

ЛИНЕЙНАЯ АЛГЕБРА И МАТРИЦЫ

О ЧЕМ ПОЙДЕТ РЕЧЬ

01

Векторы. Основные операции над векторами

02

Матрицы. Основные операции над матрицами

03

Определитель

04

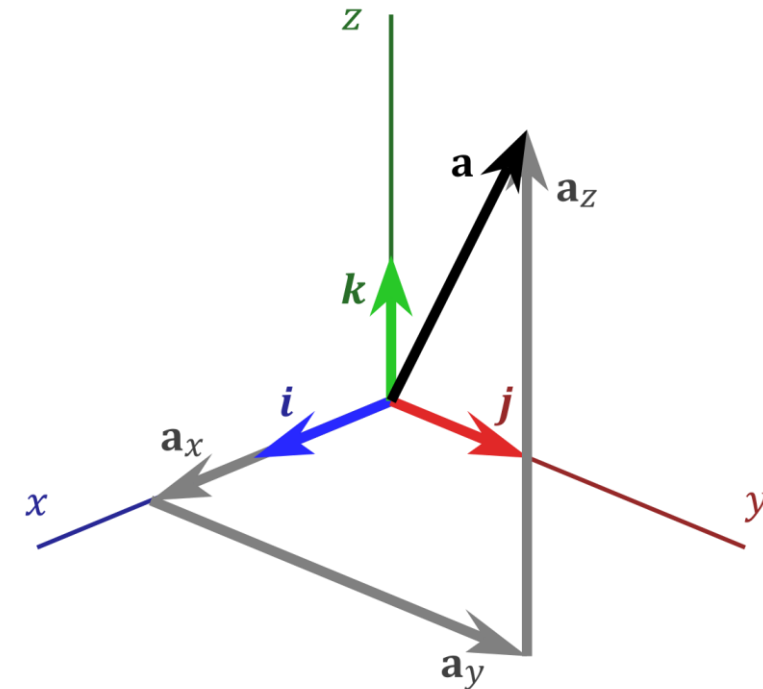
Ранг матрицы

05

Применение в data science

Вектор — это понятие из линейной алгебры, объект, имеющий **длину** и **направление**. Проще всего его описать как направленный отрезок. Он может обозначаться графически или на записи — стрелкой или числом. В аналитике и разработке вектор также понимают как упорядоченный набор чисел.

$$y = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_m \end{bmatrix}$$





**ПРЕДСТАВ
ЛЕНИЯ
ОБЪЕКТОВ**



**WORD2
VEC**



NLP

Позволяет вычислять расстояния между объектами



Представление текста



Вектор пикселей



Векторы часто используются в машинном обучении для представления объектов в виде набора признаков. Например, изображение может быть представлено как вектор пиксельных значений. Векторы слов применяются в NLP для представления текстов.

Основные операции над векторами

- Сложение векторов
- Умножение вектора на число
- Скалярное произведение векторов (вычисляет угол между векторами)
- Векторное произведение векторов (дает вектор, перпендикулярный векторам)

Сложение векторов

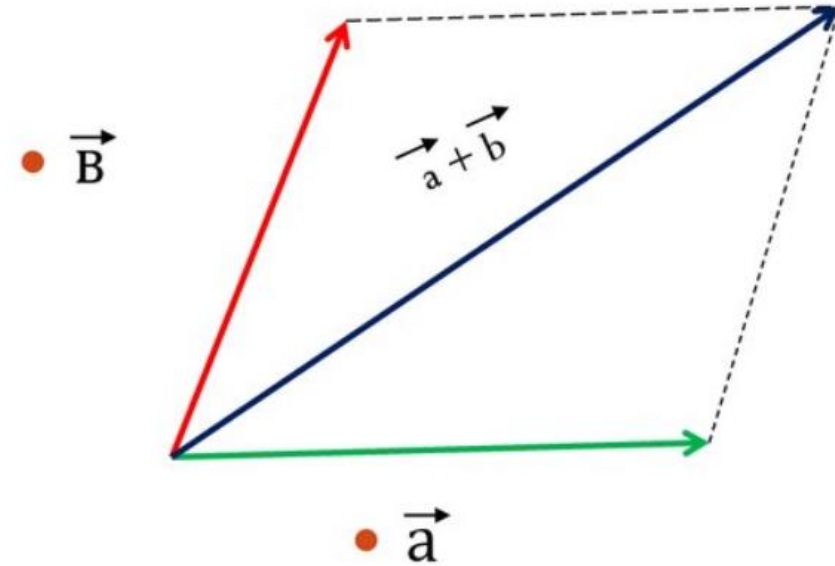
Сложение векторов выполняется поэлементно

