# Содержание

1	Ли⊩	ейная Алгебра	1
	1.1	Линейное (векторное) пространство	1
	1.2	Линейная зависимость и независимость векторов	2
	1.3	Размерность линейного пространства. Базис	2
	1.4	Подпространство	2
	1.5	Системы линейных уравнений	3
		1.5.1 Частный случай. Число уравнений равно числу неиз-	
		вестных.	3
		1.5.2 Общий случай	3
	1.6	Решение систем линейных уравнений. Метод Гаусса	4
	1.7	Евклидово пространство	4
		1.7.1 Скалярное произведение	4
		1.7.2 Угол между векторами, длина вектора	5
	1.8	Операторы и базис	6
		1.8.1 Ортонормированный базис	6
	1.9	Линейные операторы	6
		1.9.1 Ядро и образ оператора	7
		1.9.2 Собственные числа и собственные векторы	7
	1.10	Определитель матрицы	7
2	Mar	ематический анализ	7
	2.1	Вещественные числа	7
		2.1.1 Принцип математической индукции	8
		2.1.2 Принцип Архимеда	8
3	Teo	рия вероятностей	8
	3.1	Вероятностная модель эксперимента	8
	3.2	Вероятностное пространство	9
	3.3	Классическое определение вероятности	9
4	Teo	рия графов	9
	4.1	Потоки и сети	9

# 1 Линейная Алгебра

# 1.1 Линейное (векторное) пространство

Линейное пространство — это набор элементов (векторов), для которых определена операция сложения и умножения на число. Эти операции должны подчиняться определенному набору аксиом.

Детальная статья в Википедии (в которой в том числе перечислены все аксиомы): Векторное пространство.

Примеры линейных (векторных) пространств:

- Множество векторов на плоскости.
- Множество всех матриц размерности  $m \times n$ .
- Множество всех многочленов степени не выше n:  $f(x) = a_0 + a_1 \cdot x + a_2 \cdot x^2 + \cdots + a_n \cdot x^n$

## 1.2 Линейная зависимость и независимость векторов

Рассмотрим набор векторов  $v_1, v_2, \ldots, v_n$ . Данный набор векторов является **линейно зависимым**, если существуют такие числа  $a_1, a_2, \ldots, a_n$ , что хотя бы одно из этих чисел не равно нулю, и при этом выполнено равенство

$$a_1 \cdot v_1 + a_2 \cdot v_2 + \dots + a_n \cdot v_n = 0$$

Если же равенство выше равно нулю только в том случае, если все числа  $a_1, a_2, \ldots, a_n$  равны нулю, то данный набор векторов называется **линейно** независимым.

## 1.3 Размерность линейного пространства. Базис.

Рассмотрим линейное пространство L. Рассмотрим набор из n векторов

$$v_1, v_2, \ldots, v_n$$

принадлежащих этому пространству. Предположим, что этот набор векторов является линейно независимым и при этом любой набор из n+1 векторов из этого же пространства является линейно зависимым. В таком случае L называется n-мерным векторным пространством, и размерность этого пространства dim(L)=n.

Вектора  $v_1, v_2, \ldots, v_n$  образуют **базис** этого линейного пространства. Любой вектор  $u \in L$  можно единственным образом представить в виде линейной комбинации векторов базиса.

## 1.4 Подпространство

Множество векторов

$$u_1, u_2, \cdots, u_m$$

принадлежащих L, образует **подпространство** M, если для этих векторов заданы те же операции сложения и умножения на число, что и в исходном пространстве, и при этом любой вектор u, который является результатом выполнения этих операций, также принадлежит M.

## 1.5 Системы линейных уравнений

Урок на Stepik: Существование систем линейных уравнений.

# 1.5.1 Частный случай. Число уравнений равно числу неизвестных.

Рассмотрим следующую систему линейных уравнений:

$$a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + a_{13}x_3 = b_1$$

$$a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + a_{23}x_3 = b_2$$

$$a_{31}x_1 + a_{32}x_2 + a_{33}x_3 = b_3$$

В такой системе количество уравнений совпадает с количеством неизвестных. Запишем систему в следующем виде:

$$x_1 \cdot \begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{21} \\ a_{31} \end{pmatrix} + x_2 \cdot \begin{pmatrix} a_{12} \\ a_{22} \\ a_{32} \end{pmatrix} + x_3 \cdot \begin{pmatrix} a_{13} \\ a_{23} \\ a_{33} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{pmatrix}$$

