

# Математика для Data Science. Линейная алгебра.

## Шпаргалка

### Содержание

<b>Первая неделя. Линейные отображения и матрицы</b>	<b>2</b>
Векторное пространство . . . . .	2
Линейные отображения . . . . .	2
Матрицы . . . . .	3
Умножение матриц . . . . .	4

# Первая неделя. Линейные отображения и матрицы

## Векторное пространство

*Вектор* это упорядоченный набор действительных чисел. В машинном обучении объекты часто заменяют на векторы признаков объектов.

$\mathbb{R}^n$  – это множество всех упорядоченных наборов вида  $(x_1, x_2, \dots, x_n)$ , таких что  $\forall i : x_i \in \mathbb{R}$ . Каждый такой набор называется *вектором*. Множество  $\mathbb{R}^n$  называется *векторным пространством*.

**Обозначение.** Мы будем обозначать вектор буквой со стрелочкой, а все его координаты – обычными буквами с индексами. Вот так:  $\vec{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)$ .

Иногда нам будет удобно представлять некоторые векторы не как строку  $\vec{y} = (y_1, \dots, y_m)$ , а как столбец. Вот так:

$$\vec{y} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_m \end{pmatrix}$$

**Сложение векторов из  $\mathbb{R}^n$ .** Сложить можно любые два вектора из одного и того же векторного пространства  $\mathbb{R}^n$ . Результатом сложения также будет вектор из  $\mathbb{R}^n$ . Сумма векторов  $(x_1, x_2, \dots, x_n), (y_1, y_2, \dots, y_n) \in \mathbb{R}^n$  определяется так:

$$(x_1, x_2, \dots, x_n) + (y_1, y_2, \dots, y_n) = (x_1 + y_1, x_2 + y_2, \dots, x_n + y_n) \in \mathbb{R}^n.$$

**Умножение вектора на число.** На  $\mathbb{R}^n$  определена операция умножения вектора на число. Любой вектор из  $\mathbb{R}^n$  можно умножить на любое число, и результат умножения тоже будет вектором из  $\mathbb{R}^n$ . Число в этом случае называют *скаляром*. Умножение вектора  $(x_1, x_2, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$  на число  $c \in \mathbb{R}$  определяется так:

$$c(x_1, x_2, \dots, x_n) = (cx_1, cx_2, \dots, cx_n) \in \mathbb{R}^n.$$

## Линейные отображения

*Линейным отображением* векторного пространства  $V$  в векторное пространство  $W$  называется функция  $f : V \rightarrow W$  удовлетворяющая следующим двум условиям:

1.  $f(\vec{x}) + f(\vec{y}) = f(\vec{x} + \vec{y})$  для любых  $\vec{x}, \vec{y} \in V$ ,
2.  $f(c\vec{x}) = cf(\vec{x})$  для любого  $\vec{x} \in V$  и любого числа  $c \in \mathbb{R}$ .

### Общий вид некоторых линейных отображений

1. Любое линейное отображение  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  задаётся одним числом  $f(1)$ : а именно,  $f(\vec{x}) = x \cdot f(1)$ .
2. Любое линейное отображение  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^m$  задаётся столбцом высоты  $m$ , состоящим из чисел. Этот столбец равен  $f(1)$ . При этом  $f(\vec{x}) = x \cdot f(1)$ .
3. Любое линейное отображение  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  задаётся строкой длины  $n$ , состоящей из чисел.

### Обозначение.

- $\vec{e}_1 := (1, 0, 0, \dots, 0)$
- $\vec{e}_2 := (0, 1, 0, \dots, 0)$
- $\vdots$
- $\vec{e}_n := (0, 0, 0, \dots, 1)$

Другими словами, у вектора  $\vec{e}_i$  равна единице  $i$ -ая координата, а все остальные координаты равны нулю. Рассмотрим любой вектор  $\vec{x} = (x_1, \dots, x_n)$ . По определению векторного пространства  $\mathbb{R}^n$ , выполнено:  
 $(x_1, \dots, x_n) = (x_1, 0, \dots, 0) + (0, x_2, \dots, 0) + \dots + (0, 0, \dots, x_n) = x_1\vec{e}_1 + x_2\vec{e}_2 + \dots + x_n\vec{e}_n$ .

**Обозначение.** В таких случаях говорят, что вектор  $\vec{x}$  *выражается* через векторы  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$ .

Пусть дано линейное отображение  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  и для каждого  $i$   $f(\vec{e}_i) = a_i$ , где  $a_i \in \mathbb{R}$ . Тогда  $f$  определяется набором чисел  $a_1, \dots, a_n$ :  $f(\vec{x}) = f(x_1\vec{e}_1 + \dots + x_n\vec{e}_n) = f(x_1\vec{e}_1) + \dots + f(x_n\vec{e}_n) = x_1f(\vec{e}_1) + \dots + x_nf(\vec{e}_n) = x_1a_1 + \dots + x_na_n = a_1x_1 + \dots + a_nx_n$ .

Вычисление значения функции  $f$  мы будем записывать как *действие* строки  $(a_1, \dots, a_n)$  на столбец  $\vec{x}$ :

$$f(\vec{x}) = (a_1, \dots, a_n) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} := a_1x_1 + \dots + a_nx_n = \sum_{i=1}^n a_ix_i.$$

Можно говорить, что мы *умножаем* строку  $(a_1, \dots, a_n)$  на столбец  $\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ .

## Матрицы

Любое линейное отображение  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  задаётся матрицей с  $m$  строками и  $n$  столбцами.

$$A := \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix},$$

где  $a_{ij} \in \mathbb{R}$  для всех  $i, j$ . Числа  $a_{ij}$  называют *элементами* матрицы.