$$\mathbf{a} = (a_1, a_2, \dots, a_n)$$

$$\mathbf{b} = (b_1, b_2, \dots, b_n)$$

$$\mathbf{a} + \mathbf{b} = (a_1 + b_1, a_2 + b_2, \dots, a_n + b_n)$$

Геометрически сложение соответствует построению диагонали параллелограмма.



Сложение векторов



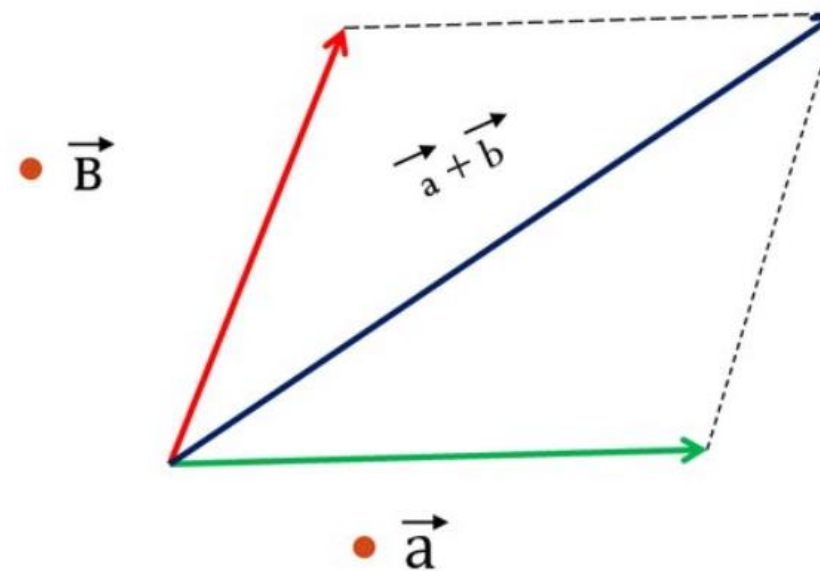
Используется в NLP для
комбинирования векторов слов в
вектор предложения



