

# Г л а в а 1

## ВЕКТОРЫ И МАТРИЦЫ

### Линейные преобразования

Совокупность  $n$  чисел  $(v_1, v_2, v_3, \dots, v_n)$  называется  $n$ -мерным вектором, или вектором  $n$ -мерного пространства; сами эти числа являются компонентами этого вектора. Координаты точки в  $n$ -мерном пространстве могут быть истолкованы как вектор, соединяющий начало координат с рассматриваемой точкой. Векторы будут обозначаться жирными курсивными латинскими буквами; их компоненты будут иметь латинский индекс, указывающий на соответствующую координатную ось. Таким образом,  $v_k$  есть компонента вектора (число), а  $\mathbf{v}$  — вектор, т. е. совокупность  $n$  чисел.

Два вектора называются равными, если их соответствующие компоненты равны. Таким образом, равенство

$$\mathbf{v} = \mathbf{w} \quad (1.1)$$

эквивалентно  $n$  соотношениям

$$v_1 = w_1, \quad v_2 = w_2, \dots, \quad v_n = w_n.$$

Вектор называется нулевым, если все его компоненты обращаются в нуль. Произведение  $c\mathbf{v}$  числа  $c$  на вектор  $\mathbf{v}$  является вектором, компоненты которого в  $c$  раз больше компонент  $\mathbf{v}$ , или  $(c\mathbf{v})_k = cv_k$ . Сложение векторов определяется правилом, согласно которому компоненты суммы векторов равны суммам соответствующих компонент, т. е. формулой

$$(\mathbf{v} + \mathbf{w})_k = v_k + w_k. \quad (1.2)$$

В математических задачах часто бывает целесообразно ввести новые переменные вместо первоначальных. В простейшем случае новые переменные  $x'_1, x'_2, \dots, x'_n$  являются линейными функциями старых переменных  $x_1, x_2, \dots, x_n$ . Иначе говоря,

$$\begin{aligned} x'_1 &= \alpha_{11}x_1 + \dots + \alpha_{1n}x_n, \\ x'_2 &= \alpha_{21}x_1 + \dots + \alpha_{2n}x_n, \\ &\dots \dots \dots \dots \dots \\ x'_n &= \alpha_{n1}x_1 + \dots + \alpha_{nn}x_n, \end{aligned} \quad (1.3)$$

или

$$\mathbf{x}'_i = \sum_{k=1}^n \alpha_{ik} \mathbf{x}_k. \quad (1.3a)$$

Такой способ введения новых переменных называется *линейным преобразованием*. Преобразование полностью определяется коэффициентами  $\alpha_{11}, \dots, \alpha_{nn}$ , и совокупность этих  $n^2$  чисел, расположенных в форме квадратной таблицы, называется *матрицей линейного преобразования* (1.3):

$$\begin{pmatrix} \alpha_{11} & \alpha_{12} & \dots & \alpha_{1n} \\ \alpha_{21} & \alpha_{22} & \dots & \alpha_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \alpha_{n1} & \alpha_{n2} & \dots & \alpha_{nn} \end{pmatrix}. \quad (1.4)$$

Мы будем записывать такую матрицу более кратко в виде  $(\alpha_{ik})$  или просто  $\alpha$ .

Чтобы равенства (1.3) действительно представляли введение новых переменных, необходимо не только переменные  $\mathbf{x}'$  выразить через  $\mathbf{x}$ , но и выразить эти последние через  $\mathbf{x}'$ . Иначе говоря, если мы рассматриваем  $x_i$  как неизвестные в уравнениях (1.3), должно существовать единственное решение этих уравнений, выраждающее переменные  $\mathbf{x}$  через  $\mathbf{x}'$ . Необходимым и достаточным условием этого является неравенство нулю определителя, составленного из коэффициентов  $\alpha_{ik}$ :

$$\begin{vmatrix} \alpha_{11} & \dots & \alpha_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ \vdots & & \vdots \\ \alpha_{n1} & \dots & \alpha_{nn} \end{vmatrix} \neq 0. \quad (1.4a)$$

Преобразования, матрицы которых имеют отличные от нуля определители, называются *собственными* преобразованиями, однако таблица коэффициентов вида (1.4) всегда называется матрицей, независимо от того, отвечает ли она собственному преобразованию или нет. Матрицы будем обозначать буквами, напечатанными жирным шрифтом, а элементы матриц — светлыми буквами с индексами, указывающими на соответствующие оси. Таким образом,  $\alpha$  есть матрица, таблица  $n^2$  чисел;  $\alpha_{jk}$  есть элемент матрицы (число).

