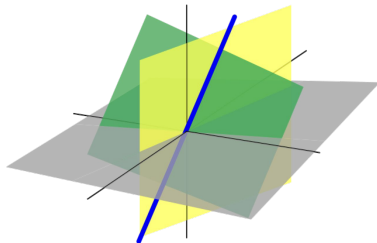


# Ликбез по линейной алгебре

Векторы и матрицы



# Векторы

# Вектор

**Определение.** *Вектором* в  $n$ -мерном евклидовом пространстве  $\mathbb{R}^n$  называется упорядоченный набор чисел  $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)$  — собственно, элемент пространства  $\mathbb{R}^n$ .

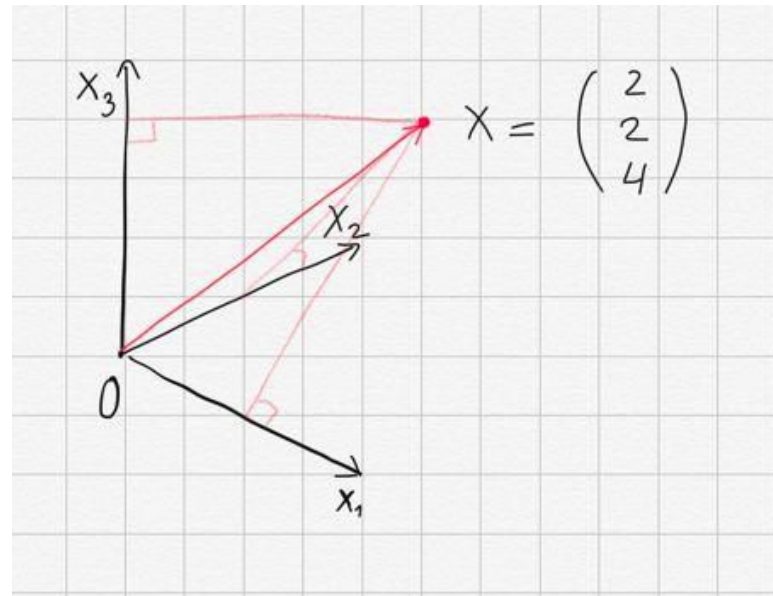
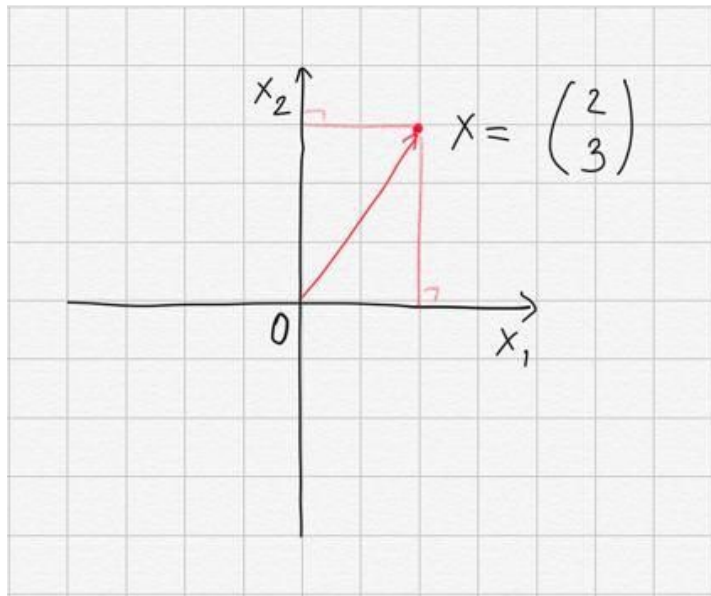
# Вектор

**Определение.** *Вектором* в  $n$ -мерном евклидовом пространстве  $\mathbb{R}^n$  называется упорядоченный набор чисел  $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)$  — собственно, элемент пространства  $\mathbb{R}^n$ .

Часто вектор удобнее записывать в столбец:

$$x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \dots \\ x_n \end{pmatrix}$$

# Векторы на плоскости и в пространстве



# Сложение и умножение на скаляр

**Наблюдение.** Векторы можно складывать и умножать на скаляр (число). Результат будет вектором, элементы которого суть результаты поэлементного применения операции.

