

# Algebruh AMI(нь) четыре



## Содержание

<b>1</b>	<b>Лекция 1. Нильпотентный Жордан</b>	<b>3</b>
1.1	Нильпотентные операторы . . . . .	5
<b>2</b>	<b>Лекция 2. Жордановы приколы и не только</b>	<b>7</b>
<b>3</b>	<b>Лекция 3. Не смотрела(не читал(не писал))</b>	<b>13</b>
3.1	Единственность жордановой формы . . . . .	13
3.2	Линейные и билинейные функции . . . . .	15
<b>4</b>	<b>Лекция 4. Геометрия 9 класс</b>	<b>18</b>
4.1	Замена базиса в билинейной форме . . . . .	18
4.2	Пространства со скалярным произведением . . . . .	19
4.3	Ортогональное дополнение . . . . .	21
4.4	Положительная определенность . . . . .	23
<b>5</b>	<b>Лекция 5. Комплексицируемся</b>	<b>23</b>
5.1	Полуторалинейные формы . . . . .	26
5.2	Операторы в евклидовых и унитарных пространствах . . . . .	27
5.2.1	Сопряженный оператор . . . . .	27

<b>6</b>	<b>Лекция 6. 24 личности линейного оператора</b>	<b>28</b>
6.1	Оценка квадратичной формы . . . . .	29
6.2	Ортогональные и унитарные операторы . . . . .	29
<b>7</b>	<b>Лекция 7. Разложи меня полностью</b>	<b>33</b>
7.1	Полярное разложение . . . . .	33
7.2	Сингулярное разложение . . . . .	35
7.3	Аффинные пространства . . . . .	36
<b>8</b>	<b>Лекция 8. Элвин и проективные преобразования</b>	<b>37</b>
8.1	Проективные пространства . . . . .	40
<b>9</b>	<b>Все</b>	<b>44</b>

# 1 Лекция 1. Нильпотентный Жордан

**Задача:** классифицировать линейные операторы, т.е. выделить по одному (простому) представителю в каждом классе сопряженности:  $A \sim CAC^{-1}$ . Другими словами найти хороший базис, в котором  $[A]$  как можно проще.

Что такое оператор с диагональной матрицей?

$$[A]_{v_i} = \begin{pmatrix} a_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & a_2 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & a_n \end{pmatrix} \iff \exists v_1, \dots, v_n \text{ — базис, что } \mathcal{A}(v_i) = a_i v_i$$

## Definition 1.1. Собственное число и вектор

Пусть  $\mathcal{A} \in \text{Lin}(V, V)$ ,  $v \in V$ ,  $v \neq 0$ ,  $\lambda \in K$  :  $\mathcal{A}(v) = \lambda v$ .

$\lambda$  — собственное число оператора, а  $v$  — собственный вектор.

То есть  $\lambda$  — с.ч.  $\iff \exists v \in V \setminus 0 : \mathcal{A}(v) = \lambda v$ .

## Definition 1.2. Диагонализуемая матрица

Матрица  $A$  — диагонализуема, если  $\exists C : CAC^{-1}$  — диагональная  $\iff$  у оператора есть базис из собственных векторов.

Как искать собственные числа или вектора? Знаем  $\lambda \Rightarrow Av = \lambda v$  — СЛУ, т.е. решаем ОСЛУ  $(\mathcal{A} - \lambda E)x = 0$ .

Как найти собственное число оператора?

## Theorem 1.1. Характеризация собственных чисел

$\lambda$  — собственное число оператора  $\iff \lambda$  — корень многочлена степени  $n = \dim V$  :  $\chi_A(t) = \det(A - tE) \in K[t]$ .

*Доказательство.* Пусть  $\lambda$  — собств. число оператора  $\iff \exists v \neq 0 : \mathcal{A}(v) = \lambda v \iff$

$$\exists c_1 = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \neq 0 : Ac_1 = \lambda Id(c_1) \iff (A - \lambda E) \cdot c_1 = 0 \iff \exists v \in \ker(A - \lambda E) \neq 0 \iff$$

$A - \lambda E$  — необратима  $\iff \det(A - \lambda E) = 0$  □

**Corollary.** Собственных чисел не больше  $\dim V$ .

## Definition 1.3. Характеристический многочлен

$\chi_A(t) = \det(A - tE)$  — характеристический многочлен оператора  $\mathcal{A}$ .

В текущих терминах некорректное определение.

**Lemma 1.1.**

$\chi_A(t)$  — не зависит от базиса оператора.

*Доказательство.* Хотим  $\det(A - tE) = \det(CAC^{-1} - tE)$ .

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

НЮАНС: мы знаем факт про произведение определителей для матриц над полем, но у нас тут многочлены  $K[t]$ , но  $K[t] \subset K(t)$  которое поле.  $\square$

**Lemma 1.2. ЛНЗ собственных векторов**

$\mathcal{A} \in \text{Lin}(V, V)$ . Собственные вектора, соответствующие попарно различным собственным числам ЛНЗ.

*Доказательство.*  $Av_i = \lambda_i v_i$ ,  $v_i \neq 0$ ,  $\lambda_i \neq \lambda_j \Rightarrow v_1, v_2, \dots, v_k$  — ЛНЗ.

Делаем индукцию по количеству:

База:  $k = 1$ ,  $v_1 \neq 0 \Rightarrow$  ЛНЗ по определению.

Переход:  $k \rightarrow k + 1$ . Для  $k$  знаем. Пусть  $k + 1$  ЛЗ. Значит  $\exists a_i \sum_{i=1}^{k+1} a_i v_i = 0$ .

С одной стороны —  $A(\sum_{i=1}^{k+1} a_i v_i) = 0$ , с другой —  $\sum_{i=1}^{k+1} \lambda_{k+1} a_i v_i = 0$ .

$A(\sum_{i=1}^{k+1} a_i v_i) = \sum_{i=1}^{k+1} \lambda_i a_i v_i = 0 \Rightarrow \sum_{i=1}^k (\lambda_i - \lambda_{k+1}) a_i v_i = 0$  (сумма до  $k$  т.к. последнее слагаемое = 0).

Но все лямбды разные ( $\lambda_i - \lambda_{k+1} \neq 0$ ), поэтому по индукции все  $a_i = 0$ .  $\square$

**Theorem 1.2. Достаточное условие диагонализуемости**

$\mathcal{A} \in \text{Lin}(V, V)$ . Пусть  $\chi_A(t) = (-1)^n \prod_{i=1}^n (t - \lambda_i)$ ,  $\lambda_i \neq \lambda_j$ . Тогда оператор диагонализуем: есть базис из собственных векторов.

*Доказательство.*  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  — корни  $\chi \Rightarrow$  это собственные числа  $\exists v_i \neq 0 : Av_i = \lambda_i v_i \Rightarrow v_1, v_2, \dots, v_n$  — ЛНЗ по лемме, а тогда и базис.  $\square$

**Remark.** Над  $\mathbb{C}$  почти все матрицы диагонализуемы (у большинства многочленов нет кратных корней)

Возникают некие проблемы:

1. Кратные корни.
2. Мы не всегда над  $\mathbb{C}$
3.  $\chi_A$  — может быть трудно посчитать (или лень).
4. (Не будем это делать)  $V$  может быть бесконечномерным.

**Remark 1.1.**

$V$  — бесконечномерно  $\Rightarrow$  может не быть собственного вектора (даже над комплами).  
 $V = \mathbb{C}[x]$ .  $\mathcal{A} = f \cdot x$ . Очев у такого оператора нет собственных векторов, т.к. он повышает степень.

Что за проблема с кратными корнями?

### Definition 1.4. Алгебраическая и геометрическая кратность

$\mathcal{A} \in \text{Lin}(V, V)$ ,  $\lambda$  — корень  $\chi_{\mathcal{A}}$ . Алгебраическая кратность  $m_{\text{alg}}(\lambda)$  — его кратность в  $\chi_{\mathcal{A}}$ .

Геометрическая кратность  $m_{\text{geom}}(\lambda) = \dim V_{\lambda}$ , где  $V_{\lambda} = \{x \in V \mid Ax = \lambda x\} = \ker(A - \lambda E)$  — собственное подпространство. Другими словами это макс. количество ЛНЗ собственных векторов, отвечающих  $\lambda$ .

