

Линейная алгебра, тема 3.

Матрицы

Линейная (не)зависимость

Если линейная комбинация $k_1 \cdot \vec{a}_1 + k_2 \cdot \vec{a}_2 + \dots + k_n \cdot \vec{a}_n$ равна нулевому вектору только при $k_1 = k_2 = \dots = k_n = 0$, то система векторов $\vec{a}_1, \vec{a}_2, \dots, \vec{a}_n$ называется **линейно независимой**.

Во всех остальных случаях система векторов **линейно зависима**: для этого достаточно хотя бы одного скаляра, не равного нулю.

Система из одного вектора линейно зависима только тогда, когда этот вектор нулевой.

Проверка системы на линейную (не)зависимость

1. Через пропорциональность координат.

Если система векторов содержит векторы \vec{a} и $k \cdot \vec{a}$, где k — произвольное число, отличное от нуля, то она линейно зависима.

Для проверки достаточно найти коэффициент коллинеарности векторов: если на всех парах координат он совпадает, векторы коллинеарны и система линейно зависима.

Возьмём, например векторы $\vec{a} = (2, -4)$, $\vec{b} = (-3, -6)$, $\vec{c} = (1, 2)$.

Система векторов \vec{a}, \vec{c} линейно независима, так как $\frac{2}{1} \neq \frac{-4}{2}$.

Система векторов \vec{b}, \vec{c} линейно зависима, так как $\frac{-3}{1} = \frac{-6}{2}$.

2. Через количество векторов и координат

В векторном пространстве размерности n система из k векторов:

- линейно независима, если $k < n$ и все векторы ненулевые;
- может быть как линейно зависимой, так и линейно независимой, если $k = n$;

- линейно зависима, если $k > n$.

2. Через сумму векторов

Если один из векторов в пространстве является суммой двух других, то система из этих трёх векторов будет линейно зависимой.

Базис

Нормированное пространство

Число, соответствующее максимальному количеству линейно независимых векторов в пространстве, называют **размерностью векторного пространства**. Это число совпадает с количеством координат вектора.

Единичный вектор (или **орт**) — это вектор нормированного пространства, длина которого равна 1.

Процесс преобразования вектора \vec{a} в единичный вектор \vec{u} называют нормированием. Чтобы нормировать вектор, нужно разделить его на его длину.

$$\vec{u} = \frac{\vec{a}}{|\vec{a}|}$$

Базис

Базис векторного пространства — упорядоченная система линейно независимых векторов, число векторов в которой равно размерности векторного пространства. Например, у трёхмерного пространства базис будет состоять из трёх векторов, у каждого из которых по 3 координаты.

Любой вектор \vec{a} на плоскости можно единственным образом записать как линейную комбинацию базисных векторов:

$$\vec{a} = k_1 \cdot \vec{i} + k_2 \cdot \vec{j},$$

где k_1, k_2 — числа, которые называют **координатами** вектора в данном базисе.

А само выражение $\vec{a} = k_1 \cdot \vec{i} + k_2 \cdot \vec{j}$ называют **разложением вектора \vec{a} по базису $\{\vec{i}, \vec{j}\}$** .

Ортонормированный базис плоскости обычно обозначают $\{\vec{i}, \vec{j}\}$, ортонормированный базис пространства — $\{\vec{i}, \vec{j}, \vec{k}\}$.

Матрица — прямоугольная таблица чисел. Эти числа называют **элементами матрицы**.

Размер (порядок) матрицы — количество строк и столбцов. Сначала пишут количество строк, потом столбцов.

В общем виде матрицу записывают так:

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & \dots & a_{2n} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & \dots & a_{3n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & a_{m2} & a_{m3} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} = (a_{ij})_{m \times n}$$

Это матрица размера $m \times n$, её элемент a_{ij} расположен на пересечении i -той строки и j -того столбца. Запись $A = (a_{ij})_{m \times n}$ определяет имя элементов матрицы и её размеры.

