# Оглавление

1	Мат	рицы и определители	3
	1.1	Определения	3
1.3 Краткая запись различных видов матриц		Виды матриц	3
		Краткая запись различных видов матриц	4
		Линейные операции	4
		1.4.1 Сравнение матриц	4
		1.4.2 Сложение матриц	5
		1.4.3 Умножение матрицы на число	5
		1.4.4 Умножение матриц	5
	1.5	Элементарные преобразования	5
1.7 Вычисление определителей		Свойства транспонирования матриц	6
		Вычисление определителей	8
		Присоединенная матрица	8
	1.9	Невырожденная матрица	9
	1.10	Обратная матрица	9
		1.10.1 Свойства обратной матрицы	9
		1.10.2 Теоремы	10
	1.11	Норма матрицы	11

2 ОГЛАВЛЕНИЕ

# Глава 1

# Матрицы и определители

## 1.1 Определения

**Определение 1.1.1.** Матрица размером  $m \times n$  — таблица выражений, состоящая из m строк и n столбцов:

$$A_{m\times n} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} = (a_{ij}).$$

**Определение 1.1.2.** След матрицы — это сумма диагональных элементов матрицы. Операция взятия следа обозначается tr:

$$\begin{array}{l} A \\ \underset{n \times n}{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \\ \end{pmatrix}; = (a_{ij}) \qquad {\rm tr} A = \sum_{i=1}^n = a_{11} + a_{22} + \dots + a_{nn} \\ \end{array}$$

**Определение 1.1.3.** Ранг матрицы — это наивысший порядок ненулевого минора. Ранг матрицы обозначается rang.

# 1.2 Виды матриц

В зависимости от размерности, матрицы имеют названия, приведенные в следующей таблице.

Размерность	Название	Размерность	Название
$m \times n$	прямоугольная	$1 \times n$	матрица-строка
$n \times n$	квадратная	$m \times 1$	матрица-столбец

Элементы квадратной матрицы, имеющие одинаковые индексы  $(a_{11}, a_{22}, ..., a_{nn})$ , образуют главную диагональ матрицы. Диагональ, соединяющая элементы  $a_{1n}, a_{2n}, ..., a_{n1}$ , называется побочной диагональю матрицы.

Квадратная матрица, у которой все элементы, расположенные выше (ниже) главной диагонали, равны нулю, называется *нижней* (*верхней*) *треугольной матрицей*:

нижняя: 
$$\begin{pmatrix} a_{11} & 0 & \dots & 0 \\ a_{21} & a_{22} & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix};$$
 верхняя: 
$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ 0 & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

Квадратная матрица, имеющая ненулевые элементы только на главной диагонали, называется *диагональной*:

$$\operatorname{diag}\{a_{11},a_{22},\dots,a_{nn}\} = \begin{pmatrix} a_{11} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & a_{22} & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

Диагональная матрица, у которой все элементы главной диагонали равны единицам, называется единичной:

$$I_{n \times n} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & 1 \end{pmatrix}$$

Прямоугольная матрица, все элементы которой равны нулю, называется нулевой:

$$\Theta_{m \times n} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix}$$

Матрица  $A^T$ , у которой по отношению к матрице A элементы строк и столбцов поменялись местами, называется  $mpahcnohupo aahho \ddot{u}$  по отношению к A:

$$A_{m \times n} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{21} & \dots & a_{m1} \\ a_{12} & a_{22} & \dots & a_{m2} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{1n} & a_{2n} & \dots & a_{nm} \end{pmatrix} = A'_{m \times n}.$$

Матрица, для которой справедливо равенство  $A = A^T$  называется *симметричной*.