### Lemma 1.3.

$$m_{\text{geom}} \leq m_{\text{alg}}$$

*Доказательство.*  $m_{\text{geom}} = k \Rightarrow \exists v_1, v_2, \dots, v_k$  — ЛНЗ из собственных векторов отвечающих  $\lambda$ . Дополним до базиса:  $v_1, v_2, \dots, v_k, \dots, v_n$ . В этом базисе  $[\mathcal{A}] = A = \begin{pmatrix} \lambda E_k & C \\ 0 & B \end{pmatrix}$ . Значит

$$\chi_{\mathcal{A}} = \det(A - tE) = \chi_B \cdot (\lambda - t)^k \Rightarrow m_{\text{alg}} \geq m_{\text{geom}}$$

□

### Theorem 1.3. Критерий диагонализуемости

$\mathcal{A} \in \text{Lin}(V, V)$ , тогда следующие условия равносильны.

1.  $\mathcal{A}$  — диагонализуем
2.  $\chi_{\mathcal{A}} = \prod (t - \lambda_i)$ , и  $\forall i \ m_{\text{alg}}(\lambda_i) = m_{\text{geom}}(\lambda_i)$

*Доказательство.*  $1 \Rightarrow 2$

Возьмем базис  $v_1, \dots, v_n$  :  $A(v_i) = \lambda_i v_i \Rightarrow [A] = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \lambda_n \end{pmatrix} \Rightarrow \chi_{\mathcal{A}} = \prod (\lambda_i - t)$ , тогда

$m_{\text{alg}}(\lambda_i)$  — количество  $\lambda_i$  в наборе, пусть  $k$ .

НУО  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k = \lambda$ , и  $A(v_i) = \lambda v_i$ . Но они ЛНЗ, а значит геом. кратность  $\geq k$ . Но по лемме  $\leq k$ . Значит равны!

$2 \Rightarrow 1$ .

Пусть  $\mu_1, \dots, \mu_k$  — все различные лямбды. Мы знаем, что  $m_{\text{alg}}(\mu_i) = m_{\text{geom}}(\mu_i)$ . Тогда  $\sum m_{\text{geom}}(\mu_i) = \sum m_{\text{alg}}(\mu_i) = n \Rightarrow \exists v_1^j, \dots, v_{m_{\text{alg}}(\mu_j)}^j$  — ЛНЗ собственные вектора для  $\mu_j$  (а всего  $n$  по всем  $j$ ).

Теперь докажем, что все такие вектора ЛНЗ:

$\sum a_{ij} v_i^j = 0 \iff \sum_j \sum_i a_{ij} v_i^j = 0 = \sum_j v^j$ , где  $v^j = \sum a_{ij} v_i^j$  — тоже с.в. для  $\mu_j$ . По лемме  $v^j$  ЛНЗ, значит все равны 0, значит и  $a_{ij}$  равны, потому что в каждой сумме слагаемые ЛНЗ по условию. Нашли  $n$  ЛНЗ векторов — базис. А тогда матрица диагонализуема. □

## 1.1 Нильпотентные операторы

### Definition 1.5. Нильпотентный оператор

$\mathcal{A}$  — нильпотентный, если  $\exists n \in \mathbb{N} : \mathcal{A}^n = 0$ .

Мы знаем, что если матрица строго верхнетреугольна, то она нильпотента.

### Proposition 1.1. С.ч. нильпотентного оператора

$\mathcal{A}$  — нильпотентный  $\mathcal{A}^k = 0$ .  $\lambda$  — собственное число  $\mathcal{A} \Rightarrow \lambda = 0$ .

$\mathcal{A}(v) = \lambda v \Rightarrow \mathcal{A}^k(v) = \mathcal{A}(\mathcal{A}(\dots \mathcal{A}(v))) = \lambda^k v$ , но  $\mathcal{A}^k = 0$ ,  $\mathcal{A}^k(v) = 0 \Rightarrow \lambda^k v = 0$ ,  $v \neq 0 \Rightarrow \lambda = 0$

### Exercise 1.1.

$\mathcal{A}$  — нильпотентный  $\iff \chi_{\mathcal{A}} = (-1)^n t^n$

**Remark.**  $A$  — диагонализуема, а также нильпотента, тогда  $A = 0$

### Definition 1.6. Жорданова цепочка

Жорданова цепочка — это  $v_1, \dots, v_k \in V$ ,  $A(v_i) = v_{i+1}$ ,  $A(v_k) = 0$

$v_1 \xrightarrow{A} v_2 \xrightarrow{A} \dots \xrightarrow{A} v_k \xrightarrow{A} 0$ .

**Remark.**  $A$  — нильпотентна, тогда  $\forall v \in V$  — начало цепочки

### Definition 1.7. Жорданов базис

Жорданов базис — базис из непересекающихся жордановых цепочек.

Пусть есть Жорд. базис: 
$$\begin{cases} v_1^1 \rightarrow v_1^2 \rightarrow \dots \rightarrow 0 \\ \dots \\ v_k^1 \rightarrow v_k^2 \rightarrow \dots \rightarrow 0 \end{cases}$$

Тогда  $[\mathcal{A}]$  в этом базисе — блочно-диагональная с блоками  $= \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 1 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} = J_k$  (единицы

под главной диагональю и 0 иначе).

Такой блок называется **жордановой матрицей**.

Вся матрица  $[\mathcal{A}]$  состоит из единичек под диагональю и иногда нулями (под последним столбцом каждого блока). Такая формула называется **Жорданова форма нильпотентного оператора**.

### Theorem 1.4. Канонический вид нильпотентного оператора

У любого нильпотентного оператора есть Жорданов базис, т.е. нильпотентная матрица приводится к жордановой форме.

*Доказательство.* Пусть  $v_1, v_2, \dots, v_n$  — базис  $V$ . Положим  $v_1 = v_1^1$ ,  $v_2 = v_2^1, \dots$ ,  $v_n = v_n^1$  и построим для них Жордановы цепочки, т.е.  $v_i^l = A(v_i^{l-1})$ , пока не получим 0.

Получили набор  $\{v_j^i\}$  жордановых цепочек. Он порождающий (т.к. содержит базис).

Будем перестраивать такой набор, чтобы получился ЛНЗ и остался порождающим.

Шаг: покажем, что если текущая система ЛЗ, то количество векторов в ней можно уменьшить с сохранением порождаемости.

$$\text{Дано: } \begin{cases} v_1^1 \rightarrow v_1^2 \rightarrow \dots \rightarrow v_1^{j_1} \rightarrow 0 \\ \dots \\ v_k^1 \rightarrow v_k^2 \rightarrow \dots \rightarrow v_k^{j_k} \rightarrow 0 \end{cases}$$

Пусть они ЛЗ, т.е.  $\sum_{i,j} a_{ij} v_j^i = 0$  (не все  $a_{ij}$  равны 0).

Упростим, применив  $A$  столько раз к равенству, чтобы остались только последние вектора из цепочек:

Получим такую, выбросив нули:  $\sum a_{j,j} v_j^{j_j} = 0$

Новые обозначения:  $a_{j,j} = a_{j_m,m}^m$ , т.е.  $\sum a_{j_m}^m v_m^{j_m} = 0$ .

Рассмотрим самую короткую из цепочек — первую н.у.о.

$$0 = \sum a_{j_m}^m v_m^{j_m} = \sum a_{j_m}^m A^{j_1-1} (v_m^{j_m-j_1+1}) = A^{j_1-1} (\sum a_{j_m}^m v_m^{j_m-j_1+1}) = A^{j_1-1} (a_{j_1}^1 v_1^1 + \sum_{m>1} a_{j_m}^m v_m^{j_m-j_1+1})$$

Можем поделить на  $a_{j_1}^1$  для простоты.

Была цепочка, начинающаяся с  $v_1^1$  длины  $j_1$ . Выполним замену:  $v_1^1 \rightarrow v_1^1 + \sum_{m>1} a_{j_m}^m v_m^{j_m-j_1+1}$  и построим новую цепочку. Её длина по равенству выше будет не больше  $j_1 - 1$ .

Надо проверить, что новая система всё ещё порождающая — очев (нет):

Новая оболочка:  $\langle v_1^1 + \sum_{m>1} a_{j_m}^m v_m^{j_m-j_1+1}, v_1^2 + \sum_{m>1} a_{j_m}^m v_m^{j_m-j_1+1}, \dots \rangle$ . Она получилась многократной заменой вида:  $\langle v_1 + \sum a_i v_i, v_2, \dots, v_n \rangle = \langle v_1, \dots, v_n \rangle$ , т.е. у нас ничего не меняется.

