

# Конспект по теме "Матрицы и матричные операции"

## Создание матриц

**Матрица** — это прямоугольная числовая таблица, или двумерный массив. Состоит из  $m$  строк и  $n$  столбцов (размер записывается так:  $m \times n$ ).

Матрицы обычно обозначаются заглавными латинскими буквами, например,  $A$ . Их элементы — строчными с двойным индексом:  $a_{ij}$ , где  $i$  — номер строки, а  $j$  — номер столбца.

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 3 & 4 \end{pmatrix}$$

Создадим в *NumPy* матрицу из списка списков, для этого вызовем `np.array()`. Все вложенные списки одинаковой длины.

```
import numpy as np

matrix = np.array([
    [1, 2, 3],
    [4, 5, 6],
    [7, 8, 9]])
print(matrix)
```

Вместо списка списков возьмём список векторов:

```
import numpy as np

string0 = np.array([1, 2, 3])
string1 = np.array([-1, -2, -3])
list_of_vectors = [string0, string1]
matrix_from_vectors = np.array(list_of_vectors)

print(matrix_from_vectors)
```

Создадим матрицу из таблицы *Pandas*: её атрибут `values` — это матрица.

```
import pandas as pd
import numpy as np

matrix = df.values
print(matrix)
```

Атрибутом `shape` определим размер матрицы *A*. Её элемент  $a_{ij}$  задаётся в *NumPy* как `A[i,j]`: строки и столбцы нумеруются с нуля, как и индексы массива.

```
import numpy as np

A = np.array([
    [1, 2, 3],
    [2, 3, 4]])

print('Размер:', A.shape)
print('A[1, 2]:', A[1, 2])
```

Из матрицы выделим отдельные строки и столбцы:

```
import numpy as np

matrix = np.array([
    [1, 2, 3],
    [4, 5, 6],
    [7, 8, 9],
    [10, 11, 12]])

print('Строка 0:', matrix[0, :])
print('Столбец 2:', matrix[:, 2])
```

## Операции с элементами матриц

С элементами матриц можно делать всё то же, что и с элементами векторов. Две матрицы можно сложить, вычесть, умножить или поделить. Главное, чтобы действия производились поэлементно, а

матрицы были одинакового размера. Результат операций — матрица того же размера.

```
import numpy as np

matrix1 = np.array([
    [1, 2],
    [3, 4]])

matrix2 = np.array([
    [5, 6],
    [7, 8]])

print(matrix1 + matrix2)
```

Матрицу можно умножить на число, прибавить его или вычесть: операция применяется к каждому элементу.

```
import numpy as np

matrix = np.array([
    [1, 2],
    [3, 4]])

print(matrix * 2)
print(matrix - 2)
```

## Умножение матрицы на вектор

Чтобы понять, как матрица умножается на вектор, возьмём список строк. Каждая строка этого списка (матрицы) скалярно умножается на вектор, а полученные числа образуют новый вектор.

Например, матрицу  $A$  размера  $m \times n$  умножим на вектор  $b$  ( $n$ -мерный). Произведением будет новый вектор  $c = Ab$ . Это  $m$ -мерный вектор, у которого  $i$ -я координата равна скалярному произведению  $i$ -й строки матрицы на  $b$ .

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} c_1 \\ c_2 \\ \vdots \\ c_m \end{pmatrix}$$

$$\begin{aligned} c_1 &= a_{11} \times b_1 + a_{12} \times b_2 + \dots + a_{1n} \times b_n \\ c_2 &= a_{21} \times b_1 + a_{22} \times b_2 + \dots + a_{2n} \times b_n \\ &\vdots \\ c_m &= a_{m1} \times b_1 + a_{m2} \times b_2 + \dots + a_{mn} \times b_n \end{aligned}$$

Выполним эту операцию в *NumPy*, вызовем знакомую вам функцию `np.dot()`.

```
import numpy as np

A = np.array([
    [1, 2, 3],
    [4, 5, 6]])

b = np.array([7, 8, 9])

print(np.dot(A, b))
print(A.dot(b))
```

Чтобы умножение было корректным, размер вектора должен быть равен ширине матрицы.