## 1.3 Краткая запись различных видов матриц

Перечисленные выше основные виды матриц характеризуются определенными свойствами ее элементов. Введем *символ Кронекера*:

$$\delta_{ij} = egin{cases} 1, \ ext{ecли} \ i = j, \ 0, \ ext{ecли} \ i 
eq j \end{cases}$$

В таблице ниже приведены условия, с помощью которых можно выразить ранее приведеные свойства для квадратных матриц  $A=(a_{ij})\ (i,j=\overline{1,n}).$ 

Условие	Название	Условие	Название	
$a_{ij}=0$ при $i>j$	верхняя треугольная	$a_{ij} = \delta_{ij}$	единичная	
$a_{ij} = 0$ при $i < j$	нижняя треугольная	$a_{ij} = 0$	нулевая	
$a_{ij} = a_i \delta_{ij}$	диагональная	$a_{ij} = a_{ji}$	симметричная	

# 1.4 Линейные операции

Рассмотрим операции, справедливые для матриц с размерностью  $m \times n$ .

#### 1.4.1 Сравнение матриц

Две матрицы одинаковых размеров называются равными, если совпадают их элементы с одинаковыми индексами:

$$A = B \iff a_{ij} = b_{ij}$$

#### 1.4.2 Сложение матриц

Сложение матриц A+B есть операция нахождения матрицы C, все элементы которой равны попарной сумме всех соответствующих элементов матриц A и B:

$$C = A + B \iff c_{ij} = a_{ij} + b_{ij}$$

Свойства сложения матриц:

- Коммутативность: A + B = B + A
- Ассоциативность: A + B + C = (A + B) + C = A + (B + C)
- Сложение с нулевой матрицей:  $A + \theta = \theta + A = A$
- Существование противоположной матрицы:  $A + A^{-1} = 0$

#### 1.4.3 Умножение матрицы на число

Умножение матрицы A на число  $\lambda \in \mathcal{K}$  заключается в построении матрицы  $\lambda A = (\lambda a_{ij}).$  Свойства умножения матриц на число:

- Ассоциативность:  $(\lambda \beta) A = \lambda (\beta A)$
- Дистрибутивность:  $(\lambda + \beta)A = \lambda A + \beta A$ ;  $\lambda(A + B) = \lambda A + \lambda B$
- Умножение на единицу:  $1 \cdot A = A \cdot 1 = A$

#### 1.4.4 Умножение матриц

Умножение матриц — операция вычисления матрицы C, каждый элемент которой равен сумме произведений элементов в соответствующей строке первого множителя и столбце второго:

$$c_{ij} = \sum_{k=1}^{n} a_{ik} b_{kj}$$

Количество столбцов в матрице A должно совпадать с количеством строк в матрице B. Если матрица A имеет размерность  $m \times n$ ,  $B - n \times k$ , то размерность их произведения AB = C есть  $m \times k$ . Свойства умножения матриц:

- Некоммутативность (в общем случае):  $AB \neq BA$
- Ассоциативность: (AB)C = A(BC)
- Коммутативность при умножении с единичной матрицей: AE = EA = A
- Дистрибутивность: (A + B)C = AC + BC; A(B + C) = AB + BC
- Ассоциативность и коммутативность умножения на число:  $(\lambda A)B = A(\lambda B) = \lambda(AB)$

# 1.5 Элементарные преобразования

**Определение 1.5.1.** Элементарные преобразования — это такие преобразования матрицы, в результате которых сохраняется эквивалентность матриц.

Таким образом, элементарные преобразования не изменяют множество решений системы линейных алгебраических уравнений, которую представляет эта матрица. Элементарные операции обратимы. Обозначение  $A \sim B$  указывает на то, что матрица A может быть получена из матрицы B путем элементарных преобразований.

Примеры элементарных преобразований строк:

• перестановка местами любых двух строк матрицы;

- умножение любой строки матрицы на константу  $k \neq 0$ , при этом определитель матрицы увеличивается в k раз;
- прибавление к любой строке матрицы другой строки, умноженной на некоторую константу;
- удаление нулевых строк;
- транспонирование.

Аналогично определяются элементарные преобразования столбцов.

## 1.6 Свойства транспонирования матриц

#### Свойство 1.6.1.

$$(A^T)^T = A$$

Доказательство.