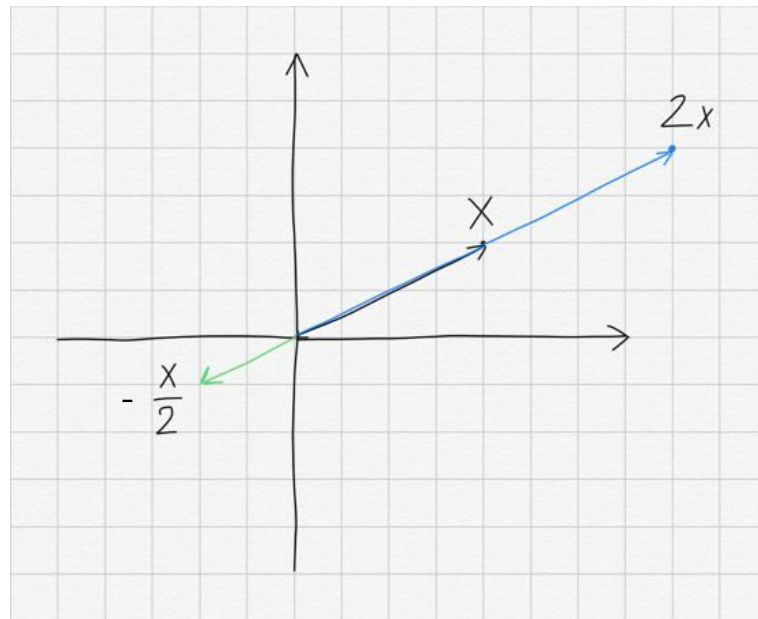
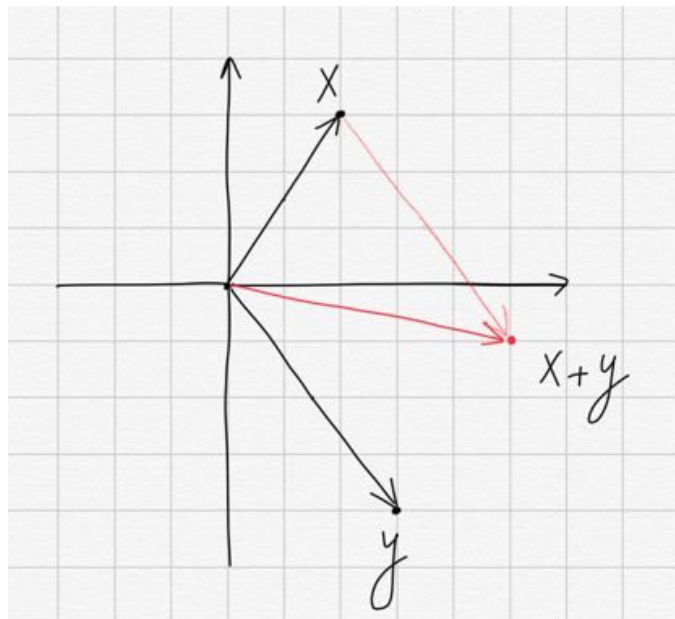
# Сложение и умножение на скаляр

**Наблюдение.** Векторы можно складывать и умножать на скаляр (число). Результат будет вектором, элементы которого суть результаты поэлементного применения операции. Вектор — удобная форма представления различных математических объектов

*Пример.*

$$3 \begin{pmatrix} 2 \\ -\frac{1}{2} \\ 4 \end{pmatrix} + 2 \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4 \\ -\frac{3}{2} \\ 16 \end{pmatrix}$$

# Геометрия векторных операций





# Матрицы

# Матрицы

**Определение.** Матрицей размера  $m \times n$  называется прямоугольная таблица с числами из  $m$  строк и  $n$  столбцов:

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

# Матрицы

**Определение.** Матрицей размера  $m \times n$  называется прямоугольная таблица с числами из  $m$  строк и  $n$  столбцов:

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

Удобно представлять матрицу как совокупность из  $n$  векторов-столбцов, записанных в строчку:

$$(x_{*1}, x_{*2}, \dots, x_{*n})$$

# Умножение матрицы на вектор

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

# Умножение матрицы на вектор

$$\begin{pmatrix} x_{11} & x_{12} & \dots & x_{1n} \\ x_{21} & x_{22} & \dots & x_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ x_{m1} & x_{m2} & \dots & x_{mn} \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} w_1 \\ w_2 \\ \dots \\ w_k \end{pmatrix} =$$

# Умножение матрицы на вектор

$$\begin{pmatrix} x_{11} & x_{12} & \dots & x_{1n} \\ x_{21} & x_{22} & \dots & x_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ x_{m1} & x_{m2} & \dots & x_{mn} \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} w_1 \\ w_2 \\ \dots \\ w_k \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \langle x_{1*}, w \rangle \\ \langle x_{2*}, w \rangle \\ \dots \\ \langle x_{m*}, w \rangle \end{pmatrix}$$

где

$$\langle x, y \rangle = x_1 y_1 + x_2 y_2 + \dots + x_n y_n$$

# Пример: система линейных уравнений

- Решаем систему

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \dots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n = b_m \end{cases}$$

- Запись системы в матричном виде:  $Ax = b$

# Пример: линейная регрессия

- Есть  $m$  объектов (квартир)
- Объект описывается  $n$  признаками (площадь, этаж, количество комнат, ...)