Две матрицы равны, если все их соответствующие коэффициенты равны. Следовательно, равенство

$$\alpha = \beta \quad (1.5)$$

эквивалентно  $n^2$  равенствам

$$\alpha_{jk} = \beta_{jk} \quad (j, k = 1, 2, \dots, n).$$

## Уравнениям

$$\mathbf{x}'_i = \sum_{k=1}^n \alpha_{ik} \mathbf{x}_k \quad (1.3a)$$

можно придать другое толкование, если рассматривать  $\mathbf{x}'_i$  не как компоненты исходного вектора в новой системе координат, а как компоненты *нового вектора в исходной системе координат*. Тогда мы говорим, что матрица  $\alpha$  преобразует вектор  $\mathbf{x}$  в вектор  $\mathbf{x}'$ , или что  $\alpha$ , примененная к вектору  $\mathbf{x}$ , дает вектор  $\mathbf{x}'$ :

$$\mathbf{x}' = \alpha \mathbf{x}. \quad (1.3b)$$

Это уравнение полностью эквивалентно (1.3a).

Любая  $n$ -мерная матрица является *линейным оператором* по отношению к  $n$ -мерным векторам. Она представляет собой *оператор*, потому что она преобразует один вектор в другой; этот оператор является линейным, поскольку для произвольных чисел  $a$  и  $b$  и произвольных векторов  $r$  и  $v$  справедливо соотношение

$$\alpha(ar + bv) = a\alpha r + b\alpha v. \quad (1.6)$$

Для доказательства (1.6) достаточно выписать в явном виде правую и левую части равенства;  $k$ -я компонента вектора  $ar + bv$  равна  $ar_k + bv_k$ , так что  $i$ -я компонента вектора в левой части равна

$$\sum_{k=1}^n \alpha_{ik} (ar_k + bv_k).$$

Но она совпадает с  $i$ -й компонентой вектора в правой части (1.6)

$$a \sum_{k=1}^n \alpha_{ik} r_k + b \sum_{k=1}^n \alpha_{ik} v_k.$$

Тем самым линейность матричных операторов установлена.

Отметим, что  $n$ -мерная матрица является *наиболее общим линейным оператором* в  $n$ -мерном векторном пространстве. Это значит, что всякий линейный оператор в этом пространстве эквивалентен матрице. Чтобы доказать это, рассмотрим произвольный линейный оператор  $O$ , преобразующий вектор  $e_1 = (1, 0, 0, \dots, 0)$  в вектор  $r_{1.1}$ , вектор  $e_2 = (0, 1, 0, \dots, 0)$  в вектор  $r_{2.1}$  и, наконец, вектор  $e_n = (0, 0, 0, \dots, 1)$  в вектор  $r_{n.1}$ , где компоненты вектора  $r_{ik}$  равны  $r_{1k}, r_{2k}, \dots, r_{nk}$ . Тогда матрица  $(r_{ik})$  преобразует каждый из векторов  $e_1, e_2, \dots, e_n$  в те же векторы  $r_{1.1}, r_{2.1}, \dots, r_{n.1}$ , что и оператор  $O$ . Кроме того, любой  $n$ -мерный вектор  $a$  является линейной комбинацией векторов  $e_1, e_2, \dots, e_n$ . Таким образом, как  $O$ , так и  $(r_{ik})$  (поскольку они линейны) преобразуют любой произвольный вектор  $a$  в один и тот же вектор  $a_1 r_{1.1} + \dots + a_n r_{n.1}$ . Следовательно, матрица  $(r_{ik})$  эквивалентна оператору  $O$ .