Получили порождающий набор цепочек меньшего размера. Делаем много таких шагов, пока не получим ЛНЗ, т.е. придём в базис

□

### Example 1.1. Пример вычисления жорданова базиса

$$v_1 \rightarrow v_2 \rightarrow v_3 \rightarrow 0$$

$$v_5 \rightarrow v_4 \rightarrow v_3 \rightarrow 0$$

$$v_6 \rightarrow v_3 \rightarrow 0$$

$$A(v_4) - A(v_6) = 0 \Rightarrow A(v_4 - v_6) = 0 \Rightarrow v_6 \mapsto v_4 - v_6, \text{ т.е. уменьшили длину на 1.}$$

$$v_5 \mapsto v_5 - v_1 \rightarrow v_4 - v_2 \rightarrow 0, \text{ и ура победа, мы молодцы}$$

## 2 Лекция 2. Жордановы приколы и не только

### Definition 2.1. Инвариантное подпространство

$\mathcal{A}$  — лин оператор на  $V$ ,  $U \leq V$ .  $U$  — инвариантно, если  $\mathcal{A}(U) \subset U \iff \forall u \in U \mathcal{A}(u) \in U$

### Example 2.1.

1.  $\langle u \rangle$  — инвариантно ( $\mathcal{A}$ -инвариантно)  $\iff A(u) = ku \iff u$  — собственный вектор.
2.  $v_1, \dots, v_k$  — жорданова цепочка, тогда её лин оболочка — инвариантна.
3.  $\text{Ker } \mathcal{A}, \text{Im } \mathcal{A}$  — инв. пространства

**Remark.**  $U$  —  $\mathcal{A}$ -инвариантно, т.е.  $\text{Im}(\mathcal{A}|_U) \subset U$ . Таким образом определен оператор  $\mathcal{A}|_U \in \text{Lin}(U, U)$

### Lemma 2.1. Матрица оператора с инвариантным подпространством

Пусть  $\mathcal{A} \in \text{Lin}(V, V)$ ,  $U$  — инвариантное подпространство размерности  $k$ .

И взяли базис  $u_i$   $V$ , первые  $k$  которого являются базисом  $U$ , тогда матрица оператора

в этом базисе имеет блочно верхнетреугольный вид:  $\begin{pmatrix} [\mathcal{A}|_U] & B \\ 0 & C \end{pmatrix}$

*Доказательство.*  $U$  — инв. тогда  $\forall u_i, i \in [1, k] : \mathcal{A}(u_i) = \sum_{j=1}^k a_j u_j = a_1 u_1 + \dots + 0 u_n \Rightarrow i$ -й

столбец (до  $k$ ) нашей матрицы будет иметь вид:  $\begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_k \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$

□

### Proposition 2.1.

Пусть в условиях утверждения лин оболочка оставшихся векторов — тоже инвариантное подпространство. То есть  $V = U \oplus U'$ . Тогда матрица оператора также имеет блочно-

диагональный вид  $\begin{pmatrix} [\mathcal{A}|_U] & 0 \\ 0 & [\mathcal{A}|_{U'}] \end{pmatrix}$

Аналогично для  $V = \bigoplus U_i$

Если таких пространств будет ровно  $n$  одномерных, тогда матрица будет диагональной.

В общем случае, если матрица имеет вид  $\begin{pmatrix} \overbrace{A}^k & 0 \\ 0 & [\mathcal{A}|_{U'}] \end{pmatrix}$ , тогда лин оболочка  $u_1, \dots, u_k$  — инв.

подпространство и  $A = [\mathcal{A}|_{\langle u_1, \dots, u_k \rangle}]$ . А какой смысл матрицы  $C$ ?

Рассмотрим  $[\mathcal{A}] = \begin{pmatrix} 1 & 5 & 6 \\ 0 & 1 & 2 \\ 0 & 3 & 4 \end{pmatrix}$

1.  $\mathcal{A}v_1 = v_1$

2.  $\mathcal{A}v_2 = 5v_1 + v_2 + 3v_3$ .

Матрицу  $\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix}$  получим, если "вычеркнем слагаемые с  $v_1$ ". Другими словами  $\mathcal{A}v_2 = v_2 + 3v_3$

с точностью до слагаемого из  $U = \langle v_1 \rangle$ . Формализуем это.



### Definition 2.2. Факторпространство

$V$  — пространство,  $U \leq V$  — подпространство, в частности подгруппа по сложению, тогда рассматриваем  $V/U$ , а это факторгруппа, мы всегда её можем рассмотреть, т.к. у нас любая подгруппа нормальная (сложение коммутативно).  
 Определим.  $k\bar{v} = \overline{kv}$ ,  $\forall v \in V, k \in K$  — умножение на константу.

*Доказательство.* Проверим корректность.

$$\bar{v}_1 = \bar{v}_2 \Rightarrow v_1 - v_2 \in U \Rightarrow k(v_1 - v_2) \in U \Rightarrow \overline{kv_1} = \overline{kv_2}$$

Отсюда получилось векторное пространство  $V/U$ . □

### Example 2.2.

$V = \mathbb{R}^2$ ,  $U = \langle u \rangle$  — прямая.

$\bar{v} = v + U$  — прямая, параллельная  $U$ .

Тогда  $V/U$  — пространство всех таких прямых, параллельных  $U$ .

Пусть теперь  $\mathcal{A} \in \text{Lin}(V, V)$ ,  $U$  — инвариантное подпространство, тогда возникает оператор  $\bar{\mathcal{A}}: V/U \rightarrow V/U: \bar{\mathcal{A}}(\bar{v}) = \overline{\mathcal{A}(v)}$

*Доказательство.* Проверяем корректность.  $\bar{v}_1 = \bar{v}_2 \Rightarrow \overline{\mathcal{A}(v_1)} = \overline{\mathcal{A}(v_2)}$ , но это просто переформулировка инвариантности:  $v_1 - v_2 \in U \Rightarrow \mathcal{A}(v_1 - v_2) \in U \Rightarrow \mathcal{A}(v_1) - \mathcal{A}(v_2) \in U \Rightarrow \overline{\mathcal{A}(v_1)} = \overline{\mathcal{A}(v_2)}$   
 $\bar{\mathcal{A}}$  линеен очев. □

Очевидно, что всегда, кроме случаев, когда не очевидно (ну или когда надо в доказательстве только черточки поставить) (с)

### Example 2.3.

Пусть у  $\mathcal{A}$  есть базис из одной жордановой цепочки длины  $k$ :  $v_1 \rightarrow v_2 \rightarrow \dots \rightarrow v_k \rightarrow 0$ .

Какое здесь есть норм инв. подпространство? Например  $\langle v_{k-1}, v_k \rangle = U$ .

Рассмотрим  $V/U$ :  $\bar{v}_1 \rightarrow \bar{v}_2 \rightarrow \dots \rightarrow \bar{v}_{k-2} \rightarrow 0$

У него будет такой базис: взяли эти 2 вектора, дополнили до базиса и поставили черточки.

### Lemma 2.2. Базис фактор пространства

$v_1, \dots, v_n$  — базис  $V$ ,  $v_1, \dots, v_k$  — базис  $U$ .