$$x_{k*} = (x_{k1}, x_{k2}, \dots, x_{kn})$$

- Необходимо предсказать целевую переменную  $y_k$  (стоимость квартиры)
- Ищем закономерность в *линейном виде*:

$$y_k = w_1 x_{k1} + w_2 x_{k2} + \dots + w_n x_{kn}$$



# Линейная регрессия в матричном виде

- Ищем закономерность в *линейном виде*:

$$y_k = w_1 x_{k1} + w_2 x_{k2} + \dots + w_n x_{kn}$$

- В матричном виде уравнение записывается так:

$$Xw = y$$
$$X = \begin{pmatrix} x_{11} & x_{12} & \dots & x_{1n} \\ x_{21} & x_{22} & \dots & x_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ x_{m1} & x_{m2} & \dots & x_{mn} \end{pmatrix}, \quad w = \begin{pmatrix} w_1 \\ w_2 \\ \dots \\ w_n \end{pmatrix}, \quad y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \dots \\ y_n \end{pmatrix}$$

# Линейная регрессия в матричном виде

- Ищем закономерность в *линейном виде*:

$$y_k = w_1 x_{k1} + w_2 x_{k2} + \dots + w_n x_{kn}$$

- В матричном виде уравнение записывается так:

$$Xw = y$$
$$X = \begin{pmatrix} x_{11} & x_{12} & \dots & x_{1n} \\ x_{21} & x_{22} & \dots & x_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ x_{m1} & x_{m2} & \dots & x_{mn} \end{pmatrix}, \quad w = \begin{pmatrix} w_1 \\ w_2 \\ \dots \\ w_n \end{pmatrix}, \quad y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \dots \\ y_n \end{pmatrix}$$

- Если  $m = n$ , то решение (скорее всего) единственное
- Если  $m > n$ , то решения (скорее всего) нет
- Если  $m < n$ , то решений (скорее всего) бесконечно много

# Линейная регрессия в матричном виде

Если объектов меньше, чем признаков,  
то линейная регрессия будет работать плохо!

# Операции над матрицами

# Сложение и вычитание матриц

- Сложение и вычитание происходит поэлементно
- Можно применять только к матрицам одинакового размера

*Пример.*

$$\begin{pmatrix} 2 & 3 & -1 \\ 3 & -2 & 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} -2 & 2 & 0 \\ 2 & -2 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 5 & -1 \\ 5 & -4 & 1 \end{pmatrix}$$

# Умножение матриц

- Даны матрицы  $A$  размера  $m \times k$  и  $B$  размера  $k \times n$
- Хотим научиться вычислять матричное произведение  $AB$

# Умножение матриц

- Даны матрицы  $A$  размера  $m \times k$  и  $B$  размера  $k \times n$
- Хотим научиться вычислять матричное произведение  $AB$

$$\begin{pmatrix} 2 & 3 & -1 \\ 3 & -2 & 0 \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} -2 & 2 & 0 \\ 2 & -2 & 1 \\ -1 & 0 & 2 \end{pmatrix} =$$

# Умножение матриц

- Даны матрицы  $A$  размера  $m \times k$  и  $B$  размера  $k \times n$
- Хотим научиться вычислять матричное произведение  $AB$

$$\begin{pmatrix} 2 & 3 & -1 \\ 3 & -2 & 0 \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} -2 & 2 & 0 \\ 2 & -2 & 1 \\ -1 & 0 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 & -2 & 1 \\ -10 & 10 & -2 \end{pmatrix}$$



# Умножение матриц

- Даны матрицы  $A$  размера  $m \times k$  и  $B$  размера  $k \times n$
- Хотим научиться вычислять матричное произведение  $AB$

$$\begin{pmatrix} \boxed{2} & 3 & -1 \\ 3 & -2 & 0 \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} \boxed{-2} & 2 & 0 \\ 2 & -2 & 1 \\ -1 & 0 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \boxed{3} & -2 & 1 \\ -10 & 10 & -2 \end{pmatrix}$$

$$2 \cdot (-2) + 3 \cdot 2 + (-1) \cdot (-1) = 3$$

# Умножение матриц

- Даны матрицы  $A$  размера  $m \times k$  и  $B$  размера  $k \times n$
- Хотим научиться вычислять матричное произведение  $AB$

$$\begin{pmatrix} \boxed{2} & 3 & -1 \\ 3 & -2 & 0 \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} -2 & \boxed{2} & 0 \\ 2 & -2 & 1 \\ -1 & 0 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 & \boxed{-2} & 1 \\ -10 & 10 & -2 \end{pmatrix}$$

$$2 \cdot 2 + 3 \cdot (-2) + (-1) \cdot 0 = -2$$

# Умножение матриц

- Даны матрицы  $A$  размера  $m \times k$  и  $B$  размера  $k \times n$
- Хотим научиться вычислять матричное произведение  $AB$