Если поменять местами строки или столбцы, получится матрица, **эквивалентная** данной. Перестановкой отдельных элементов эквивалентную матрицу не получить.

Транспонировать матрицу $A = (a_{ij})_{m \times n}$ значит, записать её строки в столбцы с сохранением порядка следования. В результате получается матрица $A^T = (a_{ji})_{n \times m}$.

Транспонированную матрицу помечают надстрочным индексом T .

Умножение на скаляр и сложение матриц

Чтобы умножить или разделить матрицу на число, нужно умножить или разделить на него каждый элемент этой матрицы.

Складывать можно только матрицы одного размера. Чтобы найти сумму $A = (a_{ij})_{m \times n}$ и $B = (b_{ij})_{m \times n}$, элемент a_{11} первой матрицы нужно сложить с элементом b_{11} второй матрицы, элемент a_{34} первой матрицы — с элементом b_{34} второй матрицы и так далее.

Точно так же происходит вычитание матриц.

Свойства умножения

- 1) $1 \cdot A = A$;
- 2) $-1 \cdot A = -A$;

3) $0 \cdot A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix}$. Это нулевая матрица. Она будет тех же размеров, что и матрица A ;

4) Для любого числа $k \in \mathbb{R}$ $k \cdot A = A \cdot k$ — умножение на скаляр коммутативно;

5) Для любых чисел $k, m \in \mathbb{R}$ $k \cdot (m \cdot A) = (k \cdot m) \cdot A$ — можно сначала найти произведение скаляров, а потом умножать на матрицу;

6) $(k \cdot A)^T = k \cdot A^T$ — сначала транспонируем, потом умножаем на скаляр.

Свойства сложения

Для произвольных матриц $A = (a_{ij})_{m \times n}$, $B = (b_{ij})_{m \times n}$, $C = (c_{ij})_{m \times n}$ одинакового размера $m \times n$:

1) $A + B = B + A$ — свойство коммутативности;

2) $(A + B) + C = A + (B + C)$ — свойство ассоциативности;

3) $A + O = A$ — прибавление нулевой матрицы;

4) $\forall A \exists! B: A + B = O$ — для любой матрицы существует единственная, противоположная ей;

5) $(A + B)^T = A^T + B^T$ — транспонированная сумма матриц равна сумме этих транспонированных матриц.

Свойства дистрибутивности

Для произвольных матриц $A = (a_{ij})_{m \times n}$, $B = (b_{ij})_{m \times n}$ одинакового размера $m \times n$ и чисел $k, n \in \mathbb{R}$

1) $(k + n) \cdot A = k \cdot A + n \cdot A$;

2) $k \cdot (A + B) = k \cdot A + k \cdot B$.

Порядок действий

1) Транспонирование;

2) Умножение на скаляр;

3) Сложение матриц.

Умножение матрицы на вектор

Умножение вектора и матрицы происходит по схеме «строка на столбец»: итоговый вектор состоит из скалярных произведений строк первого множителя на столбцы второго множителя. Такое умножение не коммутативно.

$$k_{1 \times m} \cdot M_{m \times n} = (k \cdot M)_{1 \times n}$$

$$M_{m \times n} \cdot k_{n \times 1} = (M \cdot k)_{m \times 1}$$

По умолчанию используют векторы-столбцы.

Скалярное произведение векторов в матричном виде:

$$\vec{a} \cdot \vec{b} = a^T \cdot b.$$

Отображение $A : V \rightarrow V$ называют **линейным преобразованием** векторного пространства, если для любых векторов \vec{x}, \vec{y} этого пространства и числа n :

$$1) A(\vec{x} + \vec{y}) = A(\vec{x}) + A(\vec{y});$$

$$2) A(n \cdot \vec{x}) = n \cdot A(\vec{x}).$$

Растяжение/сжатие: $\begin{pmatrix} a & 0 \\ 0 & b \end{pmatrix}.$

Сдвиг: $\begin{pmatrix} 1 & a \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$ и $\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ b & 1 \end{pmatrix}.$

Вращение: $\begin{pmatrix} \cos \alpha & -\sin \alpha \\ \sin \alpha & \cos \alpha \end{pmatrix}.$

Матрица $\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$ позволит записать координаты вектора плоскости xOy в пространстве.