Тогда  $\bar{v}_{k+1}, \dots, \bar{v}_n$  — базис  $V/U$

*Доказательство.* Lem  $\bar{v}_{k+1}, \dots, \bar{v}_n$  — порождающий набор:

$$\forall \bar{v} \in V/U = \overline{\sum_{i=1}^n a_i v_i} = \bar{0} + \overline{\sum_{k+1}^n a_i v_i} = \sum_{k+1}^n a_i \bar{v}_i$$

Линейнонезависимость:

Пусть  $\sum_{k+1}^n a_i \bar{v}_i = 0 \Rightarrow \overline{\sum_{k+1}^n a_i v_i} = 0 \Rightarrow \sum_{k+1}^n a_i v_i \in \langle v_1, \dots, v_k \rangle$ , но у нас базис, такого не может быть  $\Rightarrow a_i = 0$  □

**Proposition 2.2.**

$\mathcal{A} \in \text{Lin}(V, V)$ ,  $U$  — инвариантное пространство,  $u_1, \dots, u_k$  — базис  $U$ ,  $u_1, \dots, u_n$  — базис  $V$ , тогда

$$[\mathcal{A}] = \begin{pmatrix} [\mathcal{A}_U]_{u_1, \dots, u_k} & * \\ 0 & [\overline{\mathcal{A}_{V/U}}]_{\overline{u_{k+1}}, \dots, \overline{u_n}} \end{pmatrix}$$

*Доказательство.*  $k + 1$ -й столбец матрицы:

$$\mathcal{A}(u_{k+1}) = \sum_{i=1}^n a_{i,k+1} u_i \Rightarrow \overline{A(\overline{u_{k+1}})} = \overline{\sum_{i=1}^k a_{i,k+1} u_i + \sum_{i=k+1}^n a_{i,k+1} u_i} = \sum_{i=k+1}^n a_{i,k+1} \overline{u_i} — \text{ровно первый столбец } [\overline{\mathcal{A}_{V/U}}]_{\overline{u_{k+1}}, \dots, \overline{u_n}} \quad \square$$

**Theorem 2.1. Гамильтона-Кэли**

$$\mathcal{A} \in \text{Lin}(V, V) \Rightarrow \chi_{\mathcal{A}}(\mathcal{A}) = 0 \in \text{Lin}(V, V)$$

*Доказательство.*  $\chi_{\mathcal{A}}(t) = \det(A - tE) \Rightarrow \chi_{\mathcal{A}}(\mathcal{A}) = \det 0 = 0$ .

Увы, это все обман. Надо доказывать нормально.

**Example 2.4. Тут не будет доказательства**

$A \in M_2(K) \Rightarrow A \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \Rightarrow \chi_A(t) = t^2 - (a + d)t + ad - bc$ , тогда наша (недоказанная) теорема говорит, что  $A^2 - (a + d)A + (ad - bc)E = 0 \Rightarrow A^2 = (a + d)A - (ad - bc)E$

**Definition 2.3. След**

$\text{tr}(A)$  — коэффициент при  $t^{n-1}$  — сумма корней  $\chi(t)$  (сумма с.ч.), но с другой стороны мы знаем, что  $\chi_A = \chi_{CAC^{-1}} \Rightarrow \text{tr}(A) = \text{tr}(CAC^{-1}) \Rightarrow$  он будет равен сумме элементов на диагонали (прямое вычисление определителя  $A - tE$ ).

*А теперь реальное доказательство.*

Достаточно доказать для матриц. Будем считать, нуо, что  $K$  — алг. замкнуто (ничего не изменится, если мы будем думать что мы в большем поле). Делаем индукцию по  $\dim V$ .

$\mathcal{A} : \mathbb{C}^n \rightarrow \mathbb{C}^n$ .  $\chi_A(t) = (t - \lambda) \cdot \chi_1(t)$ . Значит  $\exists v \in \mathbb{C}^n$ ,  $\mathcal{A}(v) = \lambda v$ , и пусть  $v, v_2, \dots, v_n$  — базис  $\mathbb{C}^n$ .

Тогда мы знаем, что  $[\mathcal{A}] = \begin{pmatrix} \lambda & \dots \\ 0 & [\overline{A}|_{V/\langle v \rangle}] \end{pmatrix}$ . Отсюда видим, что  $\chi_A(t) = (\lambda - t) \cdot \chi_{\overline{A}|_{V/\langle v \rangle}}(t) \Rightarrow$

$$\chi_{\overline{A}|_{V/\langle v \rangle}}(t) = -\chi_1(t)$$

По индукционному предположению  $\chi_{\overline{A}}(\overline{A}) = 0$ . Это значит

$$\forall \overline{u} \in V/\langle v \rangle \Rightarrow \chi_{\overline{A}}(\overline{A})(\overline{u}) = 0 \iff \chi_{\overline{A}}(A)(u) \in \langle v \rangle$$

То есть  $\forall u \in V : \chi_{\overline{A}}(A)(u) = kv$

$$\chi_A(A)(u) = ((t - \lambda)\chi_1(t))(A)(u) = (A - \lambda Id)\chi_{\overline{A}}(A)(u) = k(A(v) - \lambda v) = k(\lambda v - \lambda v) = 0$$

□

### Example 2.5. Проверяем теорему ручками

$$\begin{pmatrix} a & b \\ 0 & c \end{pmatrix} \cdot \chi(t) = (t-a)(t-c). \text{ Хотим } (A - aId) \cdot (A - cId) = 0.$$

Имеем:  $\mathcal{A}v_2 = bv_1 + cv_2$  и  $\mathcal{A}v_1 = av_1$ . Поэтому  $(A - c)v_2 = bv_1$ ,  $(A - c)v_1 = (a - c)v_1$ . В любом случае  $(A - cId)(V) \subset \langle v_1 \rangle$ . А  $(A - aId)(v_1) = 0$ .

Вообще говоря  $\chi_A$  раскладывается на неприводимые множители. И это разложение дает разложение пространства на инвариантные!

### Lemma 2.3.

$\mathcal{A} \in Lin(V, V)$ ,  $f \in K(t)$ ,  $f(\mathcal{A}) = 0$ ,  $f = f_1 \cdot f_2$ ,  $\gcd(f_1, f_2) = 1$ , тогда  $V = V_1 \oplus V_2$ ,  $V_i$  — инвариантно и  $V_i = Ker(f_i(\mathcal{A}))$ .

*Доказательство.*  $(f_1, f_2) = 1 \Rightarrow \exists g_1, g_2 : g_1 f_1 + g_2 f_2 = 1$  Подставим  $A$  :  
 $f_1(A)g_1(A) + f_2(A)g_2(A) = Id$

Подставим произвольный вектор:  $v \in V : f_1(A)g_1(A)(v) + f_2(A)g_2(A)(v) = v$ , первое слагаемое назовём  $v_2$ , а второе  $v_1$ . Мы получили  $v_2 + v_1 = v$ .

Заметим, что  $f_2(A)(v_2) = f_2(A)(f_1(A)g_1(A)(v)) = f(A)g_1(A)(v) = 0$  т.к.  $f(A) = 0$ . То есть  $v_2 \in Ker(f_2(A)) = V_2$ . Аналогично  $v_1 \in Ker(f_1(A))$ .

Итак,  $\forall v \in V v = v_1 + v_2$ , где  $v_1 \in V_1$ ,  $v_2 \in V_2$ .

Осталось проверить, что  $V_1 \cap V_2 = \{0\}$  Пусть  $w \in V_1 \cap V_2$ . Тогда по равенству в начале:

$$w = g_1(A)f_1(A)(w) + g_2(A)f_2(A)(w), \text{ каждое из таких слагаемых равно } 0, \text{ т.к. } w \in Ker(f_i(A)) \Rightarrow w = 0 \quad \square$$

**Corollary.** Пусть  $f = f_1 \cdot \dots \cdot f_k$ , они все попарно взаимнопросты и  $f(A) = 0$ , тогда  $V = V_1 \oplus V_2 \oplus \dots \oplus V_k$ , где  $V_i = Ker(f_i(A))$

*Доказательство.*  $(f_1, f_2 \dots f_k) = 1 \Rightarrow V = Ker f_1(A) \oplus Ker f_2 \dots f_n(A)$ . Возникает  $A' = \mathcal{A}|_{Ker f_2 \dots f_n(A)}$ , причем  $(f_2 \dots f_n)(A') = 0$  Далее по индукции.  $\square$

### Example 2.6.

Пусть у нас оператор диагонализуем и  $f(t) = (t - a_1)(t - a_2)(t - a_3)$  с с.в.  $v_1, v_2, v_3$ . Тогда что такое  $V_i$ ?  $V_i = Ker((t - a_i)\mathcal{A}) = Ker(\mathcal{A} - a_i Id) = \langle v_i \rangle$ .