$$\begin{pmatrix} \boxed{2} & 3 & -1 \\ 3 & -2 & 0 \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} -2 & 2 & \boxed{0} \\ 2 & -2 & \boxed{1} \\ -1 & 0 & \boxed{2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 & -2 & \boxed{1} \\ -10 & 10 & -2 \end{pmatrix}$$

$$2 \cdot 0 + 3 \cdot 1 + (-1) \cdot 2 = 1$$

# Умножение матриц

- Даны матрицы  $A$  размера  $m \times k$  и  $B$  размера  $k \times n$
- Хотим научиться вычислять матричное произведение  $AB$

$$\begin{pmatrix} 2 & 3 & -1 \\ \boxed{3} & -2 & 0 \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} \boxed{-2} & 2 & 0 \\ 2 & -2 & 1 \\ -1 & 0 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 & -2 & 1 \\ \boxed{-10} & 10 & -2 \end{pmatrix}$$

$$3 \cdot (-2) + (-2) \cdot 2 + 0 \cdot (-1) = -10$$

# Умножение матриц

- Даны матрицы  $A$  размера  $m \times k$  и  $B$  размера  $k \times n$
- Хотим научиться вычислять матричное произведение  $AB$

$$\begin{pmatrix} 2 & 3 & -1 \\ \boxed{3} & \boxed{-2} & \boxed{0} \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} -2 & \boxed{2} & 0 \\ 2 & -2 & 1 \\ -1 & 0 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 & -2 & 1 \\ -10 & \boxed{10} & -2 \end{pmatrix}$$

$$3 \cdot 2 + (-2) \cdot -2 + 0 \cdot 0 = 10$$

# Умножение матриц

- Даны матрицы  $A$  размера  $m \times k$  и  $B$  размера  $k \times n$
- Хотим научиться вычислять матричное произведение  $AB$

$$\begin{pmatrix} 2 & 3 & -1 \\ \boxed{3} & \boxed{-2} & \boxed{0} \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} -2 & 2 & \boxed{0} \\ 2 & -2 & \boxed{1} \\ -1 & 0 & \boxed{2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 & -2 & 1 \\ -10 & 10 & \boxed{-2} \end{pmatrix}$$

$$3 \cdot 0 + (-2) \cdot 1 + 0 \cdot 2 = -2$$

# Произведение матриц

- Частный случай — произведение матрицы на вектор
- Произведение матриц встречается тогда, когда совокупность векторов умножается на матрицу (например, при подаче в нейронную сеть батча данных)

# Свойства произведения матриц

- Ассоциативность:  $A(BC) = (AB)C$
- Дистрибутивность:  $A(B+C) = AB + AC$
- Существование нейтрального элемента  $E_n$  (единичная матрица):



# Свойства произведения матриц

- Ассоциативность:  $A(BC) = (AB)C$
- Дистрибутивность:  $A(B+C) = AB + AC$
- Существование нейтрального элемента  $E_n$  (единичная матрица):

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & 1 \end{pmatrix}$$

# Свойства произведения матриц

- Ассоциативность:  $A(BC) = (AB)C$
- Дистрибутивность:  $A(B+C) = AB + AC$
- Существование нейтрального элемента  $E_n$  (единичная матрица):

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & 1 \end{pmatrix}$$

$$AE = EA = A$$

# Свойства произведения матриц

- Ассоциативность:  $A(BC) = (AB)C$
- Дистрибутивность:  $A(B+C) = AB + AC$
- Существование нейтрального элемента  $E_n$  (единичная матрица):

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & 1 \end{pmatrix}$$

$$AE = EA = A$$

- Отсутствие коммутативности: не всегда  $AB = BA$

# Обратная матрица

**Определение.** Пусть  $A$  — **квадратная** матрица. Если существует такая матрица  $A^{-1}$ , что  $AA^{-1} = A^{-1}A = E$ , то  $A^{-1}$  называется *обратной матрицей* к  $A$ . Матрица  $A$  в таком случае называется *обратимой*.

# Решаем систему линейных уравнений

- Есть СЛУ, записанная в матричном виде:

$$Ax = b$$

- Если существует  $A^{-1}$ , то у системы есть единственное решение:

# Решаем систему линейных уравнений

- Есть СЛУ, записанная в матричном виде:

$$Ax = b$$

- Если существует  $A^{-1}$ , то у системы есть единственное решение:

$$x = A^{-1}b$$

# Транспонированная матрица

Транспонирование — операция отражения матрицы относительно главной диагонали

Пишут:  $A^T$

Row-ordered

0	1	2	3
4	5	6	7
8	9	10	11
12	13	14	15

< transpose >

Row-ordered

0	4	8	12
1	5	9	13
2	6	10	14
3	7	11	15

# Транспонированная матрица

Транспонирование — операция отражения матрицы относительно главной диагонали

Пишут:  $A^{\top}$

Вектор-столбец при транспонировании переходит в вектор-строку. Поэтому скалярное произведение можно записать так:

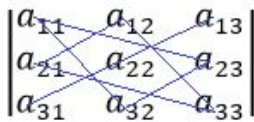
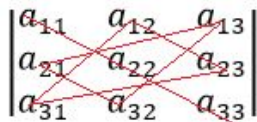
$$\langle x, y \rangle = x^{\top} y$$



# Определитель матрицы

Определитель квадратной матрицы — это её числовая характеристика, которая определяется рекурсивно:

- $|a| = a$
- $\begin{vmatrix} a & b \\ c & d \end{vmatrix} = ad - bc$
- $$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} = a_{11} \cdot a_{22} \cdot a_{33} + a_{12} \cdot a_{23} \cdot a_{31} + a_{13} \cdot a_{21} \cdot a_{32} -$$
$$- a_{13} \cdot a_{22} \cdot a_{31} - a_{11} \cdot a_{23} \cdot a_{32} - a_{12} \cdot a_{21} \cdot a_{33}$$



# Определитель матрицы

Определитель квадратной матрицы — это её числовая характеристика, которая определяется рекурсивно:

$$|A| = a_{11}|A_{11}| - a_{12}|A_{12}| + \dots + (-1)^n|A_{1n}|$$

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

$$A_{ij} = \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1,j-1} & a_{1,j+1} & \dots & a_{1n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{i-1,1} & \dots & a_{i-1,j-1} & a_{i-1,j+1} & \dots & a_{i-1,n} \\ a_{i+1,1} & \dots & a_{i+1,j-1} & a_{i+1,j+1} & \dots & a_{i+1,n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n,1} & \dots & a_{n,j-1} & a_{n,j+1} & \dots & a_{n,n} \end{pmatrix}$$

# Свойства определителя

- $|AB| = |A||B|$
- $|A| = 0$  тогда и только тогда, когда  $A$  вырожденная

# Резюме

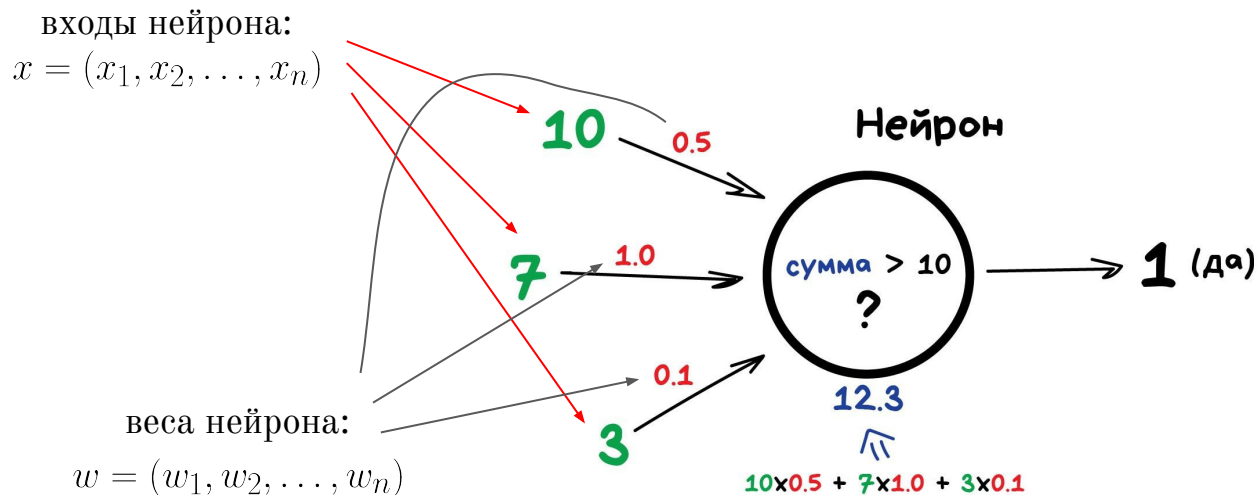
С матрицами можно делать следующее:

- Складывать, вычитать
  - Умножать
  - Находить обратную
  - Транспонировать
  - Считать определитель
- 
- Все эти операции так или иначе необходимы для теоретического понимания матричного исчисления
  - Большая часть операций так или иначе используется в нейросетях

# Пример: матрица в нейронной сети

Опишем нейронную сеть в терминах матриц!