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

$$\implies (A^T)^T = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} = A$$

Что и требовалось доказать.

#### Свойство 1.6.2.

$$(A+B)^T = A^T + B^T$$

Доказательство.

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \qquad B = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \dots & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & \dots & b_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ b_{m1} & b_{m2} & \dots & b_{mn} \end{pmatrix}$$

$$A^{T} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{21} & \dots & a_{m1} \\ a_{11} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{1n} & a_{2n} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \qquad B^{T} = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{21} & \dots & b_{m1} \\ b_{11} & b_{22} & \dots & b_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ b_{1n} & b_{2n} & \dots & b_{2n} \end{pmatrix}$$

$$A + B = \begin{pmatrix} a_{11} + b_{11} & a_{12} + b_{12} & \dots & a_{1n} + b_{1n} \\ a_{21} + b_{21} & a_{22} + b_{22} & \dots & a_{2n} + b_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} + b_{m1} & a_{m2} + b_{m2} & \dots & a_{mn} + b_{mn} \end{pmatrix}$$

$$(A + B)^{T} = \begin{pmatrix} a_{11} + b_{11} & a_{21} + b_{21} & \dots & a_{m1} + b_{m1} \\ a_{12} + b_{12} & a_{22} + b_{22} & \dots & a_{mn} + b_{mn} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{1n} + b_{1n} & a_{2n} + b_{2n} & \dots & a_{mn} + b_{mn} \end{pmatrix}$$

$$A^{T} + B^{T} = \begin{pmatrix} a_{11} + b_{11} & a_{21} + b_{21} & \dots & a_{m1} + b_{m1} \\ a_{12} + b_{12} & a_{22} + b_{22} & \dots & a_{m2} + b_{m2} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n} + b_{n} & a_{n} + b_{n} & \dots & \dots \\ a_{n} + b_{n} & a_{n} + b_{n} & \dots & \dots \\ a_{n} + b_{n} & a_{n} + b_{n} & \dots & \dots \\ a_{n} + b_{n} & a_{n} + b_{n} & \dots & \dots \\ a_{n} + b_{n} & \dots & \dots & \dots \\ a_{n} +$$

Что и требовалось доказать.

Свойство 1.6.3.

$$(\lambda A)^T = \lambda A^T$$

Доказательство.

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

$$\lambda A = \begin{pmatrix} \lambda a_{11} & \lambda a_{12} & \dots & \lambda a_{1n} \\ \lambda a_{21} & \lambda a_{22} & \dots & \lambda a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ \lambda a_{m1} & \lambda a_{m2} & \dots & \lambda a_{mn} \end{pmatrix} \qquad (\lambda A)^T = \begin{pmatrix} \lambda a_{11} & \lambda a_{21} & \dots & \lambda a_{m1} \\ \lambda a_{12} & \lambda a_{22} & \dots & \lambda a_{m2} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ \lambda a_{1n} & \lambda a_{m2} & \dots & \lambda a_{mn} \end{pmatrix}$$

$$A^T = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{21} & \dots & a_{m1} \\ a_{12} & a_{22} & \dots & a_{m2} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{1n} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \qquad \lambda A^T = \begin{pmatrix} \lambda a_{11} & \lambda a_{21} & \dots & \lambda a_{m1} \\ \lambda a_{12} & \lambda a_{22} & \dots & \lambda a_{m2} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ \lambda a_{1n} & \lambda a_{m2} & \dots & \lambda a_{mn} \end{pmatrix}$$

Что и требовалось доказать.

Свойство 1.6.4.

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

Доказательство.