Тогда  $V = \langle v_1 \rangle \oplus \langle v_2 \rangle \oplus \langle v_3 \rangle$

### Proposition 2.3. Итог

$\mathcal{A} \in Lin(V, V)$ ,  $\chi_A(t) = \prod p_i^{a_i}$ ,  $p_i$  — неприводимый.  $V = \bigoplus Ker(p_i^{a_i}(\mathcal{A})) = \bigoplus V_i$  все инвариантные и  $p_i^{a_i}(\mathcal{A}|_{V_i}) = 0$

Пусть теперь  $K = \mathbb{C} \Rightarrow p_i = t - \lambda_i$

**Definition 2.4. Корневое подпространство**

$Ker(t - \lambda_i)^{a_i}(\mathcal{A}) = W_{\lambda_i} = Ker(\mathcal{A} - \lambda_i Id)^{a_i}$  — корневое подпространство  
 Тогда  $V = \bigoplus_{\lambda - \text{с.ч.}} W_{\lambda}$

Выберем базис в каждом  $W_{\lambda}$ , тогда их объединение базис  $V$ .

В этом базисе  $[\mathcal{A}] = \begin{pmatrix} A_{W_{\lambda_1}} & 0 & 0 \\ 0 & \ddots & 0 \\ 0 & 0 & A_{W_{\lambda_k}} \end{pmatrix}$

Рассмотрим  $W_{\lambda} = ker(\mathcal{A} - \lambda_i Id)^{a_i}$ .  $B_i = (\mathcal{A} - \lambda_i Id)|_{W_{\lambda}}$ . Тогда  $B_i^{a_i} = 0$ . То есть  $B_i$  — нильпотентный. Знаем, что там есть базис из жордановых цепочек. В нем  $B$  состоит из 1 под диагональю почти везде. А  $[\mathcal{A}]|_{W_{\lambda}} = \lambda_i Id + B_i$ .

Итого: существует базис т.ч. Из таких матрица имеет вид бочно-диагональный с блоками

$$\begin{pmatrix} \lambda & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 1 & \lambda & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \lambda & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & \lambda \end{pmatrix} \quad \text{Это называется жорданова форма оператора } \mathcal{A}.$$

**Theorem 2.2. Жорданова форма оператора**

Любой оператор над  $\mathbb{C}$  имеет жорданову форму.

Переформулировка:  $\forall A \in M_n(\mathbb{C}) \exists C \in GL_n(\mathbb{C}) : CAC^{-1}$  в жордановой форме.

Примечание: Жорданова форма единственна с точностью до перестановки.

**Proposition 2.4.**

Новые жордановы цепочки:

$$v_1 \xrightarrow{A-\lambda E} v_2 \xrightarrow{A-\lambda E} \dots \xrightarrow{A-\lambda E} v_k \xrightarrow{A-\lambda E} 0$$

То есть  $A(v_k) = \lambda v_k$ ,  $A(v_{k-1}) = \lambda v_{k-1} + v_k$  и так далее

### 3 Лекция 3. Не смотрела(не читал(не писал))

#### Example 3.1. Возведение в степень

Хотим  $A^n$ . Приведем к жордановой форме  $J = CAC^{-1} \Rightarrow A^n = CJ^nC^{-1}$ . Достаточно научиться считать  $J^n$ .  $J^n = \text{diag}(J_1^n, \dots, J_k^n)$

$$\text{Пусть } J_i = J(k, \lambda) = \begin{pmatrix} \lambda & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 1 & \lambda & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \lambda & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & \lambda \end{pmatrix} = \lambda E + J(k, 0)$$

$$J^n = (\lambda E + J_0)^n = \sum_l \binom{n}{l} \lambda^{n-l} \cdot E \cdot J_0^l$$

Что такое  $J_0^k$ ?  $J_0(e_i) = e_{i+1}$  и  $J_0(e_k) = 0$ . То есть  $J^l(e_i) = e_{i+l}$  — матрица выглядит так: единички опустилась на  $l$  диагоналей вниз.

$$\text{Подставляем в бином } J(\lambda, k)^n = \begin{pmatrix} \lambda^n & 0 & \dots & 0 & 0 \\ \binom{n}{1} \lambda^{n-1} & \lambda^n & \dots & 0 & 0 \\ \dots & \dots & \ddots & \dots & \dots \\ \binom{n}{n-2} \lambda^2 & \binom{n}{n-3} \lambda^3 & \dots & \lambda^n & 0 \\ \binom{n}{n-1} \lambda^1 & \binom{n}{n-2} \lambda^2 & \dots & \binom{n}{1} \lambda^{n-1} & \lambda^n \end{pmatrix}$$

Отсюда можно оценить, как растут коэффициенты  $A^n$  при  $n \rightarrow \infty$ . Примерно так же, как коэф-ты  $J^n$ . То есть  $\lambda^n p(n)$ , где  $|\lambda|$  — максимален.

При каких условиях  $A^n \rightarrow \infty$ ? Ответ: если  $\max|\lambda| > 1$  или  $\max|\lambda| = 1$  и есть жорданова клетка размера  $> 1$  с  $|\lambda| = 1$ .

#### 3.1 Единственность жордановой формы

Знаем:  $A \in M_n(\mathbb{C})$ , то  $\exists C : C^{-1}AC = \text{diag}(J(k_1, \lambda_1), \dots, J(k_s, \lambda_s))$

То есть  $A$  соответствует неупорядоченный набор(не множество! пары могут совпадать)  $\{(k_i, \lambda_i)\}$ .

**Вопрос:** могут ли два набора соответствовать одному оператору?

Ответ: нет! Этот набор однозначно выражается через исходный оператор  $A$ .

*Доказательство.* Рассмотрим  $f(k, \lambda) = \dim \text{Im}(\mathcal{A} - \lambda Id)^k - \dim \text{Im}(\mathcal{A} - \lambda Id)^{k+1}$  (какие-то ранги каких-то матриц).

Как она связана с жордановой формой?

Блочно-диагональная структура  $J$  соответствует разбиению на инвариантные пространства.

Пусть это  $V_1, \dots, V_s$ . То есть  $[\mathcal{A}|_{V_i}] = J(k_i, \lambda_i)$  и  $V = \bigoplus V_i$ .

$V_i$  инвариантны относительно  $(\mathcal{A} - \lambda Id)^m$  тоже ( $V_i$  инвариантно относительно  $\mathcal{A}$  по условию и относительно  $Id$  всегда). Поэтому  $\dim(\text{Im}(\mathcal{A} - \lambda Id)^m) = \sum \dim(\text{Im}(\mathcal{A} - \lambda Id)|_{V_i}^m)$  (т.к.  $\text{Im}(\mathcal{A} - \lambda Id)^m = \bigoplus \text{Im}(\mathcal{A} - \lambda Id)|_{V_i}^m$ ).

Поэтому  $f(k, \lambda) = \sum_i \dim(\text{Im}(\mathcal{A} - \lambda Id)|_{V_i}^k) - \dim(\text{Im}(\mathcal{A} - \lambda Id)|_{V_i}^{k+1})$

Посчитаем каждое слагаемое.

$$J(k_i, \lambda_i) - \lambda E_{k_i} = \begin{pmatrix} \lambda_i - \lambda & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 1 & \lambda_i - \lambda & \dots & 0 & 0 \\ \dots & \dots & \ddots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & \lambda_i - \lambda & 0 \\ 0 & 0 & \dots & 1 & \lambda_i - \lambda \end{pmatrix}$$

Случай 1.  $\lambda_i \neq \lambda$  - невырожденная матрица, значит у любой её степени ранг  $k_i$  и соответствующая разность 0.

Случай 2. Тогда это просто нильпотентный блок (1 под диагональю). Её ранг  $k_i - 1$  и при каждом умножении ранг уменьшается на 1. Значит

$$rk(J(k_i, \lambda_i) - \lambda_i E_{k_i})^k = \dim \text{Im}(J(k_i, \lambda_i) - \lambda_i E_{k_i})^k = k_i - k$$

$$\text{Значит } \dim(\text{Im}(\mathcal{A} - \lambda \text{Id})_{|V_i}^k) - \dim(\text{Im}(\mathcal{A} - \lambda \text{Id})_{|V_i}^{k+1}) = \begin{cases} 1, & \text{при } k < k_i \\ 0, & \text{иначе} \end{cases}$$

Итак, разность = 1 при  $\lambda_i = \lambda$  и  $k_i > k$ , 0 иначе.

Значит  $f(k, \lambda) = |\{(k_i, \lambda_i) | k_i > k, \lambda_i = \lambda\}|$ , то есть  $|\{i | (k_i, \lambda_i) = (k, \lambda)\}| = f(k-1, \lambda) - f(k, \lambda)$ . Значит набор восстанавливается однозначно по  $\mathcal{A}$ .  $\square$

Что делать, если  $K$  не алгебраически замкнуто?

