathrm{M}_m(\mathbb{R})$ . Обе матрицы C и D невырождены.

Любой вектор  $v \in \mathbb{R}^n$  можно записать как

$$v=x_1e_1+\ldots+x_ne_n=egin{pmatrix} x_1\ dots\ x_n \end{pmatrix}$$
 в этом случае мы говорим, что задали его в координатах  $x_i$ 

С другой стороны, мы можем записать v так

$$v=y_1e_1'+\ldots+y_ne_n'=Cegin{pmatrix} y_1\ dots\ y_n \end{pmatrix}$$
 в этом случае мы говорим, что задали его в координатах  $y_i$ 

Аналогично в пространстве  $\mathbb{R}^m$  любой вектор u может быть записан в двух системах координат:

$$u=w_1f_1+\ldots+w_mf_m=egin{pmatrix}w_1\ dots\ w_m\end{pmatrix}$$
 или  $u=z_1f_1'+\ldots+z_mf_m'=Degin{pmatrix}z_1\ dots\ z_m\end{pmatrix}$ 

Пусть теперь наше отображение  $\phi \colon \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^m$  задано матрицей A, то есть вектор в координатах  $x_i$  переходит в вектор в координатах  $w_i$  по правилу

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \mapsto \begin{pmatrix} w_1 \\ \vdots \\ w_m \end{pmatrix} = A \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$
или кратко  $x \mapsto w = Ax$ 

Мы хотим переписать  $\phi$  в координатах  $y_i$  и  $z_i$ , то есть записать отображение  $\phi$  в виде  $y\mapsto z=A'y$ . Для этого надо пройти по следующей диаграмме

$$x = Cy \longmapsto w = Ax = ACy$$

$$\downarrow \qquad \qquad \downarrow$$

$$y \longmapsto z = D^{-1}w = D^{-1}ACy$$

Стартуем с координат y (левый нижний угол). По ним сначала рассчитываем координаты x (вверх по диаграмме). Потом действуем отображением  $\phi$  с помощью матрицы A и получаем вектор  $\phi(v)$  в координатах w (вправо по стрелке). Потом пересчитываем координаты w в координаты z (вниз по диаграмме). В результате получаем, что  $y \mapsto z = D^{-1}ACy$ , т.е.  $A' = D^{-1}AC$ .

 $<sup>\</sup>overline{\ \ }^4$ В этом случае мы также имеем  $(e'_1,\ldots,e'_n)=(e_1,\ldots,e_n)C$ . Это лишь другой способ описать ту же конструкцию, что и в предыдущем пункте. В столбцах матрицы C стоят координаты векторов  $e'_i$  относительно стандартного базиса  $e_i$ .

#### Образ и ядро отображения

Если  $\phi$ :  $V \to U$  — линейное отображение (как и выше  $V = \mathbb{R}^n$  и  $U = \mathbb{R}^m$ ), то с ним можно связать два подпространства. Первое из них —  $s\partial po$   $\phi$ , а именно:  $\ker \phi = \{v \in V \mid \phi(v) = 0\}$ . Второе —  $s\partial po$   $\phi$ :  $\ker \phi = \{v \in V \mid \phi(v) = 0\}$ . Второе —  $s\partial po$   $\phi$ :  $\ker \phi = \{v \in V \mid \phi(v) = 0\}$ .

**Связь со СЛУ** Пусть  $\phi$  задается матрицей  $A \in M_{mn}(\mathbb{R})$ , то есть наше отображение имеет вид  $\phi \colon \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^m$  по правилу  $x \mapsto y = Ax$ , здесь  $x \in \mathbb{R}^n$  и  $y \in \mathbb{R}^m$ .

- Ядро это пространство решений однородной системы линейных уравнений  $\{y \in \mathbb{R}^n \mid Ay = 0\}$ .
- Образ. Введем следующие обозначения для столбцов матрицы A:  $A = (A_1 | \dots | A_n)$ . Тогда по определению в образе  $\phi$  лежат все возможные векторы вида Ax. Давайте распишем это так:

$$\operatorname{Im} \phi = \{Ax \mid x \in \mathbb{R}^n\} = \{x_1 A_1 + \ldots + x_n A_n \mid x_i \in \mathbb{R}\} = \langle A_1, \ldots, A_n \rangle$$

То есть образ – это линейная оболочка столбцов матрицы A. Если  $e_1, \ldots, e_n$  – это стандартный базис  $\mathbb{R}^n$ , то есть все координаты  $e_i$  кроме i-ой равны нулю, а i-я равна единице, тогда i-ый столбец матрицы A – это образ вектора  $e_i$ .

- Прообраз вектор. Пусть мы зафиксировали вектор  $b \in \mathbb{R}^m$  и хотим найти все векторы  $x \in \mathbb{R}^n$  такие, что они переходят в b под действием  $\phi$ . Тогда это означает, что нам надо решить уравнение Ax = b, то есть решение неоднородной системы означает, что мы ищем прообраз к некоторому вектору.
- Связь между ОСЛУ и СЛУ. Пусть  $x_0$  произвольное решение для Ax = b и  $\ker \phi = \{y \in \mathbb{R}^n \mid Ax = 0\}$  решения однородной системы. Тогда все решения системы Ax = b имеют вид  $x_0 + z$ , где  $z \in \ker \phi$ . То есть прообраз любого вектора b является сдвигом ядра отображения  $\phi$ . Однако, обратите внимание, прообраз вектора b может быть пуст, а ядро всегда не пусто, в нем как минимум всегда найдется нулевой вектор. Таким образом ядро отвечает за единственность решения, если оно есть.

Полезно понимать, что для любого b найдется прообраз относительно  $\phi$ , если в системе Ax=0 (или Ax=b) количество главных переменных равно количеству строк матрицы A, то есть m. В терминах ранга это означает, что  $\operatorname{rk} A=m$ .

#### Свойсва ядра и образа

**Утверждение.** Пусть V и U – векторные пространства и  $\varphi \colon V \to U$  – линейное отображение. Тогда

- 1.  $\varphi$  сюръективно тогда и только тогда, когда  ${\rm Im}\, \varphi = U$ .
- 2.  $\varphi$  инъективно тогда и только тогда, когда  $\ker \varphi = 0$ .
- 3.  $\dim \ker \varphi + \dim \operatorname{Im} \varphi = \dim V$ .

Доказательство. (1) Это просто переформулировка сюръективности на другом языке.

- (2) Так как  $\ker \varphi = \varphi^{-1}(0)$  и прообраз всегда содержит 0, то из инъективности вытекает, что  $\ker \varphi = 0$ . Наоборот, пусть  $\varphi(v) = \varphi(v')$ , тогда  $\varphi(v) \varphi(v') = 0$ . А значит,  $\varphi(v v') = 0$ . То есть v v' лежит в ядре, а значит равен 0, что и требовалось.
  - (3) Этот пункт я пояснять не буду.

Еще полезно понимать, что если в пространствах V и U задать пару подпространств  $V' \subseteq V$  и  $U' \subseteq U$  такую, что  $\dim V' + \dim U' = \dim V$ , то найдется (и не одно) линейное отображение  $\phi \colon V \to U$  такое, что  $\ker \phi = V'$ , а  $\operatorname{Im} \phi = U'$ .

 $<sup>^5</sup>$ В англоязычной технической литературе ядро еще называют nullspace, что можно перевести как нулевой пространство.