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \qquad B = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \dots & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & \dots & b_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ b_{m1} & b_{m2} & \dots & b_{mn} \end{pmatrix}$$

$$A^T = C = \begin{pmatrix} c_{11} & c_{21} & \dots & c_{m1} \\ c_{11} & c_{22} & \dots & c_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ c_{1n} & c_{2n} & \dots & c_{mn} \end{pmatrix} \qquad B^T = D = \begin{pmatrix} d_{11} & d_{21} & \dots & d_{m1} \\ d_{11} & d_{22} & \dots & d_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ d_{1n} & d_{2n} & \dots & d_{mn} \end{pmatrix} \qquad \begin{cases} a_{ij} = c_{ji} \\ b_{\alpha\beta} = d_{\beta\alpha} \end{cases}$$

$$A \cdot B = F = \begin{pmatrix} f_{11} & f_{21} & \dots & f_{m1} \\ f_{11} & f_{22} & \dots & f_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ f_{1n} & f_{2n} & \dots & f_{mn} \end{pmatrix} \qquad B^T \cdot A^T = G = \begin{pmatrix} g_{11} & g_{21} & \dots & g_{m1} \\ g_{11} & g_{22} & \dots & g_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ g_{1n} & g_{2n} & \dots & g_{mn} \end{pmatrix}$$

$$g_{ji} = \sum_{\alpha=1}^k d_{j\alpha} c_{\alpha i} = \sum_{\alpha=1}^k b_{\alpha j} a_{i\alpha} = \sum_{\alpha=1}^k a_{i\alpha} b_{\alpha j} = f_{ij}$$

$$G = F^T \implies (A \cdot B)^T = B^T \cdot A^T$$

## 1.7 Вычисление определителей

**Теорема 1.7.1** (о раздложении определителя). Определителем порядка n, соответствующим квадратной матрице порядка n, называется число, равное

$$\det A = \sum_{i=1}^n a_{ij} A_{ij} = \sum_{j=1}^n a_{ij} A_{ij} = \sum_{i=1}^n (-1)^{i+j} a_{ij} M_{ij}.$$

где

- $i, j \in (\overline{1,n})$ ;
- $A_{ij}$  соответствующее алгебраическое дополнение  $a_{ij}$ ;
- $M_{ij}$  соответствующий минор элемента  $a_{ij}$ .

Доказательство. Опираясь на основные свойства определителей, выпишем цепочку равенств:

Таким образом, часть теоремы доказана. Положим теперь  $A^T=(a_{ij}')$ , где  $a_{ji}'=a_{ij}$ . Заметим, что соответствующим элементу  $a_{ji}'$  в det  $A^T$  будет  $M_{ji}'=M_{ij}$ . Как было показано выше,

$$\det A = \det A^T = \sum_{i=1}^n (-1)^{j+i} a'_{ji} M'_{ji} = \sum_{i=1}^n (-1)^{i+j} a_{ij} M_{ij}.$$

Что и требовалось доказать.

# 1.8 Присоединенная матрица

**Определение 1.8.1.** Присоединенная матрица  $A^c$  — это транспонированная матрица алгебраических дополнений  $A_{ij}$  элементов  $a_{ij}$  матрицы A:

$$A^c = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{21} & \dots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \dots & A_{n2} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ A_{1n} & A_{2n} & \dots & A_{nn} \end{pmatrix};$$

**Теорема 1.8.1** (Аннулирование). Сумма произведений элементов любой строки (или столбца) на алгебраические дополнения элементов другой строки (столбца) равна нулю:

$$\sum_{k=1}^{n} a_{ik} A_{jk} = 0, \quad (i \neq j); \qquad \sum_{k=1}^{n} a_{ki} A_{kj} = 0, \quad (i \neq j).$$

**Доказательство.** Рассмотрим вспомогательную матрицу A', полученную из матрицы A, заменой j-ой строки i-ой строкой:

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{i1} & a_{i2} & \dots & a_{in} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{j1} & a_{j2} & \dots & a_{jn} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}; \qquad A' = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{i1} & a_{i2} & \dots & a_{in} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{j1} & a_{j2} & \dots & a_{jn} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}.$$

$$\det A' = \sum_{k=1}^{n} a_{jk} A'_{jk} = \sum_{k=1}^{n} a_{ik} A'_{jk}.$$

Заметим, что алгебраическое дополнение элемента некоторой строки не зависит от элементов этой строки (поскольку при вычислении алгебраического дополнения эта строка просто вычеркивается). Однако матрицы A и A' отличаются только j-ой строкой, следовательно,  $A_{ik}=A'_{ik}$ . Тогда

$$\det A' = \sum_{k=1}^n a_{ik} A_{jk}.$$

Поскольку матрица A' имеет две одинаковые строки, ее определитель равен нулю. Аналогично доказывается случай со столбцами.