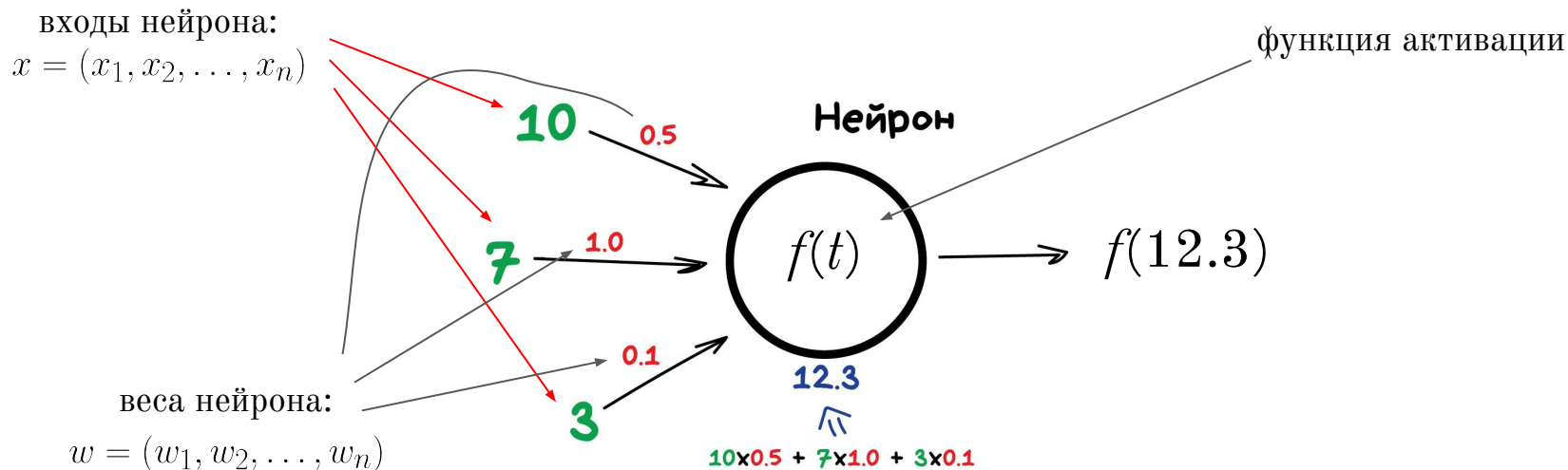
# Модель нейрона



скалярное произведение векторов  $x$ ,  $w$ :

$$w_1 \cdot x_1 + w_2 \cdot x_2 + \dots + w_n \cdot x_n = \langle w, x \rangle$$

# Модель нейрона

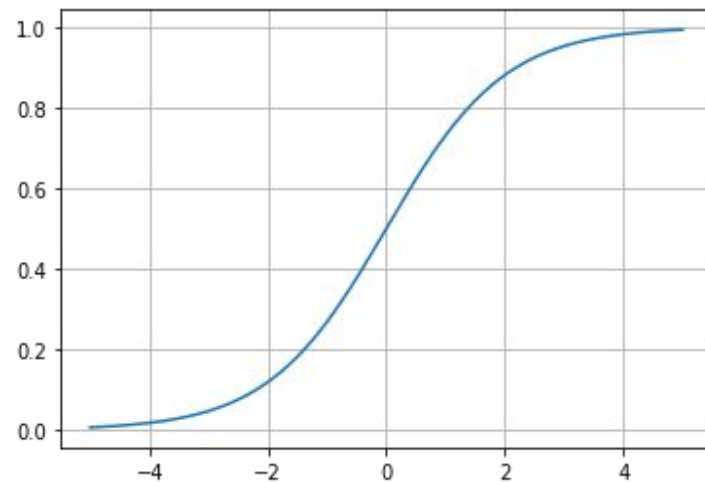


скалярное произведение векторов  $x, w$ :