Применяется в компьютерном
зрении для сложения векторов
признаков изображений



Используется в алгоритмах
рекомендаций для сложения
векторов

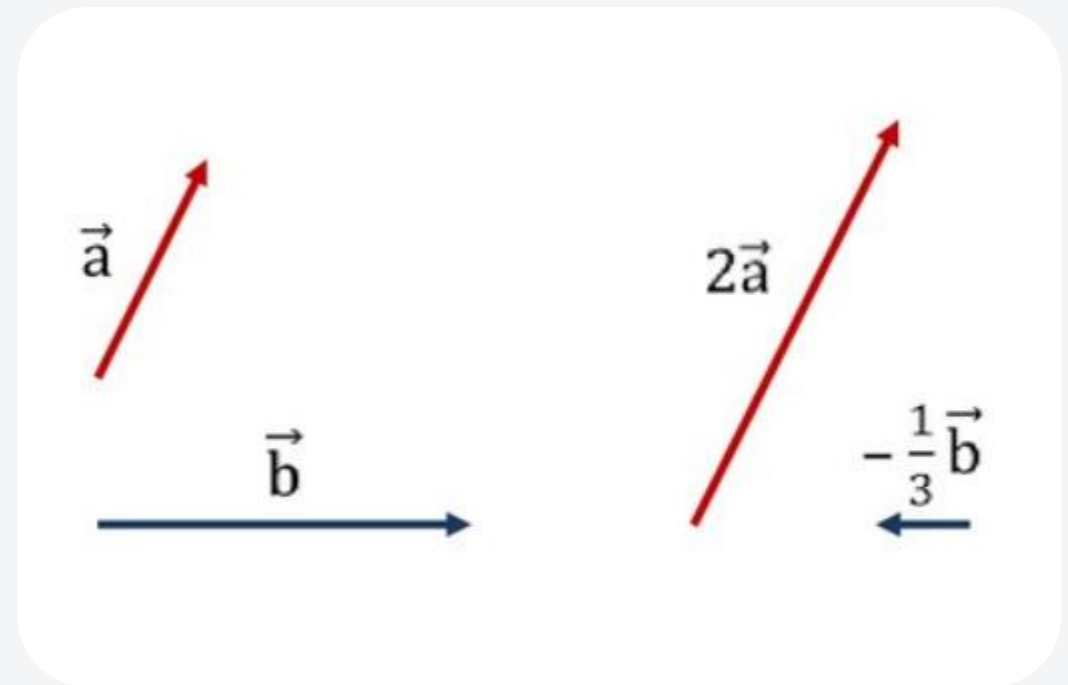


Умножение вектора на число

Умножение вектора a на число c выполняется покомпонентно

$$ca = (ca_1, ca_2, \dots, ca_n)$$

Геометрически это масштабирование вектора в c раз.



Умножение вектора на число



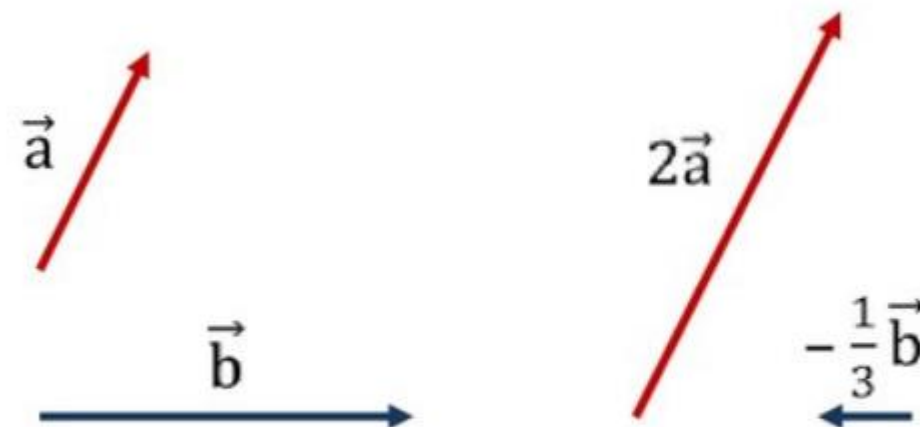
В машинном обучении применяется для масштабирования векторов признаков



Позволяет приводить признаки к одному масштабу перед обучением модели



Используется в компьютерном зрении для взвешивания значимости разных признаков изображения

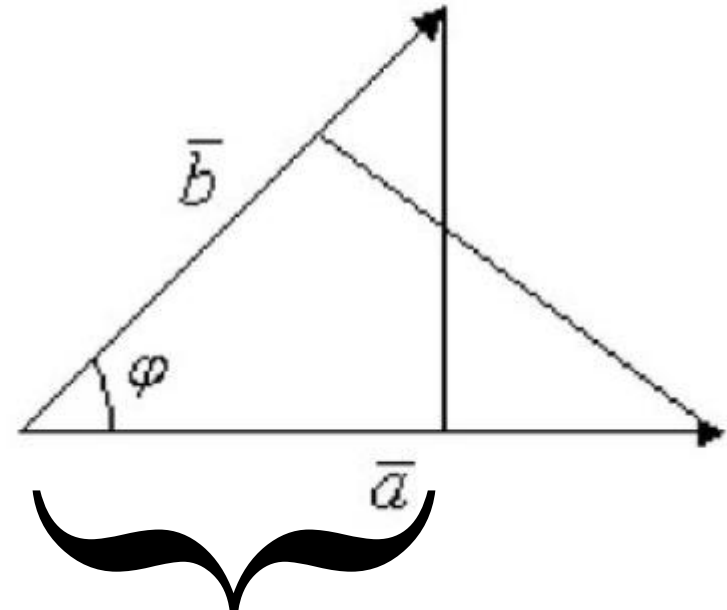


Скалярное произведение

Скалярное произведение вычисляет проекцию одного вектора на другой

$$\mathbf{a} \cdot \mathbf{b} = a_1 b_1 + a_2 b_2 + \dots + a_n b_n$$

Геометрически это произведение длин векторов на \cos угла между ними.