Наиболее важным свойством линейных преобразований является то, что два линейных преобразования, примененные последовательно, могут быть скомбинированы в одно линейное преобразование. Предположим, например, что мы вводим новые переменные  $x'$  вместо первоначальных  $x$  посредством линейного преобразования (1.3) и затем вводим переменные  $x''$  путем *второго линейного преобразования*

$$\begin{aligned} x_1'' &= \beta_{11}x'_1 + \beta_{12}x'_2 + \dots + \beta_{1n}x'_n, \\ \dots &\quad \dots \quad \dots \quad \dots \quad \dots \quad \dots \quad \dots \\ x_n'' &= \beta_{n1}x'_1 + \beta_{n2}x'_2 + \dots + \beta_{nn}x'_n. \end{aligned} \quad (1.7)$$

Обе операции могут быть скомбинированы в одну, так что переменные  $x''$  вводятся непосредственно вместо  $x$  с помощью одного линейного преобразования. Подставляя (1.3) в (1.7), находим

$$\begin{aligned} x_1'' &= \beta_{11}(\alpha_{11}x_1 + \dots + \alpha_{1n}x_n) + \dots + \beta_{1n}(\alpha_{n1}x_1 + \dots + \alpha_{nn}x_n), \\ x_2'' &= \beta_{21}(\alpha_{11}x_1 + \dots + \alpha_{1n}x_n) + \dots + \beta_{2n}(\alpha_{n1}x_1 + \dots + \alpha_{nn}x_n), \\ \dots &\quad \dots \quad \dots \quad \dots \quad \dots \quad \dots \quad \dots \quad \dots \\ x_n'' &= \beta_{n1}(\alpha_{11}x_1 + \dots + \alpha_{1n}x_n) + \dots + \beta_{nn}(\alpha_{n1}x_1 + \dots + \alpha_{nn}x_n). \end{aligned} \quad (1.8)$$

Таким образом, переменные  $x''$  являются линейными функциями переменных  $x$ . Мы можем записать (1.8) в более компактной форме, используя сокращенную запись равенств (1.3) и (1.7):

$$x'_j = \sum_{k=1}^n \alpha_{jk}x_k \quad (j = 1, 2, \dots, n), \quad (1.3b)$$

$$x''_i = \sum_{j=1}^n \beta_{ij}x'_j \quad (i = 1, 2, \dots, n). \quad (1.7a)$$

Тогда (1.8) принимает вид

$$x''_i = \sum_{j=1}^n \sum_{k=1}^n \beta_{ij}\alpha_{jk}x_k. \quad (1.8a)$$

Кроме того, вводя матрицу  $\gamma$  и определяя ее элементы с помощью соотношений

$$\gamma_{ik} = \sum_{j=1}^n \beta_{ij}\alpha_{jk}, \quad (1.9)$$

получаем просто

$$x''_i = \sum_{k=1}^n \gamma_{ik}x_k. \quad (1.8b)$$

Это показывает, что комбинация двух линейных преобразований (1.7) и (1.3) с матрицами  $(\beta_{ik})$  и  $(\alpha_{ik})$  представляет собой линейное преобразование, имеющее матрицу  $(\gamma_{ik})$ .

Матрица  $(\gamma_{ik})$ , определенная через матрицы  $(\alpha_{ik})$  и  $(\beta_{ik})$  согласно равенству (1.9), называется *произведением* матриц  $(\beta_{ik})$  и  $(\alpha_{ik})$ . Так как  $(\alpha_{ik})$  преобразует вектор  $r$  в вектор  $r' = \alpha r$ , а  $(\beta_{ik})$  преобразует вектор  $r'$  в вектор  $r'' = \beta r'$ , то матрица  $(\gamma_{ik})$ , представляющая по определению произведение матриц  $(\alpha_{ik})$  и  $(\beta_{ik})$ , преобразует вектор  $r$  непосредственно в вектор  $r'' = \gamma r$ . Этот метод сочетания преобразований называется „матричным умножением“ и имеет ряд простых свойств, которые мы перечислим ниже в виде теорем.

Прежде всего мы замечаем, что формальное правило умножения матриц совпадает с правилом умножения определителей.

1. *Определитель произведения двух матриц равен произведению определителей каждого из двух сомножителей.*

При перемножении матриц соотношение

$$\alpha\beta = \beta\alpha \quad (1.E.1)$$

не является обязательно справедливым. Например, рассмотрим две матрицы

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \text{ и } \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}.$$

Тогда

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix},$$

но

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

Этим устанавливается второе свойство матричного умножения.

2. *Произведение двух матриц зависит, вообще говоря, от порядка сомножителей.*

В том весьма частном случае, когда равенство (1.E.1) справедливо, матрицы  $\alpha$  и  $\beta$  называются *коммутирующими*.