$$w_1 \cdot x_1 + w_2 \cdot x_2 + \dots + w_n \cdot x_n = \langle w, x \rangle$$

# Функция сигмоиды

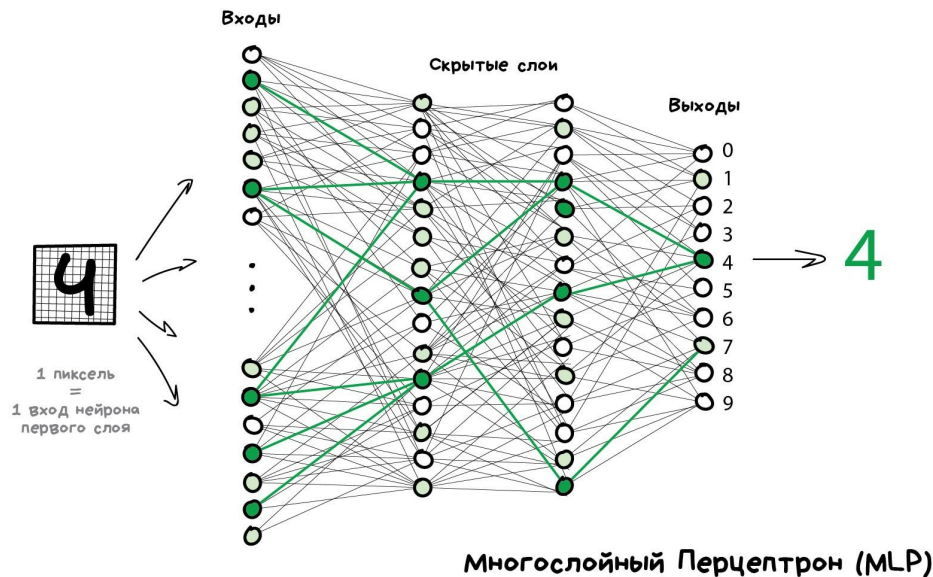
$$\sigma(t) = \frac{1}{1 + e^{-t}}$$



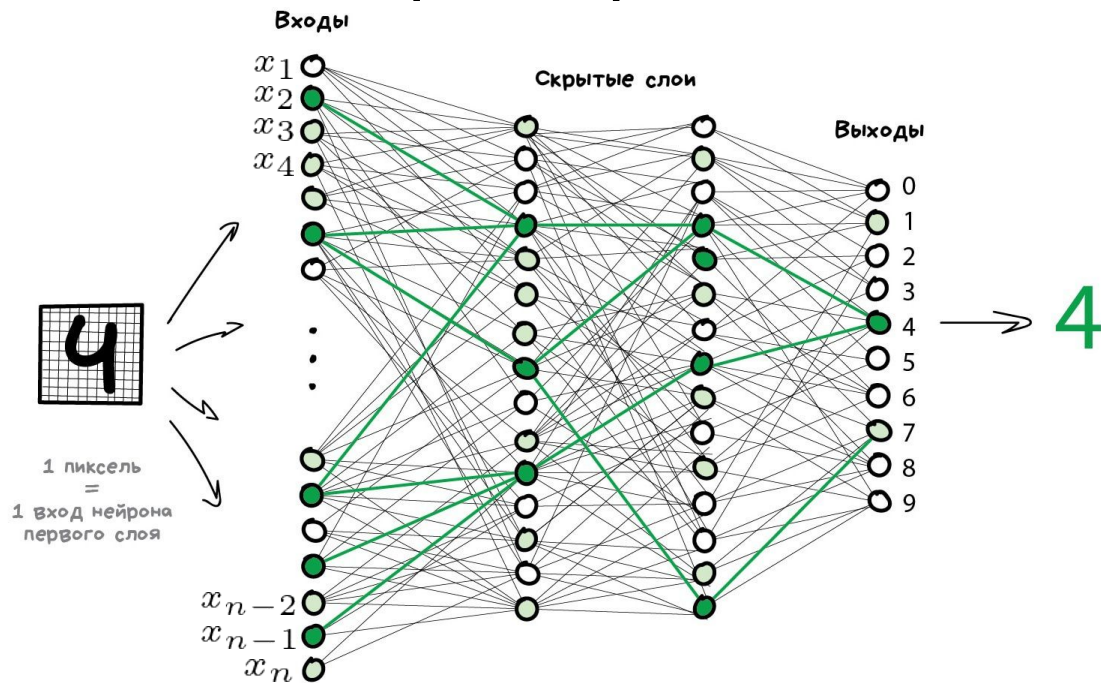


# Многослойный перцептрон

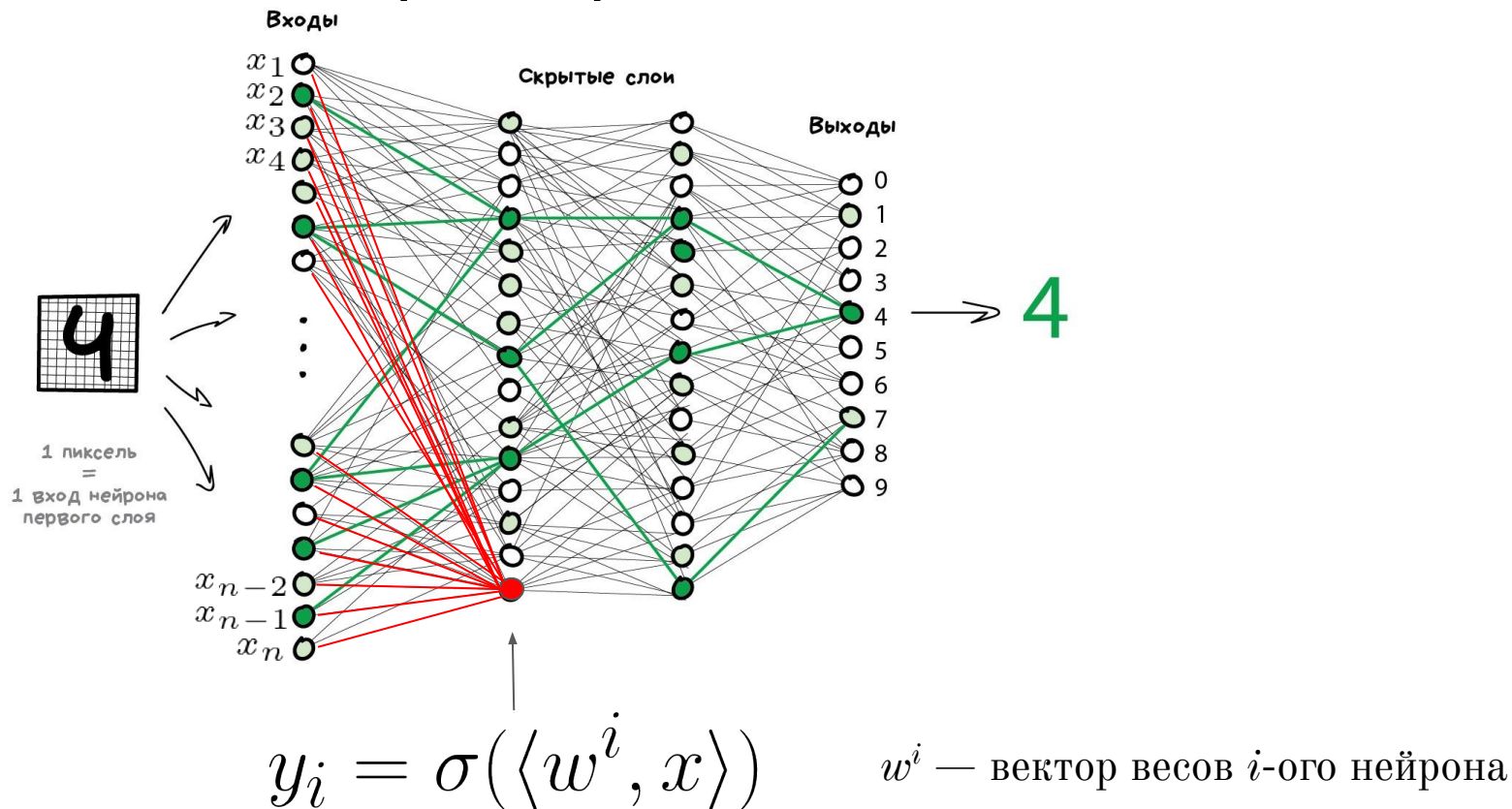
- Многослойный перцептрон — простейшая архитектура нейронной сети
- Каждый слой нейронов связан со всем нейронами с предыдущего слоя
- Выходные нейроны соответствуют классам изображений



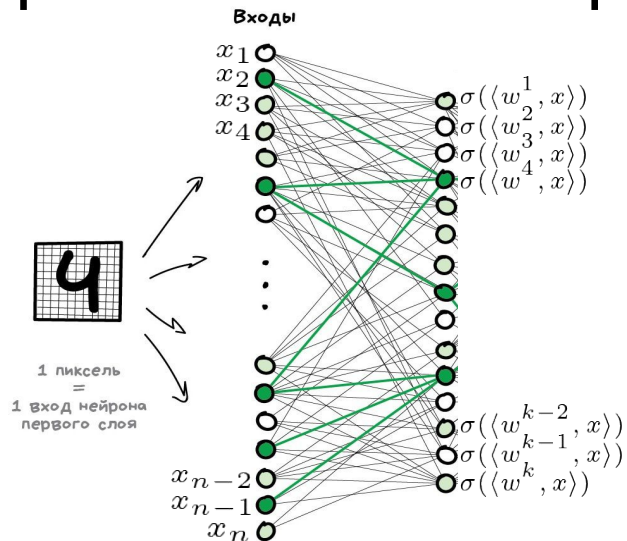
# Многослойный перцептрон



# Многослойный перцептрон



# Преобразование вектора в перцептроне



$$= \sigma \begin{pmatrix} \langle w^1, x \rangle \\ \langle w^2, x \rangle \\ \dots \\ \langle w^k, x \rangle \end{pmatrix} = \sigma(Wx)$$

линейное преобразование вектора  $x$

$$W = \begin{pmatrix} w_1^1 & w_2^1 & \dots & w_n^1 \\ w_1^2 & w_2^2 & \dots & w_n^2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ w_1^k & w_2^k & \dots & w_n^k \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} w^1 \\ w^2 \\ \dots \\ w^k \end{pmatrix} \quad x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \dots \\ x_n \end{pmatrix}$$

# Преобразование вектора в перцептроне

- Полносвязный слой нейронной сети выполняет линейный оператор
- Функция активации создаёт нелинейность: без неё нейронная сеть была бы просто линейным алгоритмом

Q&A

Спасибо за внимание!