Идея:  $\mathcal{A} \in \text{Lin}(V, V)$ . Рассмотрим  $v \in V$  - произвольный. Рассмотрим  $v_0 = v$ ,  $v_1 = \mathcal{A}v$ ,  $v_2 = \mathcal{A}^2v, \dots$ . Пространство конечномерное, поэтому найдется такое  $k$ , что набор  $v_0, \dots, v_k$  станет линейнозависимой. То есть  $v_k = \sum a_i v_i = \sum a_i \mathcal{A}^i(v)$ .

#### Lemma 3.1.

$\langle v_0, \dots, v_{k-1} \rangle$  -  $k$ -мерное инвариантное подпространство с матрицей

$$\begin{pmatrix} 0 & 0 & \dots & 0 & a_0 \\ 1 & 0 & \dots & 0 & a_1 \\ 0 & 1 & \dots & 0 & a_2 \\ \dots & \dots & \ddots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & 1 & a_{k-1} \end{pmatrix}$$

#### Definition 3.1. Циклическое подпространство

$\langle v_0, \dots, v_{k-1} \rangle$  называется циклическим подпространством порожденным  $v$ . Обозначаем  $\langle v \rangle_{\mathcal{A}}$ . Соответствующая матрица называется Фробениусовой клеткой.

#### Exercise 3.1.

$$\chi_{\mathcal{A}|_{\langle v \rangle_{\mathcal{A}}}}(t) = (-1)^n \left( t^k - \sum_{i=0}^{k-1} a_i t^i \right)$$

#### Remark 3.1.

Случайный выбор  $v$  даст скорее всего  $\langle v \rangle_{\mathcal{A}} = V$ . В этом случае не нашли мы никакого инвариантного подпространства, зато нашли характеристический многочлен.

Иначе нашли нетривиальное инвариантное подпространство и характеристический многочлен на нем — какой-то множитель  $\chi_{\mathcal{A}}(t)$

### Theorem 3.1. Фробениусова форма

Пусть  $\chi_{\mathcal{A}}(t) = p_1 \dots p_k$ , где  $p_i$  — неразложимые и все различны.

Тогда у  $\mathcal{A}$  существует базис т.ч.  $[\mathcal{A}] = \text{diag}(F_1, \dots, F_k)$ , где  $F_i$  — фробениусова клетка, соответствующая многочлену  $p_i$ .

То есть  $p_i = \sum b_i t^i$ , то последний столбец  $F_i$  —  $-b_i$

*Доказательство.* Знаем, что если  $\chi_{\mathcal{A}} = \prod p_i$  и  $(p_i, p_j) = 1$ , то  $V = \bigoplus V_i$ , где  $V_i = \ker(p_i(\mathcal{A}))$ . В соответствующем базисе, составленном из базисов  $V_i$  матрица  $\mathcal{A}$  имеет блочно-диагональный вид  $\text{diag}(\mathcal{A}|_{V_i})$ . Осталось доказать, что можно выбрать базисы  $V_i$  так, чтобы сужение на  $V_i$  имело вид фробениусовой клетки для многочлена  $p_i$ .

Возьмем вектор  $v \in V_i$  и построим его циклическое пространство  $= \langle v_0, \dots, v_{s-1} \rangle$ .

$v_s = \mathcal{A}^s(v) = \sum a_j \mathcal{A}^j(v)$ , то есть  $\mathcal{A}^s - \sum a_j \mathcal{A}^j(v) = 0$ . То есть  $\frac{f(t)}{(t^s - \sum a_j t^j)} (\mathcal{A})(v) = 0$

Знаем, что  $f(\mathcal{A})(v) = 0$  и знаем, что  $p_i(\mathcal{A})(v) = 0$ , т.к.  $v \in V_i = \ker(p_i(\mathcal{A}))$ .

Докажем, что  $f = p_i$ .

Поделим  $p_i$  на  $f$  с остатком.  $p_i = fq + r$ , где  $\deg(r) = t < s = \deg(f)$ .

Мы знаем, что  $r(\mathcal{A})(v) = p_i(\mathcal{A})(v) - q(\mathcal{A}) \circ f(\mathcal{A})(v) = 0$ .

Итак,  $r(\mathcal{A})(v) = 0 = \sum c_i \mathcal{A}^i(v)$ . То есть  $v, \mathcal{A}(v), \dots, \mathcal{A}^r(v)$  — линейнозависимы — противоречие с выбором  $s$ . Значит  $r = 0$ . То есть  $p_i \div f$ , но  $p_i$  неприводим, поэтому  $f = p_i$ .

$v \in V_i$  — инвариантно, значит и  $W_i = \langle v \rangle_{\mathcal{A}} \subset V_i$ .

Осталось понять, что  $W_i = V_i$ .

$$V = \bigoplus V_i \Rightarrow \dim(V) = \sum \dim V_i \geq \sum \dim W_i = \sum \deg(p_i) = \deg(\prod p_i) = \deg \chi_{\mathcal{A}} = \dim V$$

Значит везде равенства! То есть  $W_i$  — все  $V_i$ , а значит фробениусовы клетки те самые матрицы сужения.

Здесь есть липа: мы брали  $v^i \in V_i$ . Важно, что мы брали не нулевой вектор. А почему мы уверены, что  $V_i \neq \{0\}$ ?

Пусть  $\chi_{\mathcal{A}} = p_i q$ . Мы знаем, что  $p_i(\mathcal{A})q(\mathcal{A}) = 0$ . Значит  $\forall v \ p_i(\mathcal{A})q(\mathcal{A}) = 0 \Rightarrow \ker(p_i(\mathcal{A})) \supset \text{Im}(q(\mathcal{A}))$ . Если  $q(\mathcal{A}) \neq 0 \Rightarrow \ker(p_i(\mathcal{A})) \neq 0$ .

А почему  $q(\mathcal{A}) \neq 0$ ? Перейдем в алгебраическое замыкание и рассмотрим  $\lambda$  — корень  $p_i(\mathcal{A})$ .  $q(\lambda) \neq 0$  т.к. они взаимнопросты. То есть  $q(\mathcal{A}) = \prod (t - \lambda_i)$  и  $\lambda_i \neq \lambda$ .

Значит есть  $v : \mathcal{A}(v) = \lambda v$ . Но  $q(\mathcal{A})(v) = \prod (\lambda - \lambda_i)(v) \neq 0$ . □

## 3.2 Линейные и билинейные функции

### Definition 3.2. Двойственное пространство

Пусть  $V$  — в.п. над  $K$ . Назовем  $V^* = \text{Lin}(V, K)$  — двойственным к  $V$  пространством.

### Example 3.2.

Пусть  $V = K^n$ . И мы знаем, что  $\forall f \in \text{Lin}(V, K)$  это умножение на матрицу. В данном случае  $A_f = (a_1, \dots, a_n)$ . То есть  $f(x) = \sum a_i x_i$  — линейная функция от  $n$  переменных.  $(K^n)^* = {}^n K$ . Понятно, что они изоморфны, но есть нюансы...

Считаем, что  $\dim V < \infty$ . Зафиксируем базис  $e_i$ .

### Definition 3.3. Двойственный базис

Двойственный базис это набор элементов  $e^i \in V^*$  т.ч.  $e^i(e_j) = \delta_{ij} = \begin{cases} 1, i = j \\ 0, i \neq j \end{cases}$

Такие существуют и единственны. И это действительно базис  $V^*$

*Доказательство.* Линейная независимость: пусть  $\sum a_i e^i = 0$ . Применим это к  $e_j$ :  $\sum a_i e^i(e_j) = a_j = 0 \Rightarrow \forall j a_j = 0$

Это  $n$  векторов в  $n$ -мерном пространстве  $\Rightarrow$  базис. □

### Remark 3.2.

Пусть  $e_1, \dots, e_n$  — базис  $V$ .  $v \in V$  и  $a_i$  его координаты.

Тогда  $a_i = e^i(v)$ .

Ясно, что соответствие  $e_i \mapsto e^i$  задает изоморфизм  $V$  и  $V^*$ . Но он неканонический: если выберем другой базис, то изоморфизм изменится.