В таком виде задачу о нахождении решения данной системы можно рассматривать как задачу о представлении вектора  ${\bf b}$  в виде линейной комбинации векторов  ${\bf a_1},\,{\bf a_2}$  и  ${\bf a_3}.$ 

Если вектора  ${\bf a_1}$ ,  ${\bf a_2}$  и  ${\bf a_3}$  образуют базис, то решение у такой системы существует при любом векторе  ${\bf b}$ , причем такое решение будет единственным. Если же эти вектора базис не образуют, то решение у системы будет существовать только в том случае, если вектор  ${\bf b}$  будет принадлежать подпространству, пораждаемому векторами  ${\bf a_1}$ ,  ${\bf a_2}$  и  ${\bf a_3}$ , причем решений в таком случае будет бесконечно много.

Аналогичные утверждения верны и для системы линейных уравнений с n уравнениями и n неизвестными.

#### 1.5.2 Общий случай

Рассмотрим теперь более общий случай. А именно, рассмотрим систему, состояющую из n линейных уравнений с m неизвестными:

$$a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1m}x_m = b_1$$

$$a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2m}x_m = b_2$$

$$\dots$$

$$a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + a_{nm}x_m = b_n$$

Перепишем систему в следующем виде:

$$x_1 \cdot \begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{21} \\ \vdots \\ a_{n1} \end{pmatrix} + x_2 \cdot \begin{pmatrix} a_{12} \\ a_{22} \\ \vdots \\ a_{n2} \end{pmatrix} + \dots + x_m \cdot \begin{pmatrix} a_{1m} \\ a_{2m} \\ \vdots \\ a_{nm} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$$

В таком виде задачу о нахождении решения для данной системы уравнений можно рассматривать как задачу о представлении вектора  $\mathbf{b}$  в виде линейной комбинации векторов  $\mathbf{a_1}, \mathbf{a_2}, \cdots, \mathbf{a_m}$ , каждый из которых является элементом n-мерного линейного пространства.

Рассмотрим линейное подпространство минимальной размерности, которое содержит все эти m векторов. Такое подпространство также называется линейной оболочкой, образуемой данными векторами. Размерность такого подпространства (линейной оболочки) называется **рангом** системы линейных уравнений.

Касательно существования решения для системы таких уравнений. Возможны два случая:

- Если вектор b не принадлежит данной линейной оболочке, то решений у системы нет.
- Если вектор b принадлежит данной линейной оболочке то, решение существует. При этом если n=m, то решение будет единственным, так как набор векторов  $\mathbf{a_1}, \mathbf{a_2}, \cdots, \mathbf{a_m}$  будет образовывать базис. Если же число векторов больше, чем размерность линейной оболочки, то система будет иметь бесконечно много решений.

## 1.6 Решение систем линейных уравнений. Метод Гаусса.

Урок на Stepik: Решение систем линейных алгебраических уравнений. Метод Гаусса.

Основная идея метода Гаусса заключается в том, чтобы с помощью операций сложения и умножения на число последовательно исключать переменные, приводя матрицу коэффициентов к треугольному (диагональному виду). Имея матрицу в таком виде, можно затем последовательно найти значения всех неизвестных.

## 1.7 Евклидово пространство

#### 1.7.1 Скалярное произведение

Для двух векторов u, v, принадлежащих некоторому линейному пространству L, скалярным произведением называется операция, которая этим двум

векторам сопоставляет некоторое вещественное число:

$$(u,v)=c: c \in \mathbb{R}.$$

При этом такая операция должна удовлетворять 4-м аксиомам:

- 1. (x,y) = (y,x)
- 2.  $(\lambda x, y) = \lambda \cdot (x, y) \ \forall \lambda \in \mathbb{R}$
- 3.  $(x_1 + x_2, y) = (x_1, y) + (x_2, y)$
- 4.  $(x, x) \ge 0$

Линейное (векторное) пространство с введенной на нем вышеописанной операцией скалярного произведения, называется **Евклидовым пространством**.

Для векторов  $x=(x_1,x_2,\ldots,x_n),y=(y_1,y_2,\ldots,y_n)\in\mathbb{R}^n$  примером скалярного произведения может выступать сумма произведений их координат:

$$(u, v) = x_1 \cdot y_1 + x_2 \cdot y_2 + \dots + x_n \cdot y_n$$

#### 1.7.2 Угол между векторами, длина вектора

Для векторов на плоскости скалярное произведение можно ввести следующим образом:

$$(x,y) = |x| \cdot |y| \cdot \cos(x,y)$$

Выразим отсюда косинус угла между векторами:

$$\cos(x,y) = \frac{(x,y)}{|x| \cdot |y|} = \cos(\alpha)$$

Из этого выражения получим, что **угол между векторами** можно найти следующим образом:

$$\alpha = \arccos\left(\frac{(x,y)}{|x|\cdot|y|}\right)$$

Рассмотрим теперь выражение для скалярного произведения, в котором y=x.

$$(x,x) = |x| \cdot |x| \cdot \cos(x,x) = |x|^2$$

Отсюда получим, что **длина вектора** x есть

$$|x| = \sqrt{(x,x)}$$

То есть, если мы знаем, чему равно скалярное произведение, то мы можем найти угол между векторами, а также длину вектора.