Скалярное произведение



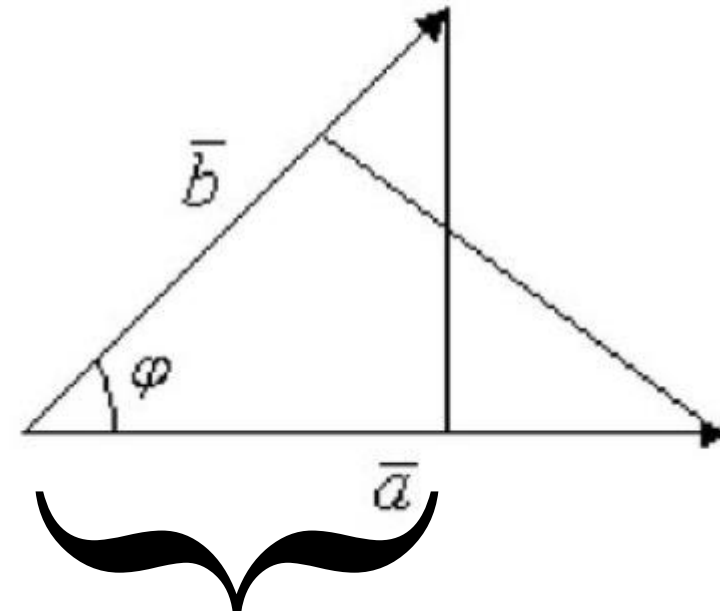
Вычисляет сходство между векторами в рекомендательных системах



Применяется в информационном поиске для оценки релевантности документа запросу



Применяется в алгоритмах поиска ближайших соседей

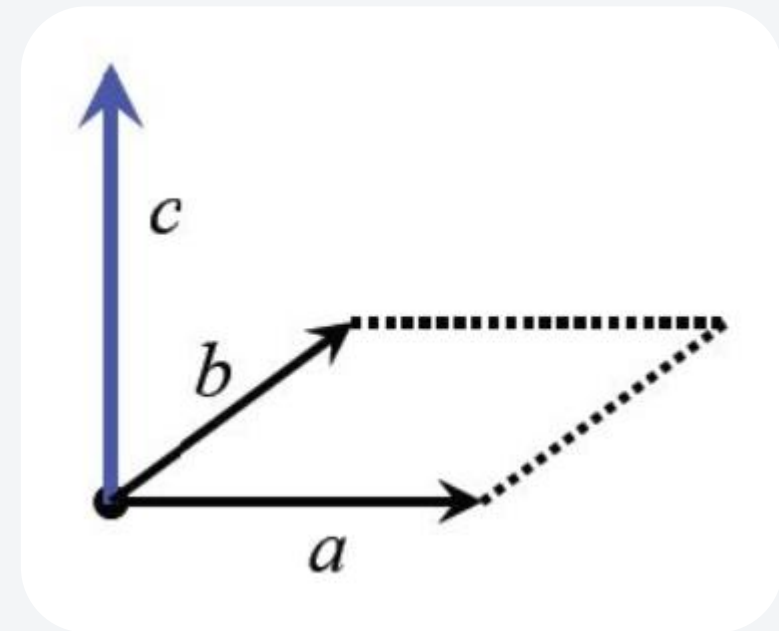


Векторное произведение

Векторное произведение **a** и **b** дает вектор **c**, перпендикулярный плоскости векторов **a** и **b**

$$\mathbf{c} = \mathbf{a} \times \mathbf{b}$$

$$\mathbf{a} \times \mathbf{b} = \begin{vmatrix} \hat{i} & \hat{j} & \hat{k} \\ a_x & a_y & a_z \\ b_x & b_y & b_z \end{vmatrix}$$