## Транспонирование матриц

**Транспонирование матрицы** — это её «переворот» относительно главной диагонали матрицы, которая идёт из левого верхнего в правый нижний угол. При таком перевероте матрицы  $A$  размера  $m \times n$  трансформируется в матрицу размера  $n \times m$ . То есть строки матрицы становятся её столбцами, а столбцы — строками. Транспонированная матрица обозначается верхним индексом **T**:

$$\begin{pmatrix} \boxed{a_{11} \ a_{12} \ \dots \ a_{1n}} \\ \boxed{a_{21} \ a_{22} \ \dots \ a_{2n}} \\ \vdots \\ \boxed{a_{m1} \ a_{m2} \ \dots \ a_{mn}} \end{pmatrix}^T = \begin{pmatrix} \boxed{a_{11}} \ \boxed{a_{21}} \ \dots \ \boxed{a_{m1}} \\ \boxed{a_{12}} \ \boxed{a_{22}} \ \dots \ \boxed{a_{m2}} \\ \vdots \\ \boxed{a_{1n}} \ \boxed{a_{2n}} \ \dots \ \boxed{a_{mn}} \end{pmatrix}$$

В *NumPy* эта операция задаётся атрибутом *T*. Если нужно построить матрицу, начиная со списка столбцов, создайте матрицу и примените транспонирование:

```
import numpy as np

matrix = np.array([
    [1, 2],
    [4, -4],
    [0, 17]])

print("Транспонированная матрица")
print(matrix.T)
```

Умножим исходную матрицу на вектор длины 3:

```
vector = [2, 1, -1]
print(np.dot(matrix, vector))
```

Получили ошибку: размеры матрицы (3, 2) и вектора (3,) не согласованы. Вторая размерность матрицы не равна длине вектора. Чтобы умножение было корректным, транспонируем матрицу:

```
print(np.dot(matrix.T, vector))
```

## Матричное умножение

При **матричном умножении** по двум матрицам строится третья. Она состоит из скалярных произведений строк первой матрицы на столбцы

второй. Произведение  $i$ -й строки матрицы  $A$  ( $A_i$ ) на  $j$ -й столбец матрицы  $B$  ( $B_j$ ) равно матрице  $C_{ij}$ :

$$c_{ij} = (A_i, B_j)$$

Умножение матрицы на матрицу возможно, если ширина первой матрицы  $A$  ( $m \times n$ ) равна высоте второй матрицы  $B$  ( $n \times r$ ). Тогда размер произведения этих матриц будет  $m \times r$ . Размерность  $n$  «схлопывается».

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \dots & b_{1r} \\ b_{21} & b_{22} & \dots & b_{2r} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{n1} & b_{n2} & \dots & b_{nr} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} c_{11} & c_{12} & \dots & c_{1r} \\ c_{21} & c_{22} & \dots & c_{2r} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ c_{m1} & c_{m2} & \dots & c_{mr} \end{pmatrix}$$

$$\begin{aligned} c_{11} &= a_{11} \times b_{11} + a_{12} \times b_{21} + \dots + a_{1n} \times b_{n1} \\ c_{12} &= a_{11} \times b_{12} + a_{12} \times b_{22} + \dots + a_{1n} \times b_{n2} \\ &\vdots \\ c_{1r} &= a_{11} \times b_{1r} + a_{12} \times b_{2r} + \dots + a_{1n} \times b_{nr} \end{aligned}$$

В *NumPy* матрицы  $A$  и  $B$  умножаются вызовом функций `np.dot(A, B)`, или `A.dot(B)`. Также этот вызов можно заменить знаком матричного умножения `@`:

```
import numpy as np

print(A.dot(B))
print(np.dot(A,B))
print(A @ B)
```

Результат умножения матриц зависит от порядка множителей. Если ширина первой матрицы не равна длине второй, то умножение невозможно.

```
matrix = np.array([
    [1, 2, 3],
    [-1, -2, -3]])

print(matrix @ matrix)
```

Произошла ошибка: размерности матриц не согласованы.

Умножение матрицы на себя возможно, только если она квадратная:

```
square_matrix = np.array([
    [1, 2, 3],
    [-1, -2, -3],
    [0, 0, 0]])

print(square_matrix @ square_matrix)
```