3. В противоположность перестановочному закону при *перемножении матриц имеет место сочетательный (ассоциативный) закон умножения.*

Иначе говоря,

$$\gamma(\beta\alpha) = (\gamma\beta)\alpha. \quad (1.10)$$

Таким образом, несущественно, умножается ли матрица  $\gamma$  на произведение матриц  $\beta$  и  $\alpha$  или произведение матриц  $\gamma$  и  $\beta$  — на матрицу  $\alpha$ . Чтобы доказать это, обозначим элемент с индексами  $i$

и  $k$  матрицы в левой части (1.10) через  $\varepsilon_{ik}$ . Тогда

$$\varepsilon_{ik} = \sum_{j=1}^n \gamma_{ij} (\beta\alpha)_{jk} = \sum_{j=1}^n \sum_{l=1}^n \gamma_{ij} \beta_{jl} \alpha_{lk}. \quad (1.10a)$$

Элемент с индексами  $i$  и  $k$  в правой части (1.10) равен

$$\varepsilon'_{ik} = \sum_{l=1}^n (\gamma\beta)_{il} \alpha_{lk} = \sum_{l=1}^n \sum_{j=1}^n \gamma_{lj} \beta_{jl} \alpha_{lk}. \quad (1.10b)$$

Мы видим, что  $\varepsilon_{ik} = \varepsilon'_{ik}$  и, следовательно, (1.10) доказано. Поэтому в обеих частях (1.10) можно просто писать  $\gamma\beta\alpha$ .

Справедливость сочетательного закона становится немедленно очевидной, если рассматривать матрицы как линейные операторы. Пусть  $\alpha$  преобразует вектор  $r$  в вектор  $r' = \alpha r$ ,  $\beta$  — вектор  $r'$  в  $r'' = \beta r'$  и  $\gamma$  — вектор  $r''$  в  $r''' = \gamma r''$ . Тогда объединение двух матриц в одну путем матричного умножения означает просто комбинацию двух операций. Произведение  $\beta\alpha$  преобразует  $r$  непосредственно в  $r''$ , а  $\gamma\beta\alpha$  преобразует  $r'$  прямо в  $r'''$ . Таким образом, как  $(\gamma\beta)\alpha$ , так и  $\gamma(\beta\alpha)$  преобразуют  $r$  в  $r'''$ , и обе эти операции эквивалентны.

#### 4. Единичная матрица

$$\mathbf{1} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 1 \end{pmatrix} \quad (1.11)$$

играет особую роль в матричном умножении, такую же как число 1 в обычном умножении. Для любой матрицы  $\alpha$

$$\alpha \cdot \mathbf{1} = \mathbf{1} \cdot \alpha.$$

Тем самым  $\mathbf{1}$  коммутирует со всеми матрицами, и ее произведение на любую матрицу равно этой матрице. Элементы единичной матрицы обозначаются символом  $\delta_{ik}$ , так что

$$\begin{aligned} \delta_{ik} &= 0 & (i \neq k), \\ \delta_{ik} &= 1 & (i = k). \end{aligned} \quad (1.12)$$

Величина  $\delta_{ik}$ , определенная таким образом, называется дельта-символом Кронекера. Матрица  $(\delta_{ik}) = \mathbf{1}$  производит тождественное преобразование, оставляющее переменные без изменения.

Если для заданной матрицы  $\alpha$  существует такая матрица  $\beta$ , при которой

$$\beta\alpha = \mathbf{1}, \quad (1.13)$$

то  $\beta$  называется матрицей, обратной матрице  $\alpha$ . Соотношение (1.13) означает, что существует преобразование с матрицей  $\beta$ , которое в сочетании с матрицей  $\alpha$  дает тождественное преобразование. Если определитель матрицы  $\alpha$  не равен нулю ( $|\alpha_{ik}| \neq 0$ ), то обратное преобразование всегда существует (как уже упоминалось на стр. 10). Чтобы доказать это, выпишем  $n^2$  уравнений (1.13) в явном виде:

$$\sum_{j=1}^n \beta_{lj} \alpha_{jk} = \delta_{lk} \quad (l, k = 1, 2, \dots, n). \quad (1.14)$$

Рассмотрим теперь  $n$  уравнений, в которых  $l$  имеет одно значение, например  $l$ . Эти уравнения составляют  $n$  линейных уравнений с  $n$  неизвестными  $\beta_{11}, \beta_{12}, \dots, \beta_{1n}$ . Следовательно, они имеют единственное решение, если только определитель  $|\alpha_{jk}|$  не обращается в нуль. То же самое справедливо для остальных  $n - 1$  систем уравнений. Тем самым устанавливается пятое свойство.