Его модуль равен площади
параллелограмма, построенного на **a** и **b**

Векторное произведение



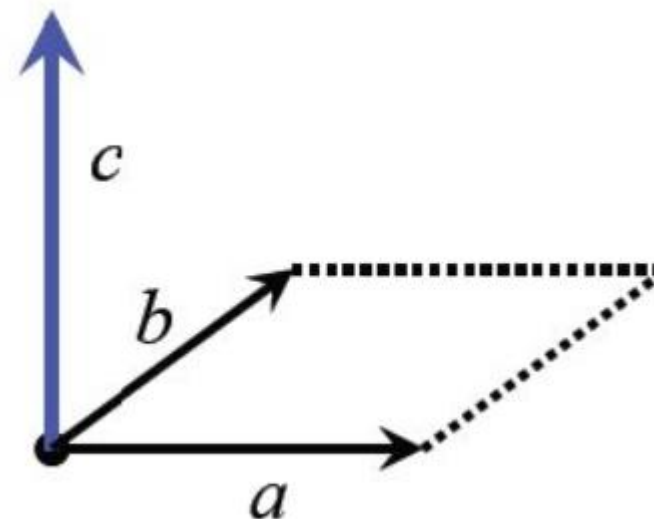
Используется в компьютерной графике для нахождения нормалей к поверхностям



Применяется в задачах трехмерного моделирования и распознавания объектов



Помогает вычислять освещенность в трехмерных сценах (phong shading)



Матрица - это прямоугольная таблица чисел (элементов), расположенных в m строках и n столбцах.

$$A = \begin{pmatrix} 3 & -1 & 1 \\ 5 & 1 & 2 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix}$$



**ПРЕДСТАВ
ЛЕНИЯ
ДАННЫХ**



**КОДИРОВА
НИЕ
ОБЪЕКТОВ**



**ХРАНЕ
НИЕ**

Матрицы используются для компактного представления данных в машинном обучении

Каждый объект кодируется как строка матрицы, столбцы - признаки (матрица признаков)

Удобно для хранения и анализа структурированных данных (таблиц)

Матрицы широко применяются в машинном обучении для представления данных. Например, каждый пример может быть представлен как строка матрицы признаков. Матрицы используются в линейных моделях: линейной регрессии, логистической регрессии, методе опорных векторов.

Основные операции над матрицами

- Сложение матриц одинакового размера
- Умножение матрицы на число
- Умножение матриц (если число столбцов 1ой равно числу строк 2ой)
- Транспонирование матрицы

Сложение матриц

Чтобы сложить две матрицы A и B , они должны быть одинакового размера $m \times n$.
Сложение производится поэлементно

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix} \quad B = \begin{pmatrix} 5 & 6 \\ 7 & 8 \end{pmatrix}$$

$$A + B = \begin{pmatrix} 1 + 5 & 2 + 6 \\ 3 + 7 & 4 + 8 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 6 & 8 \\ 10 & 12 \end{pmatrix}$$

Сложение матриц



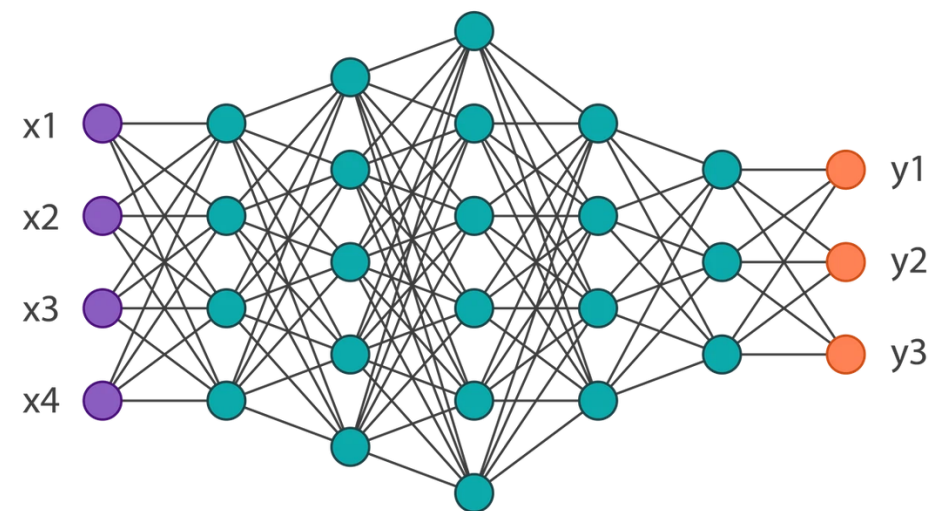
Используется в нейронных сетях,
например в сверточных (CNN) для
сложения матриц признаков