### Построим по матрице **A** линейное отображение:

$i$ -ой строке матрицы  $(a_{i1}, a_{i2}, \dots, a_{in})$  соответствует линейное отображение  $f_i : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ :

$$f_i(\vec{x}) = (a_{i1}, a_{i2}, \dots, a_{in}) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} := a_{i1}x_1 + a_{i2}x_2 + \dots + a_{in}x_n = \sum_{j=1}^n a_{ij}x_j \in \mathbb{R}.$$

Пользуясь отображениями  $f_1, \dots, f_m$ , мы так определяем действие отображения  $f$  на векторе  $\vec{x}$ :

$$f(\vec{x}) = \begin{pmatrix} f_1(\vec{x}) \\ f_2(\vec{x}) \\ \vdots \\ f_m(\vec{x}) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sum_{j=1}^n a_{1j}x_j \\ \sum_{j=1}^n a_{2j}x_j \\ \vdots \\ \sum_{j=1}^n a_{mj}x_j \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^m.$$

**Обозначение.** Полученный вектор  $f(\vec{x})$  называется результатом *действия* матрицы  $A$  на векторе  $\vec{x}$ , и обозначается  $A\vec{x}$ .

Записывают действие матрицы  $A$  на векторе  $\vec{x}$  так:

$$A\vec{x} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sum_{j=1}^n a_{1j}x_j \\ \sum_{j=1}^n a_{2j}x_j \\ \vdots \\ \sum_{j=1}^n a_{mj}x_j \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^m$$

Также можно говорить, что мы *умножили*  $A$  на  $\vec{x}$  и получили  $A\vec{x}$ .

**Как воспринимать столбцы матрицы:** для любого  $j$  вектор  $f(\vec{e}_j) = A\vec{e}_j$  совпадает с  $j$ -ым столбцом матрицы  $A$ . Таким образом, столбцы матрицы — это те векторы, в которые  $f$  переводит единичные векторы,

направленные вдоль осей координат.  $A = \begin{pmatrix} f(\vec{e}_1) & f(\vec{e}_2) & \dots & f(\vec{e}_n) \end{pmatrix}$

Итак, любая матрица задаёт линейное отображение. При этом любое линейное отображение задаётся какой-то матрицей. Кроме того, разные матрицы задают разные линейные отображения. Значит, есть *взаимно однозначное соответствие* между матрицами и линейными отображениями. То есть каждой матрице соответствует ровно одно линейное отображение, и каждому линейному отображению поставлена в соответствие ровно одна матрица.

## Умножение матриц

Пусть определены два линейных отображения:  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  и  $g : \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^k$ .

Их *композицией* называется отображение из  $\mathbb{R}^n$  в  $\mathbb{R}^k$  и обозначается  $g \circ f$ . Действует  $g \circ f$  на любом векторе  $\vec{x} \in \mathbb{R}^n$  так:

1. применяя  $f$ , получаем вектор  $f(\vec{x}) \in \mathbb{R}^m$
2. применяя к полученному вектору  $g$ , получаем вектор  $g(f(\vec{x})) \in \mathbb{R}^k$

Вектор  $g(f(\vec{x})) \in \mathbb{R}^k$  и называется результатом действия  $g \circ f$  на  $\vec{x}$ .

Композиция двух линейных преобразований тоже будет линейным преобразованием.

Если отображение  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  задано матрицей  $A$ , а отображение  $g : \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^k$  — матрицей  $B$ , то  $(g \circ f)(\vec{x}) = g(f(\vec{x})) = g(A(\vec{x})) = B(A(\vec{x}))$ . Матрицу преобразования  $g \circ f$  обозначают  $BA$  и называют *произведением* матрицы  $B$  и матрицы  $A$ .

### Правило умножения матриц

На пересечении  $i$ -ой строки и  $j$ -ого столбца произведения двух матриц стоит произведение  $i$ -ой строки первой матрицы и  $j$ -ого столбца второй матрицы.

При этом произведение  $BA$  определено, только если число столбцов матрицы  $B$  совпадает с числом строк матрицы  $A$ .

Умножение называется *коммутативным*, если  $B \cdot A = A \cdot B$  для любых  $A$  и  $B$ . Умножение матриц не является коммутативным: то есть, бывают матрицы  $A$  и  $B$  размера  $n$  на  $n$ , что  $AB \neq BA$ .

### Примеры некоторых типов матриц

1. Матрица, на *главной диагонали* которой стоят единицы, а на всех остальных местах стоят нули, называется *единичной матрицей*. Чаще всего её обозначают буквами  $E$  или  $I$ . Если важно подчеркнуть, что матрица именно размера  $n$  на  $n$ , то добавляют нижний индекс:  $E_n, I_n$ .

$$E_n = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 1 & 0 \\ 0 & 0 & \dots & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

2. Иногда матрицы удобнее записывать в виде нескольких блоков, каждый из которых соответствует меньшей матрице. Например, пусть

$$X = \begin{pmatrix} x_{11} & x_{12} \\ x_{21} & x_{12} \end{pmatrix}, Y = \begin{pmatrix} y_{11} & y_{12} \\ y_{21} & y_{12} \end{pmatrix}.$$

Тогда мы можем так определить *блочную* матрицу  $\begin{pmatrix} X & 0 \\ 0 & Y \end{pmatrix}$ :

$$\begin{pmatrix} X & 0 \\ 0 & Y \end{pmatrix} := \begin{pmatrix} x_{11} & x_{12} & 0 & 0 \\ x_{21} & x_{12} & 0 & 0 \\ 0 & 0 & y_{11} & y_{12} \\ 0 & 0 & y_{21} & y_{12} \end{pmatrix}.$$

При этом два нуля в этой блочной матрице обозначают заполненные нулями матрицы размера 2 на 2.