5. Если определитель  $|\alpha_{jk}|$  отличен от нуля, то существует одна и только одна такая матрица  $\beta$ , что  $\beta\alpha = 1$ .

Больше того, определитель  $|\beta_{jk}|$  является обратным определителю  $|\alpha_{jk}|$ , поскольку, согласно теореме 1,

$$|\beta_{jk}| \cdot |\alpha_{jk}| = |\delta_{jk}| = 1. \quad (1.15)$$

Отсюда следует, что матрица  $\alpha$  не имеет обратной, если  $|\alpha_{lk}| = 0$ , и что матрица  $\beta$ , обратная матрице  $\alpha$ , также должна иметь обратную.

Теперь мы покажем, что если имеет место соотношение (1.13), то соотношение

$$\alpha\beta = 1 \quad (1.16)$$

также справедливо. Это значит, что если  $\beta$  является матрицей, обратной  $\alpha$ , то одновременно  $\alpha$  есть матрица, обратная  $\beta$ . Это проще всего показать путем умножения равенства (1.13) справа на матрицу  $\beta$ :

$$\beta\alpha\beta = \beta, \quad (1.17)$$

и умножения полученного равенства слева на матрицу, обратную  $\beta$ , которую мы обозначим через  $\gamma$ . Тогда

$$\gamma\beta\alpha\beta = \gamma\beta,$$

и поскольку, согласно предположению,  $\gamma\beta = 1$ , последнее равенство совпадает с (1.16). Обратно, нетрудно показать, что (1.13) следует из (1.16). Таким образом, доказана теорема 6 (матрица, обратная  $\alpha$ , обозначается через  $\alpha^{-1}$ ):

6. Если  $\alpha^{-1}$  есть матрица, обратная матрице  $\alpha$ , то матрица  $\alpha$  также является обратной  $\alpha^{-1}$ . Очевидно, что матрицы, обратные друг другу, коммутируют.

**Правило.** Матрица, обратная произведению  $\alpha\beta\gamma\delta$ , получается путем перемножения матриц, обратных отдельным сомножителям, в обратном порядке, т. е.

$$(\delta^{-1}\gamma^{-1}\beta^{-1}\alpha^{-1}) \cdot (\alpha\beta\gamma\delta) = 1.$$

Другой важной матрицей является нулевая матрица.

**7. Нулевой матрицей называется матрица, каждый элемент которой равен нулю:**

$$\mathbf{0} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix}. \quad (1.18)$$

Очевидно, что для любой матрицы  $\alpha$  имеет место равенство

$$\alpha \cdot \mathbf{0} = \mathbf{0} \cdot \alpha = \mathbf{0}.$$

Нулевая матрица играет важную роль в другой операции с матрицами, а именно в сложении. Сумма  $\gamma$  двух матриц  $\alpha$  и  $\beta$  есть матрица с элементами

$$\gamma_{lk} = \alpha_{lk} + \beta_{lk}. \quad (1.19)$$

При этом  $n^2$  уравнений (1.19) эквивалентны уравнению

$$\gamma = \alpha + \beta \text{ или } \gamma - \alpha - \beta = 0.$$

Сложение матриц, очевидно, перестановочно:

$$\alpha + \beta = \beta + \alpha. \quad (1.20)$$

Кроме того, умножение на сумму подчиняется распределительному закону:

$$\gamma(\alpha + \beta) = \gamma\alpha + \gamma\beta,$$

$$(\alpha + \beta)\gamma = \alpha\gamma + \beta\gamma.$$

Далее, произведение матрицы  $\alpha$  на число  $a$  определяется как матрица  $\gamma$ , каждый элемент которой равен произведению  $a$  на соответствующий элемент  $\alpha$ :

$$\gamma_{lk} = a\alpha_{lk}. \quad (1.21)$$

Очевидным следствием являются формулы

$$(ab)\alpha = a(b\alpha), \quad \alpha a\beta = a\alpha\beta, \quad a(\alpha + \beta) = a\alpha + a\beta.$$