Применяется при обработке
последовательностей (видео, аудио)
для комбинирования
кадров/отсчетов



Используется в компьютерном
зрении при реализации алгоритмов
выделения признаков



При умножении матрицы A на число c , каждый элемент матрицы умножается на c

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

$$c = 3$$

$$cA = \begin{pmatrix} 3 & 6 \\ 9 & 12 \end{pmatrix}$$

Умножение на число



В машинном обучении применяется для масштабирования значений признаков



Используется при нормализации данных перед обучением модели



Чтобы перемножить матрицы A размера $m \times n$ и B размера $n \times k$, число столбцов A должно равняться числу строк B .

$$(AB)_{ik} = \sum_{j=1}^n A_{ij} B_{jk}$$

Т.е. каждый элемент получается как сумма произведений элементов i -й строки матрицы A и k -го столбца матрицы B .

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix} \quad B = \begin{pmatrix} 5 & 6 \\ 7 & 8 \end{pmatrix}$$

$$AB = \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \end{pmatrix} (5 \quad 6) + \begin{pmatrix} 2 \\ 4 \end{pmatrix} (7 \quad 8) = \begin{pmatrix} 19 & 22 \\ 43 & 50 \end{pmatrix}$$

Умножение матриц



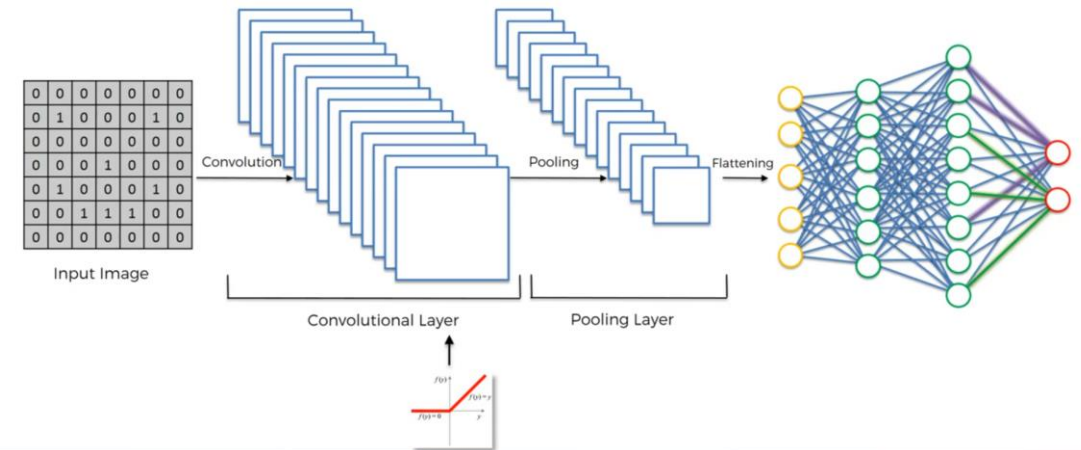
Используется в линейных моделях машинного обучения (регрессия, классификация)



Применяется для вычисления предсказаний модели в виде произведения матрицы объектов на матрицу коэффициентов



Используется при обучении CNN для вычисления карт признаков



Транспонирование

Транспонирование матрицы A размера $m \times n$ дает матрицу A^T размера $n \times m$, полученную зеркальным отображением A относительно главной диагонали

$$(A^T)_{ij} = A_{ji}$$

Например:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \end{pmatrix} \quad A^T = \begin{pmatrix} 1 & 4 \\ 2 & 5 \\ 3 & 6 \end{pmatrix}$$