Что и требовалось доказать.

## 1.9 Невырожденная матрица

**Определение 1.9.1.** Невырожденная матрица — это квадратная матрица, определитель которой отличен от нуля. В противном случае матрица называется вырожденной.

# 1.10 Обратная матрица

**Определение 1.10.1.** Обратная матрица — это такая матрица  $A^{-1}$ , при умножении которой на исходную матрицу A получается единичная матрица E:

$$AA^{-1} = A^{-1}A = E.$$

## 1.10.1 Свойства обратной матрицы

Свойство 1.10.1.

$$\det A^{-1}=(\det A)^{-1}$$

Доказательство.

$$\det E = \det(A^{-1}A) = \det A^{-1} \det A \quad \implies \quad \det A^{-1} = \frac{\det E}{\det A} = \frac{1}{\det A} = (\det A)^{-1}.$$

Что и требовалось доказать.

Свойство 1.10.2.

$$(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$$

Доказательство.

$$\begin{cases} B^{-1}A^{-1}AB = B^{-1}EB = E \\ ABB^{-1}A^{-1} = AEA^{-1} = E \end{cases} \implies (AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}.$$

Что и требовалось доказать.

Свойство 1.10.3.

$$(A^T)^{-1} = (A^{-1})^T$$

Доказательство. Воспользуемся одним из свойств транспонированных матриц

$$\begin{cases} (A^{-1})^T A^T = (A^{-1}A)^T = E^T = E \\ A^T (A^{-1})^T = (AA^{-1})^T = E^T = E \end{cases} \implies (A^{-1})^T = A^T.$$

Что и требовалось доказать.

Свойство 1.10.4.

$$(A^{-1})^{-1} = A$$

Доказательство.

$$(A^{-1})^{-1} = A \quad \Longrightarrow \quad (A^{-1})^{-1}A^{-1}A = A \quad \stackrel{\text{2 cb.}}{\Longrightarrow} \quad (AA^{-1})^{-1}A = A \quad \Longrightarrow \quad A = A$$
 
$$\Longrightarrow \quad (AA^{-1})^{-1}A = A \quad \Longrightarrow \quad E^{-1}A = A \quad \Longrightarrow \quad A = A$$

Что и требовалось доказать.

Свойство 1.10.5.

$$(\lambda A)^{-1} = \lambda^{-1} A^{-1}$$

Доказательство.

$$\begin{cases} \lambda A \lambda^{-1} A^{-1} = 1E = E \\ \lambda^{-1} A^{-1} \lambda A = 1E = E \end{cases} \implies (\lambda A)^{-1} = \lambda^{-1} A^{-1}.$$

Что и требовалось доказать.

## 1.10.2 Теоремы

**Теорема 1.10.6.** Для всякой невырожденной матрицы A существует обратная матрица  $A^{-1}$  и притом только одна.

**Доказательство.** Сначала докажем существование обратной матрицы. Пусть нам дана следующая матрица A, определитель которой не равен нулю:

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{i1} & a_{i2} & \dots & a_{in} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

Для этой матрицы построим присоединенную матрицу:

$$A^c = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{21} & \dots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \dots & A_{n2} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ A_{1n} & A_{2n} & \dots & A_{nn} \end{pmatrix}$$