Данные понятия можно обобщить на случай произвольного векторного пространства. А именно, длину произвольного вектора x можно определить как квадратный корень из скалярного произведения этого вектора на самого себя:

$$|x| = \sqrt{(x,x)}$$

Угол  $\phi$  между произвольными векторами x, y есть

$$\phi = \arccos\left(\frac{(x,y)}{|x|\cdot|y|}\right)$$

Для векторов на плоскости скалярное произведение будет равно нулю, если векторы ортогональны, то есть  $\phi = \frac{\pi}{2}$ . Два произвольных вектора будем называть **ортогональными**, если их скалярное произведение равно нулю.

## 1.8 Операторы и базис

Урок на Stepik: Ортогональный базис.

#### 1.8.1 Ортонормированный базис

Рассмотрим набор векторов  $\{e_1, e_2, \dots e_n\}$  таких, что

- 1.  $(e_i, e_j) = 0 \ \forall i, j : i \neq j$ .
- 2.  $(e_i, e_j) = 1 \ \forall i, j : i = j$ .

Такой набор векторов называется ортонормированным набором векторов в линейном пространстве со скалярным произведением.

Уроки на Stepik:

- Как произвольный базис преобразовать в ортонормированный
- Метод наименьших квадратов

## 1.9 Линейные операторы

Оператор  $A: A \cdot x = y$  называется линейным оператором, если выполнены следующие аксиомы:

1. 
$$A \cdot (x_1 + x_2) = A \cdot x_1 + A \cdot x_2$$

2. 
$$A(\lambda x) = \lambda \cdot Ax$$

#### 1.9.1 Ядро и образ оператора

. . .

## 1.9.2 Собственные числа и собственные векторы

...

## 1.10 Определитель матрицы

Урок на Stepik: Определитель матрицы.

Статья в Wiki: Determinant.

## 2 Математический анализ

## 2.1 Вещественные числа

Урок на Stepik: Вещественные числа.

Введем понятие вещественных чисел аксиоматически. Вещественные числа, это такие числа, которые удовлетворяют определенному набору аксиом.

**Первый набор аксиом** касается алгебраической структуры чисел. Рассмотрим две операции — операции сложения и умножения на число, которые любой паре вещественных чисел сопоставляют вещественное число:  $\mathbb{R} \times \mathbb{R} \to \mathbb{R}$ . Такие операции должны удовлетворять 9-ти аксиомам:

- Ассоциативность и коммутативность по сложению и умножению.
- Существование нейтрального и обратного элемента (для сложения и умножения).
- Дистрибудивность.

**Второй набор аксиом** касается порядковой структуры (отношение порядка). Для любых двух вещественных чисел x и y мы должны уметь определять, является ли x меньшим, либо равным y ( $x \le y$ ). Такое отношение порядка должно удовлетворять следующему набору аксиом:

- Рефлексивность:  $x \le x$
- Транзитивность:  $x \le y, \ y \le z \Rightarrow x \le z$
- Антисимметричность  $x \le y, y \le x \Rightarrow x = y$
- Любые два вещественных числа должны быть сравнимы, то есть  $\forall x,y$  можно однозначно сказать, верно ли, что  $x \leq y$
- Если  $x \leq y$ , то  $x + z \leq y + z$

• Если  $0 \le x$  и  $0 \le y$ , то  $0 \le xy$ 

**Аксиома полноты:**  $\forall A,B\subset\mathbb{R}$  и  $\forall x,y:x\in A,\ y\in B$  и при этом  $x\leq y,$  найдется  $z\in R,$  такое, что  $x\leq z\leq y.$ 

## 2.1.1 Принцип математической индукции

...

## 2.1.2 Принцип Архимеда

...

## 3 Теория вероятностей

Урок на Stepik: Теория вероятностей.