Транспонирование



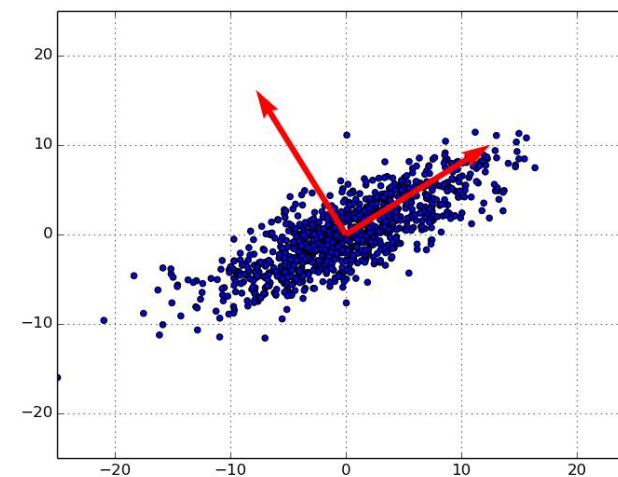
Применяется при выводе уравнений линейной регрессии с использованием матричных обозначений



Используется в PCA для вычисления ковариационной матрицы данных



Применяется в алгоритмах машинного обучения для упрощения матричных вычислений



Определитель матрицы

Определитель позволяет:

- Проверить, имеет ли матрица обратную
- Найти решение системы линейных уравнений
- Вычислить объем параллелепипеда, заданного векторами-столбцами матрицы
- Преобразовывать координаты при смене базиса

Вычисляется как сумма произведений элементов матрицы. Только для квадратных матриц.

Пусть A – квадратная матрица размера $n \times n$:

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

Тогда определитель матрицы A обозначается как $\det(A)$ или $|A|$ и вычисляется по правилу Саррюса: $|A| = \sum_{k=1}^n a_{1k}A_{1k} = a_{11}A_{11} + a_{12}A_{12} + \dots + a_{1n}A_{1n}$

Здесь A_{ik} – алгебраическое дополнение элемента a_{ik} . Алгебраическое дополнение элемента a_{ik} вычисляется как определитель матрицы A , из которой удалена i -я строка и k -й столбец, умноженный на $(-1)^{i+k}$.

Ранг матрицы показывает количество линейно независимых строк (или столбцов) матрицы

Ранг используется для:

- Проверки совместности системы линейных уравнений
- Определения количества решений системы уравнений
- Вычисления базиса в линейном пространстве
- Определения размерности пространства строк (столбцов) матрицы

Представление
данных в виде
векторов и матриц.

- Объекты кодируются векторами признаков, данные формируются в матрицы - удобно для анализа.

Линейные модели

- Используют векторные и матричные вычисления для обучения - линейная регрессия, логистическая регрессия, метод опорных векторов.

Сверточные
нейронные сети

- Активно применяют матричные операции, в частности перемножение матриц для получения карт признаков.

Тексты и
изображения

- Удобно представлять в виде векторов для дальнейшей обработки и классификации.

Метрики	Методы оптимизации	Обработка изображений	Метод главных компонент (PCA)
<ul style="list-style-type: none">Позволяют оценить близость объектов, тенденции - вычисляются с помощью векторных и матричных операций.	<ul style="list-style-type: none">Градиентный спуск, SVD, PCA основаны на векторных и матричных представлениях.	<ul style="list-style-type: none">Часто сводится к матричным преобразованиям - сжатие, фильтрация, сегментация.	<ul style="list-style-type: none">Позволяет снизить размерность данных, представленных матрицей.

Поиск похожих объектов и кластеризация

- Основаны на вычислении метрик между векторами признаков.

В компьютерной графике

- Используются матрицы для моделирования преобразований - повороты, масштабирование.

Линейные классификаторы

- Логистическая регрессия, SVM часто применяются в задачах распознавания образов.

Анализ графов

- Можно проводить с помощью матриц смежности, например PageRank, поиск компонент связности.

Прогнозирование временных рядов

- Часто сводится к решению линейных уравнений - модели типа ARIMA, Holt-Winters.

СПАСИБО ЗА ВНИМАНИЕ

INNOSTAGE

Казань, ул. Подлужная, 60

+7 (843) 567-42-90

info@innostage-group.ru