Так как целые степени матрицы  $\alpha$  могут быть легко определены посредством последовательного умножения

$$\left. \begin{aligned} \alpha^2 &= \alpha \cdot \alpha, & \alpha^3 &= \alpha \cdot \alpha \cdot \alpha, \dots, \\ \alpha^{-2} &= \alpha^{-1} \cdot \alpha^{-1}, & \alpha^{-3} &= \alpha^{-1} \cdot \alpha^{-1} \cdot \alpha^{-1}, \dots, \end{aligned} \right\} \quad (1.22)$$

то можно также определить многочлены с положительными и отрицательными целыми степенями

$$\dots + a_{-n} \alpha^{-n} + \dots + a_{-1} \alpha^{-1} + a_0 1 + a_1 \alpha + \dots + a_n \alpha^n + \dots \quad (1.23)$$

Коэффициенты  $a$  в приведенном выражении являются числами, а не матрицами. *Функция от  $\alpha$  типа (1.23) коммутирует со всякой другой функцией от  $\alpha$*  (и, в частности, с самой матрицей  $\alpha$ ).

Еще одним часто встречающимся типом матрицы является диагональная матрица.

8. *Диагональная матрица — это матрица, все элементы которой, кроме тех, что лежат на главной диагонали, равны нулю:*

$$D = \begin{pmatrix} D_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & D_2 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & D_n \end{pmatrix}. \quad (1.24)$$

Общий элемент этой диагональной матрицы может быть записан в виде

$$D_{lk} = D_l \delta_{lk}. \quad (1.25)$$

*Все диагональные матрицы коммутируют, и произведение двух диагональных матриц есть снова диагональная матрица.* Это можно видеть непосредственно из определения произведения:

$$(DD')_{lk} = \sum_j D_{lj} D'_{jk} = \sum_j D_l \delta_{lj} D'_j \delta_{jk} = D_l D'_l \delta_{lk}. \quad (1.26)$$

Обратно, если какая-либо матрица  $\alpha$  коммутирует с диагональной матрицей  $D$ , все диагональные элементы которой *различны*, сама  $\alpha$  должна быть диагональной матрицей. Выписывая произведение

$$\alpha D = D \alpha, \\ (\alpha D)_{lk} = \alpha_{lk} D_{lk} = (D \alpha)_{lk} = D_l \alpha_{lk}, \quad (1.27)$$

находим

$$(D_l - D_k) \alpha_{lk} = 0; \quad (1.27a)$$

для недиагонального элемента ( $l \neq k$ ) из  $D_l \neq D_k$  следует, что  $\alpha_{lk}$  равен нулю. Таким образом,  $\alpha$  диагональна.

Сумма диагональных элементов матрицы называется ее *следом*:

$$\text{Tr } \alpha = \sum_j \alpha_{jj} = \alpha_{11} + \alpha_{22} + \dots + \alpha_{nn}. \quad (1.28)$$

След произведения матриц  $\alpha\beta$  равен

$$\text{Tr } \alpha\beta = \sum_i (\alpha\beta)_{ii} = \sum_{jk} \alpha_{jk}\beta_{kj} = \text{Tr } \beta\alpha. \quad (1.29)$$

Это равенство устанавливает еще одно свойство матриц.

9. След произведения двух матриц не зависит от порядка перемножения матриц.

Это правило находит наиболее важное приложение в связи с преобразованием подобия матриц. Преобразование подобия — это такое преобразование, при котором преобразуемая матрица  $\alpha$  умножается на преобразующую матрицу  $\beta$  справа и на матрицу, обратную  $\beta$ , слева. Матрица  $\alpha$  при этом преобразуется в  $\beta^{-1}\alpha\beta$ . Преобразование подобия оставляет след матрицы без изменения, так как установленное выше правило показывает, что  $\beta^{-1}\alpha\beta$  имеет тот же след, что и  $\alpha\beta\beta^{-1} = \alpha$ .

Важность преобразований подобия вытекает из следующего факта.

10. Матричное уравнение остается в силе, если каждую матрицу, входящую в него, подвергнуть одному и тому же преобразованию подобия.