## 3.1 Вероятностная модель эксперимента

Рассмотрим эксперимент, в котором возможно конечное число исходов

$$\Omega = \{w_1, w_2, \dots, w_n\}$$

Каждое  $w_i$  будем называть элементарными событиями,  $\Omega$  – пространством элементраных событий (пространством исходов). Рассмотрим примеры.

1. Подбрасывание монетки. Пространство элементарных исходов состоит из двух событий — орел или решка.

$$\Omega = \{Heads, Tails\}$$

2. Подбрасывание игральной кости.

$$\Omega = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$$

 $3. \, n$ -кратное подбрасывание монеты.

$$\Omega = \{w : w = (a_1, a_2, \dots, a_n), a_i = Heads \mid Tails\}$$

**Событием** будем называть любое подмножество множества элементраных исходов. Формально A - событие, если  $A \subset \Omega$ .

## 3.2 Вероятностное пространство

Пусть  $\Omega = \{w_1, w_2, \dots, w_n\}$  - пространство элеметраных событий. Рассмотрим набор вещественных чисел  $p_1, \dots, p_n$  таких, что  $p_i \geq 0$  и  $\sum_{i=1}^n p_i = 1$ . Назовем эти числа вероятностями элементарных событий. Тогда **вероятностью события**  $A \subseteq \Omega$  будем называть сумму вероятностей элементарных событий из множества A:

$$P(A) = \sum_{i: w_i \in A} p_i$$

Свойства:

- 1.  $P(\emptyset) = 0, P(\Omega) = 1$
- 2.  $0 \le P(A) \le 1$
- 3. Если  $A \cap B = \emptyset$ , то  $P(A \cup B) = P(A) + P(B)$
- 4.  $P(A \cup B) = P(A) + P(B) P(A \cap B)$
- 5.  $P(\bar{A}) = 1 P(A)$
- 6.  $P(\bigcup_{k=1}^{n} A_k) \leq \sum_{k=1}^{n} P(A_k)$
- 7.  $P(\bigcup_{k=1}^{n} A_k) = \sum_{k=1}^{n} P(A_k) + \sum_{j \le k} P(A_j \cap A_k) \dots$

## 3.3 Классическое определение вероятности

Пусть  $\Omega = \{w_1, w_2, \dots, w_n\}$ , при этом  $p_1 = p_2 = \dots = p_n = \frac{1}{N}$ . Тогда вероятностью события A будем называть отношение мощности множества A к мощности множества всех элементарных исходов:

$$P(A) = \frac{|A|}{|\Omega|}$$

# 4 Теория графов

#### 4.1 Потоки и сети

Урок на Stepik: Потоки и сети.

Под **сетью** будем понимать некоторый ориентированный граф G(V, E, s, t, c), где

- ullet V множество вершин
- $\bullet$  E множество ребер
- Существует вершина  $s \in V$  такая, что indeg(s) = 0. Будем называть такую вершину **истоком**.

- Существует вершина  $t \in V$  такая, что outdeg(t) = 0. Будем называть такую вершину **стоком**.
- Задана функция  $c: E \to \mathbb{R}^+$ , которая любому ребру  $(x,y) \in E$  ставит в соответствие некоторое вещественное неотрицательное число c(x,y).

Функцию c(x,y) будем называть **пропускной способностью** этой цепи.

Рассмотрим функцию f, которая каждому ребру графа G ставит в соответствие вещественное неотрицательное число f(x,y). Пусть для функции f выполняются следующие ограничения:

- Для всех ребер  $(x,y) \in E$  верно, что  $f(x,y) \le c(x,y)$ .
- ullet Для любой вершины y отличной от s и t верно, что

$$\sum_{x:(x,y)\in E} f(x,y) = \sum_{z:(y,z)\in E} f(y,z)$$

.

Тогда f(x,y) будем называть **потоком**, проходящим через ребро (x,y). Величиной потока будем называть величину Q, определяемую так:

$$Q = \sum_{x:(s,x)\in E} f(s,x)$$

Рассмотрим разбиение множества всех вершин графа G на два множества S и T:  $s \in S$  и  $t \in T$ . Рассмотрим множество ребер R(S,T), исходящих из вершин множества S и входящих в вершины множества S. Будем называть такое множество **разрезом**. **Пропускной способностью** C(S,T) данного разреза будем называть следующую величину:

$$C(S,T) = \sum_{(x,y)\in R} c(x,y)$$

Заметим, что никакой поток Q не может превосходить величины C(S,T) никакого из разрезов R(S,T). Рассмотрим разрез, в котором пропускная способность минимальна.

**Утверждение** (**Теорема Форда-Фалкерсона**). Величина максимального потока в сети совпадает величиной пропускной способности минимального разреза.