Перемножим матрицы A и  $A^c$ :

$$A^{c}A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{i1} & a_{i2} & \dots & a_{in} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A_{11} & A_{21} & \dots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \dots & A_{n2} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ A_{1n} & A_{2n} & \dots & A_{nn} \end{pmatrix} = \\ = \begin{pmatrix} \sum_{k=1}^{n} A_{k1} a_{k1} & \sum_{k=1}^{n} A_{k1} a_{k2} & \dots & \sum_{k=1}^{n} A_{k1} a_{kn} \\ \sum_{k=1}^{n} A_{k2} a_{k1} & \sum_{k=1}^{n} A_{k2} a_{k2} & \dots & \sum_{k=1}^{n} A_{k2} a_{kn} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ \sum_{k=1}^{n} A_{kn} a_{k1} & \sum_{k=1}^{n} A_{kn} a_{k2} & \dots & \sum_{k=1}^{n} A_{kn} a_{kn} \end{pmatrix}$$

По теореме о разложении определителя и теореме аннулирования:

$$\begin{cases} i = k \implies \sum_{k=1}^{n} a_{ik} A_{jk} = \det A \\ i \neq k \implies \sum_{k=1}^{n} a_{ik} A_{jk} = 0 \end{cases}$$

Тогда получим, что

$$A^cA = \begin{pmatrix} \det A & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \det A & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & \det A \end{pmatrix} = \det A \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & 1 \end{pmatrix} = E \det A.$$

Аналогично доказывается случай  $AA^c$ , Теперь докажем единственность обратной матрицы. Предположим, что существует две обратные матрицы:  $A^-1$  и  $\tilde{A}$ . Тогда

$$\begin{cases} AA^{-1} = A^{-1}A = E \\ A\tilde{A} = \tilde{A}A = E \end{cases} \implies A^{-1}A\tilde{A} = \begin{cases} A^{-1}(A\tilde{A}) = A^{-1}E = A^{-1} \\ (A^{-1}A)\tilde{A} = E\tilde{A} = \tilde{A} \end{cases} \implies A^{-1} = \tilde{A}.$$

Результат противоречит исходному предположению о существова- нии двух обратных матриц.

Что и требовалось доказать.

# 1.11 Норма матрицы

**Определение 1.11.1.** Нормой матрицы  $A \in \mathcal{K}^{m \times n}$  (обычно  $\mathcal{K} = \mathbb{R}$  или  $\mathcal{K} = \mathbb{C}$ ) понимается неотрицательное число  $\|A\|$ , удовлетворяющее следующим аксиомам:

- 1.  $||A|| \ge 0$ ;
- 2.  $\|\lambda A\| = |\lambda| \|A\|$ , где  $\lambda \in \mathbb{R}$  или  $\lambda \in \mathbb{C}$ ;
- 3.  $||A + B|| \le ||A|| + ||B||$ , где A и B матрицы, допускающие сложение;
- 4.  $||AB|| \le ||A|| ||B||$ , где A и B матрицы, допускающие умножение.

**Определение 1.11.2.** Норма  $\|A\|$  называется *мультипликативной*, если выполняются все 4 аксиомы, и *аддитивной*, если выполняются первые 3 аксиомы.

#### Определение 1.11.3. Если матрица удовлетворяет условию

$$\|\lambda A\| \le |\lambda| \|A\|$$
,

то такая норма называются согласованной с нормой вектора.

Определим некоторые наиболее употребительные на практике матричные нормы:

• Евклидова норма или норма Фробениуса:

$$||A||_E = \sqrt{\sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n a_{ij}^2}.$$

• Столбцовая норма:

$$\|A\|_1 = \max_{1 \leq j \leq n} \sum_{i=1}^m |a_{ij}|.$$

• Строковая форма:

$$\|A\|_{\infty}=\max_{1\leq i\leq m}\sum_{j=1}^n|a_{ij}|.$$

• Спектральная норма:

$$\|A\|_2 = \sqrt{\max_i(\sigma_i)},$$

где  $\sigma_i$  — собственные значения симметричной матрицы  $A^TA$ .