Например, преобразование произведения матриц  $\alpha\beta = \gamma$  дает

$$\sigma^{-1}\alpha\sigma\sigma^{-1}\beta\sigma = \sigma^{-1}\gamma\sigma,$$

и если

$$\alpha\beta = 1,$$

то

$$\sigma^{-1}\alpha\sigma\sigma^{-1}\beta\sigma = \sigma^{-1}1 \cdot \sigma = 1.$$

Нетрудно видеть, что соотношения между суммами матриц и произведениями матриц и чисел тоже сохраняются при преобразовании подобия. Так, из равенства

$$\gamma = \alpha + \beta$$

следует, что

$$\sigma^{-1}\gamma = \sigma^{-1}(\alpha + \beta) = \sigma^{-1}\alpha + \sigma^{-1}\beta$$

и

$$\sigma^{-1}\gamma\sigma = \sigma^{-1}\alpha\sigma + \sigma^{-1}\beta\sigma.$$

Аналогично, из равенства

$$\beta = a\alpha$$

следует

$$\sigma^{-1}\beta\sigma = a\sigma^{-1}\alpha\sigma.$$

Поэтому теорема 10 применима к любому матричному уравнению, в которое входят произведения матриц на числа или другие матрицы, целые (положительные или отрицательные) степени матриц и суммы матриц.

Эти десять теорем для операций с матрицами содержались уже в первых статьях по квантовой механике Борна и Йордана<sup>1)</sup> и, несомненно, уже известны многим читателям. Они приведены здесь еще раз потому, что уверенное владение этими основными правилами совершенно необходимо для понимания дальнейшего изложения и, в сущности, для всякого квантовомеханического расчета. Кроме того, ими очень часто пользуются в неявном виде, так как иначе даже простейшие доказательства становятся излишне громоздкими<sup>2)</sup>.

### Линейная независимость векторов

Векторы  $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_k$  называются линейно независимыми, если не существует соотношений вида

$$a_1\mathbf{v}_1 + a_2\mathbf{v}_2 + \dots + a_k\mathbf{v}_k = 0, \quad (1.30)$$

кроме случая, когда все  $a_1, a_2, \dots, a_k$  равны нулю. Таким образом, ни один из векторов линейно независимой системы не может быть выражен в виде линейной комбинации других векторов системы. В том случае, когда один из векторов, например  $\mathbf{v}_1$ , является нулевым вектором, система не является более линейно независимой, поскольку соотношение

$$1 \cdot \mathbf{v}_1 + 0 \cdot \mathbf{v}_2 + \dots + 0 \cdot \mathbf{v}_k = 0$$

наверняка удовлетворяется вопреки условию линейной независимости.

В качестве примера линейной зависимости рассмотрим четырехмерные векторы  $\mathbf{v}_1 = (1, 2, -1, 3)$ ,  $\mathbf{v}_2 = (0, -2, 1, -1)$  и  $\mathbf{v}_3 = (2, 2, -1, 5)$ . Они линейно зависимы, так как

$$2\mathbf{v}_1 + \mathbf{v}_2 - \mathbf{v}_3 = 0.$$

С другой стороны,  $\mathbf{v}_1$  и  $\mathbf{v}_2$  линейно независимы.

Если  $k$  векторов  $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_k$  линейно зависимы, то среди них могут быть  $k'$  векторов ( $k' < k$ ), которые линейно независимы. Более того, все  $k$  векторов могут быть выражены в виде линейных комбинаций этих  $k'$  векторов.

Отыскивая  $k'$  линейно независимых векторов, мы исключаем все нулевые векторы, поскольку, как мы уже видели, нулевой

<sup>1)</sup> M. Born, P. Jordan, Zs. f. Phys., 34, 858 (1925).

<sup>2)</sup> Например, ассоциативный закон умножения (теорема 3) используется неявно три раза при выводе коммутативности обратных матриц (теорема 6). Читателю предлагается повторить этот вывод с выписыванием всех скобок.

вектор никогда не может входить в систему линейно независимых векторов. Затем мы перебираем поочередно остальные векторы, отбрасывая все те, которые могут быть выражены в виде линейных комбинаций уже отобранных векторов. Следовательно, выбранные таким путем  $k'$  векторов будут линейно независимыми, так как если ни один из них не может быть представлен в виде линейной комбинации остальных, между ними не может существовать соотношение типа (1.30). Кроме того, каждый из отброшенных векторов (и таким образом все  $k$  первоначальных векторов) может быть выражен через них, поскольку это и было условием отбрасывания.