**Факт:** канонического изоморфизма нет...

### Example 3.3.

Рассмотрим  $(V^*)^* = \text{Lin}(\text{Lin}(V, K), K)$  — второе двойственное пространство. Оно уже канонически изоморфно  $V$ .

$i : V \rightarrow V^{**}$ .  $v \in V \mapsto f_v : V^* \rightarrow K$ . Т.ч.  $f_v(g) = g(v)$ . Это действительно изоморфизм(упр).

### Definition 3.4. Билинейное отображение

$V$  — в.п. над  $K$ . Билинейное отображение  $f : V \times V \rightarrow W$  — отображение линейное по каждому аргументу.

В случае, когда  $W = K$ ,  $f$  называется билинейной функцией(формой).

### Definition 3.5. Матрица Грамма

Пусть  $v_i$  — базис  $V$ . Пусть  $a_{ij} = f(v_i, v_j)$ . Возьмем  $v, w \in V$ ,  $v = \sum x_i v_i$ ,  $w = \sum y_i v_i$ . Тогда  $f(v, w) = f(\sum x_i v_i, \sum y_j v_j) = \sum_{i,j} x_i y_j f(v_i, v_j) = \sum_{i,j} a_{ij} x_i y_j$ .

Матрица  $A = (a_{ij})$  называется матрицей билинейной формы или матрицей Грама.

В матричной записи  $f(v, w) = \sum a_{ij} x_i y_j = x^T A y$ , где  $x, y$  — столбцы координат  $v, w$ .



### Definition 3.6. Симметричная билинейная форма

Симметричная билинейная форма:  $f : V \times V \rightarrow K$  билинейная, т.ч.  $f(x, y) = f(y, x)$ .

### Lemma 3.2. Восстановление билинейной по квадратичной

$$f - \text{сим} \iff f(v_i, v_j) = f(v_j, v_i) \iff A_f = A_f^T.$$

*Доказательство.* Понятно, что если  $A = A^T$ , то  $f(y, x) = y^T A x = y^T A^T (x^T)^T = (x^T A y)^T = x^T A y$ , так как последнее это просто число...  $\square$

### Definition 3.7. Квадратичная форма

Пусть  $f$  — сим. билинейная форма. Рассмотрим  $q : V \rightarrow K$ ,  $q(v) = f(v, v)$ . Это называется квадратичная форма, ассоциированная с  $f$ .

### Lemma 3.3.

Пусть характеристика поля не 2, тогда  $f$  однозначно восстанавливается по  $q$ .

*Доказательство.*

$$f(u + v, u + v) = f(u, u) + 2f(u, v) + f(v, v) \Rightarrow f(u, v) = \frac{q(u + v) - q(u) - q(v)}{2}$$

В координатах  $f(x, y) = \sum a_{ij} x_i y_j$ .  $q(x) = \sum_{ij} a_{ij} x_i x_j = \sum a_{ii} x_i^2 + 2 \sum_{i < j} a_{ij} x_i x_j$ .  $\square$

### Example 3.4.

$f \rightarrow q(x) = x_1^2 + 2x_2^2 + 3x_1 x_3$ . Матрица Грама:  $\begin{pmatrix} 1 & 0 & \frac{3}{2} \\ 0 & 2 & 0 \\ \frac{3}{2} & 0 & 0 \end{pmatrix}$ , а  $f = x_1 y_1 + 2x_2 y_2 + \frac{3}{2} x_1 y_3 + \frac{3}{2} x_3 y_1$ .  
В матричном виде  $q(x) = x^T A x$ .

Пусть  $f$  — билинейная форма. Заметим, что если зафиксируем один аргумент, то получим линейную функцию. Поэтому  $\forall v \in V \mapsto f_v(x) = f(v, x) \in V^*$ . Таким образом построили отображение  $i : V \rightarrow V^*$ . Это линейное отображение (трив, очев, упр).

Верно ли, что это изоморфизм? Не всегда!  $f(x, y) = 0$  билинейная функция...

### Definition 3.8. Невырожденная функция

$f$  называется невырожденной, если  $i_f : V \rightarrow V^*$  изоморфизм.

### Lemma 3.4. Равносильные условия невырожденности

Следующие условия равносильны:

1.  $f$  невырождена
2.  $A_f$  невырождена
3. Не существует  $x \in V$ ,  $x \neq 0$ , т.ч.  $f(x, y) = 0$

Доказательство.  $1 \iff 3$ .

$i_f$  - изоморфизм  $\iff$  инъекция  $\iff \text{Ker}(i_f) = 0 \iff \{v \mid f(v, y) = 0\} = \{0\}$ . Ровно условие 3.

Если  $A_f$  вырождена, существует  $x : x^T A_f = 0 \Rightarrow \forall y x^T A_f y = 0$ .

Если невырожден, и  $x : x^T A y = 0 \forall y$ . То  $x^T A = 0 \Rightarrow A$  вырождена.  $\square$

## 4 Лекция 4. Геометрия 9 класс

### Definition 4.1. Ядро билинейной формы

$$f(x, y) = 0 \forall y \in V \iff x^T A y = 0 \forall y \iff x^T A = 0.$$

Если  $f$  — симметричная, то условие выше значит, что  $Ax = 0 \iff x \in \text{Ker}(A)$ .

Такие  $x$  называются ядром билинейной формы.

То есть  $f$  невырождена  $\iff$  ядро  $\{0\}$ .

### Example 4.1.

$$f\left(\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix}\right) = x_1 y_1 + x_1 y_2 + x_2 y_1 + x_2 y_2 = (x_1 + x_2)(y_1 + y_2)$$

Она очевидно вырождена: например её матрица имеет не полный ранг. Тожественный 0 получается при  $x_1 = -x_2$ .

### 4.1 Замена базиса в билинейной форме

Если есть пространство размерности  $n$ , то оператор на  $V$  задает при выборе базиса  $A \in M_n$ . Точно таким же образом билинейная форма при выборе базиса задается  $B \in M_n$ . А существует ли соответствие между операторами и формами?? Мы получили по оператору матрицу, а по матрице форму. Можем обойтись без шага с матрицами?

Есть ли естественное соответствие между операторами и билинейными формами? Ответ: НЕТ. *Это тензоры разных типов(no comments)*

Заменяем базис у оператора:  $A \rightsquigarrow C^{-1}AC$ , а билинейная форма преобразуется по другой формуле:

Пусть  $f$  — билинейная форма,  $v_i, v'_i$  — базисы  $V$ .  $A$  — матрица  $f$  в  $v_i$ . И пусть  $C = C_{v' \rightarrow v}$  (если  $x$  координаты в  $v'$ , то  $Cx$  — координаты в  $v$ , другими словами  $(v'_1, \dots, v'_n) = (v_1, \dots, v_n)C$ ).

Как изменится  $A$ ? Пусть  $\tilde{A}$  — матрица в базисе  $v'_i$ . Тогда должно выполняться  $f(x, y) = (Cx)^T A (Cy)$ . С другой стороны  $f(x, y) = x^T \tilde{A} y$ . Итого  $x^T \tilde{A} y = x^T C^T A C y$  для любых  $x, y$ . Отсюда следует  $\tilde{A} = C^T A C$  (**СТАС**) (следует потому что можем подставлять  $e_i, e_j$  и получать компоненты матрицы)

## 4.2 Пространства со скалярным произведением

### Definition 4.2. Евклидово пространство

Евклидовым пространством называется пара  $(V, (-, -))$ , где  $V$  — векторное пространство над  $\mathbb{R}$ , а  $(-, -)$  — билинейная форма симметричная и положительно определенная:

1.  $(x, y) = (y, x)$  — симметричность
2.  $(x_1 + bx_2, y) = (x_1, y) + b(x_2, y)$  — билинейность
3.  $(x, x) \geq 0, \forall x \in V$  причем  $(x, x) = 0 \iff x = 0$  — положительная определенность

### Example 4.2.

Возьмем  $\mathbb{R}^n$ . Знаем  $f(x, y)$  — сим и билинейна  $\iff f = \sum_{i,j} a_{ij}x_iy_j$ , где  $a_{ij} = a_{ji}$  ( $A = A^T$ ).

Что означает в терминах  $A$  условие 3? Будет потом...

Отдельный пример  $f(x, y) = \sum_i x_iy_i$  — **стандартное скалярное произведение**.

$f(x, x) = \sum x_i^2$  — очевидно выполняется положительная определенность.