Аналогично матрицы $\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$ дадут координаты векторов в плоскостях xOz и yOz .

Если заменить матрицы на транспонированные

$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$, то можно построить проекции вектора на плоскостях xOy, xOz, yOz .

Матричные перемножения

Для умножения матрицы A на матрицу B количество столбцов A должно быть равно количеству строк B .

$A_{m \times n} \cdot B_{n \times k} = C_{m \times k}$. Часто произведение C записывают просто как AB .

При умножении m -ной строки первой матрицы на k -тый столбец второй матрицы получается элемент c_{mk} произведения.

Матрицы, для которых $AB = BA$, называют **перестановочными** или коммутативными.

Единичной матрицей E называют диагональную матрицу, все элементы на главной диагонали которой равны 1.

Свойства умножения

1) $AB \neq BA$, если они не перестановочные;

2) $A(BC) = (AB)C$ — ассоциативность произведения;

3) $AE = EA = A$;

4) Дистрибутивность относительно сложения:

$$(A + B) \cdot C = AC + BC;$$

$$K(A + B) = KA + KB;$$

5) Ассоциативность умножения на скаляр:

$$(\alpha AB) = \alpha(AB) = A(\alpha B);$$

6) Транспонирование произведения:

$$(AB)^T = B^T \cdot A^T;$$

$$(kA)^T = A^T \cdot k^T;$$

$$(Am)^T = m^T \cdot A^T.$$

Чтобы применить линейное преобразование к нескольким векторам сразу, их можно объединить в одну матрицу и умножить её на матрицу преобразования.

Операции с матрицами в Python

В коде матрицу записывают построчно, помещая каждую строку в свои квадратные скобки. Удобнее писать каждую строчку с новой строки. При этом все

они будут расположены друг под другом внутри функции `array()`.

Чтобы транспонировать матрицу `m`, достаточно записать операцию `m.T`.

```
import numpy as np

m = np.array([
    [2, 17, 43],
    [36, 8, 4],
    [10, -11, 6],
    [3, 7, 15]
])
print("Матрица:")
print(m) # Вывод исходной матрицы.
print() # Пустая строка для разделения.
m = m.T # Теперь m - это транспонированная матрица.
print("Транспонированная матрица:")
print(m) # Вывод новой, транспонированной матрицы.
```

В коде нумерация строк и столбцов идёт с нуля.

Чтобы вывести на экран конкретный элемент, нужно записать имя матрицы и номер элемента в квадратных скобках.

Чтобы вывести целую строку, второй параметр нужно заменить на `:`.

Чтобы вывести целый столбец, первый параметр нужно заменить на `:`.

В данном случае это означает «взять все значения».

```
# Вывод элемента в 4 строке, 1 столбце.
print(friends[4, 1])
# Вывод 5 строки.
print(friends[5, :])
```

Сложение матриц в Python выглядит так же, как сложение векторов: задаём матрицы и находим их сумму с помощью знака `+`. Знак **умножения на скаляр**: `*`.

Умножение матрицы на вектор. Пример:

```
import numpy as np

a = np.array([
    [5, -7, 2],
    [-2, -1, 9],
    [3, 1, 4]
```

```

])
k = np.array([3, 4, 5])
b = np.array([
    [0, 7, 1.2],
    [4, -5, -3],
    [3, 0.1, 12]
])
a.shape # Размер матрицы a.
k.shape # Размер вектора k.
k_column = k.reshape(3, 1) # Запись вектора матрицей 3x1.
k_string = k.reshape(1, 3) # Запись вектора матрицей 1x3.
print("Произведение вектора на матрицу:")
print(k_string @ a)
print()
print("Произведение матрицы на вектор:")
print(a @ k_column)
print("Произведение AB:")
print(a @ b)
print("Произведение BA:")
print(b @ a)

```