Линейная зависимость или независимость  $k$  векторов  $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_k$  является также свойством векторов  $a\mathbf{v}_1, \dots, a\mathbf{v}_k$ , образуемых из них путем *собственного* преобразования  $a$ . Это значит, что из

$$a_1\mathbf{v}_1 + a_2\mathbf{v}_2 + \dots + a_k\mathbf{v}_k = 0 \quad (1.31)$$

следует, что

$$a_1a\mathbf{v}_1 + a_2a\mathbf{v}_2 + \dots + a_ka\mathbf{v}_k = 0. \quad (1.31a)$$

Равенство (1.31a) получается применением преобразования  $a$  к обеим частям (1.31) и использованием его линейности. Наоборот, из (1.31a) следует (1.31). Очевидно также, что всякое линейное соотношение между  $\mathbf{v}_l$  имеет место и для  $a\mathbf{v}_l$ , и наоборот.

Никакие более чем  $n$   $n$ -мерных векторов не могут быть линейно независимыми. Чтобы показать это, заметим, что соотношение

$$a_1\mathbf{v}_1 + \dots + a_{n+1}\mathbf{v}_{n+1} = 0, \quad (1.32)$$

из которого следует линейная зависимость, эквивалентно  $n$  линейным однородным уравнениям для компонент этих векторов:

$$\begin{aligned} a_1(\mathbf{v}_1)_1 + \dots + a_n(\mathbf{v}_n)_1 + a_{n+1}(\mathbf{v}_{n+1})_1 &= 0, \\ \vdots &\quad \vdots \\ a_1(\mathbf{v}_1)_n + \dots + a_n(\mathbf{v}_n)_n + a_{n+1}(\mathbf{v}_{n+1})_n &= 0. \end{aligned} \quad (1.32a)$$

Если коэффициенты  $a_1, a_2, \dots, a_n, a_{n+1}$  в этих уравнениях рассматриваются как неизвестные, то из того обстоятельства, что  $n$  линейных однородных уравнений с  $n+1$  неизвестными всегда имеют нетривиальное решение, сразу следует, что соотношение (1.32) всегда выполняется. Таким образом,  $n+1$   $n$ -мерных векторов всегда линейно зависимы.

Непосредственным следствием вышеприведенной теоремы является утверждение, что *любые  $n$  линейно независимых  $n$ -мер-*

ных векторов образуют полную систему векторов; иначе говоря, произвольный  $n$ -мерный вектор  $w$  может быть выражен в виде их линейной комбинации. В самом деле, теорема утверждает, что между  $n$  векторами и произвольным вектором имеет место некоторое соотношение

$$a_1v_1 + \dots + a_nv_n + bw = 0.$$

Кроме того, если  $v_1, v_2, \dots, v_n$  линейно независимы, коэффициент  $b$  не может быть равен нулю. Таким образом, всякий вектор  $w$  может быть записан в виде линейной комбинации векторов, и, следовательно, последние образуют полную систему векторов.

Строка или столбец  $n$ -мерной матрицы могут рассматриваться как вектор. Например, компонентами вектора  $\alpha_k$ , образующего  $k$ -й столбец, являются  $a_{1k}, a_{2k}, \dots, a_{nk}$ , а компонентами вектора, образующего  $i$ -ю строку, будут  $a_{i1}, a_{i2}, \dots, a_{in}$ . Нетривиальное линейное соотношение между векторами  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ , образующими столбцы,

$$a_1\alpha_1 + \dots + a_n\alpha_n = 0$$

дается просто ненулевым решением системы линейных однородных уравнений для  $a_1, a_2, \dots, a_n$ :

$$a_1\alpha_{11} + \dots + a_n\alpha_{1n} = 0,$$

. . . . . . . . .

$$a_1\alpha_{n1} + \dots + a_n\alpha_{nn} = 0.$$

Обращение в нуль определителя  $|a_{ik}|$  является необходимым и достаточным условием существования такого решения. Поэтому, если этот определитель не обращается в нуль ( $|a_{ik}| \neq 0$ ), векторы  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  линейно независимы и образуют полную систему векторов. Наоборот, если векторы  $v_1, \dots, v_n$  линейно независимы, матрица, образуемая при использовании их в качестве столбцов, имеет отличный от нуля определитель. Разумеется, это рассуждение применимо в равной степени к векторам, образующим строки матрицы.