$f(x, y) = x_1y_1 + x_2y_2 + \frac{1}{2}(x_1y_2 + x_2y_1)$  тоже скалярное произведение для  $\mathbb{R}^2$ .

### Definition 4.3. Норма

Пусть  $V$  — евклидово. Положим  $\forall v \in V \|v\| = \sqrt{(v, v)}$

Положим  $\forall u, v \in V d(u, v) = \|u - v\|$  задает метрическое пространство на  $V$

### Lemma 4.1. КБШ

$V$  — евклидово. Тогда  $\forall u, v |(u, v)| \leq \|u\|\|v\|$ . А если достигается равенство, то  $u, v$  — линейно зависимы.

*Доказательство.* В случае если какой-то вектор равен 0, то все очевидно...

Иначе заметим, что  $\forall t \in \mathbb{R} (u - tv, u - tv) \geq 0$ .

$$(u, u) - 2t(u, v) + t^2(v, v) \geq 0$$

Значит это квадратный трехчлен с положительным старшим коэффициентом: дискриминант  $\leq 0$ .

$$D = 4(u, v)^2 - 4(u, u)(v, v) \leq 0 \iff (u, v) \leq \|u\|\|v\|$$

В случае равенства  $D = 0$ , а значит есть  $t : (u - tv, u - tv) = 0 \iff u = tv$ .

□

#### Proposition 4.1. Угол между векторами и ортогональность

Из КБШ следует неравенство треугольника для норм:

$$\|u - v\| + \|v - w\| \geq \|u - w\| \iff \|p\| + \|q\| \geq \|p + q\|$$

Возведем в квадрат, сократим и получим КБШ.

КБШ также говорит, что  $|\frac{(u,v)}{\|u\|\|v\|}| \leq 1$  для не нулевых  $u, v$ .

Значит  $\exists \alpha \in [0, \pi] : \cos(\alpha) = \frac{(u,v)}{\|u\|\|v\|}$ . Будем называть это **углом между векторами**.

Частные случаи:  $|\cos \alpha| = 1 \iff$  в КБШ равенство. То есть угол равен 0 или  $\pi \iff$  коллинеарны. А если  $\cos \alpha = 0$ , то  $u, v$  **называются ортогональными**.

#### Definition 4.4. Ортогональный и ортонормированный базис

$V$  — евклидово. Базис  $v_1, \dots, v_n$  называется ортогональным, если  $(v_i, v_j) = 0$  при  $i \neq j$  и называется ортонормированным, если  $(v_i, v_j) = \delta_{ij}$  т.е.  $\|v_i\| = 1$

#### Remark 4.1. Ван

Любой вектор можно отнормировать: пусть  $v \neq 0 \in V$ . Рассмотрим  $e = \frac{v}{\|v\|}$ , тогда  $(e, e) = (\frac{v}{\|v\|}, \frac{v}{\|v\|}) = \frac{1}{\|v\|^2}(v, v) = 1$ .

При этом  $\forall u (v, u) = 0 \iff (e, u) = 0$  очев.

Мораль такая: ортогональный базис легко превратим в ортонормированный.

#### Remark 4.2. Ту

Если есть ОНБ -  $e_i$  и  $v = \sum_i a_i e_i$ , то

$$(v, e_i) = (\sum a_j e_j, e_i) = \sum a_j (e_j, e_i) = a_i$$

Умеем быстро считать скалярное произведение = умеем быстро раскладывать по базису

#### Remark 4.3. Фри

$e_i$  - ОНБ  $\iff ((e_i, e_j))_{ij} = E$  — матрица Грамма единичная.

#### Remark 4.4. Фор

Если  $x, y \in V$  и выбран ортонормированный базис, то  $(x, y) = x^T E y = x^T y$  — стандартное скалярное произведение.

В частности  $\|x\| = \sqrt{\sum x_i^2}$  — "n-мерный Пифагор"

#### Remark 4.5. Т. Пифагора

Пусть  $u, v \in V$ , и  $(u, v) = 0$ . Тогда  $\|u \pm v\|^2 = \|u\|^2 + \|v\|^2$ .

Доказательство очев: раскроем скобочки.

В любом ли евклидовом пространстве есть ортонормированный базис? Ответ: **ДА**.

### Theorem 4.1. Ортогонализация Грамма-Шмидта

Пусть  $V$  — евклидово.  $v_1, \dots, v_n$  — базис. Тогда  $\exists$  ОНБ  $e_1, \dots, e_n$  т.ч.  $\langle e_1, \dots, e_k \rangle = \langle v_1, \dots, v_k \rangle \forall k$ .

### Exercise 4.1.

Если потребовать дополнительно  $(e_i, v_i) > 0$ , то такой  $e_1, \dots, e_n$  единственный

*Доказательство.* Строим  $e_1, e_2, \dots$  последовательно.

Шаг 1.  $e_1 = \frac{v_1}{\|v_1\|}$ . Очевидно  $\|e_1\| = 1$  и  $\langle e_1 \rangle = \langle v_1 \rangle$ .

Пусть построены  $e_1, \dots, e_k$  с нужными свойствами. Хотим  $e_{k+1}$  т.ч.  $\|e_{k+1}\| = 1$ ,  $(e_i, e_{k+1}) = 0$  и  $\langle e_1, \dots, e_{k+1} \rangle = \langle v_1, \dots, v_{k+1} \rangle$

Уже знаем, что  $\langle e_1, \dots, e_k \rangle = \langle v_1, \dots, v_k \rangle$ . Значит  $\langle e_1, \dots, e_k, v_{k+1} \rangle = \langle v_1, \dots, v_k, v_{k+1} \rangle$ .

Рассмотрим  $\tilde{v}_{k+1} = v_{k+1} + \sum_{i=1}^k a_i e_i$ . При этом  $\langle e_1, \dots, e_k, v_{k+1} \rangle = \langle e_1, \dots, e_k, \tilde{v}_{k+1} \rangle$ .

$(\tilde{v}_{k+1}, e_j) = (v_{k+1}, e_j) + a_j$ . Положим  $a_j = -(v_{k+1}, e_j)$ . Тогда  $(\tilde{v}_{k+1}, e_j) = 0$ .

Положим  $e_{k+1} = \frac{\tilde{v}_{k+1}}{\|\tilde{v}_{k+1}\|}$ . □

### Proposition 4.2.

Любые два  $n$ -мерных Евклидовых пространства изометричны. То есть  $\exists f : V_1 \rightarrow V_2$  т.ч.  $f$  — изоморфизм в.п. и  $(u, v) = (f(u), f(v))$  (а значит сохраняет и расстояния и углы и все все все, что определяется через скалярное произведение)

*Доказательство.* В любых двух есть ОНБ. Пусть  $e_i$  — в  $V_1$ , а  $f_i$  — в  $V_2$ . Рассмотрим  $\varphi(e_i) = f_i$  — изоморфизм в.п. (базис переходит в базис) и при этом  $\forall u, v \in V_1$

$$(u, v) = \sum_i u_i v_i = (f(u), f(v))$$

Т.к.  $u = \sum u_i e_i \Rightarrow f(u) = \sum u_i f_i$  — константы не поменялись, скалярное произведение стандартное. □

## 4.3 Ортогональное дополнение

### Definition 4.5. Ортогональное дополнение

Пусть  $f$  — сим. билинейная форма на  $V$  над  $K$ .  $U \leq V$ . Тогда ортогональное дополнение к  $U$  это  $U^\perp = \{w \in V \mid f(w, u) = 0, \forall u \in U\}$

### Remark 4.6.

Ясно, что  $U^\perp$  это тоже подпространство (даже если  $U$  не подпространство):  $(w_1, u) = 0$ ,  $(w_2, u) = 0 \Rightarrow (w_1 + aw_2, u) = 0$  по билинейности.

**Theorem 4.2.**

$f$  — сим. билинейная форма на  $V$ .  $U \leq V$ ,  $\dim V = n$ ,  $\dim U = k$ . Тогда

1.  $\dim U^\perp \geq n - k$ ,  $(U^\perp)^\perp \supset U$
2. Пусть  $f$  невырождена, тогда  $\dim U^\perp = n - k$  и  $(U^\perp)^\perp = U$
3.  $V$  — евклидово, а  $f$  его скалярное, тогда  $V = U \oplus U^\perp$

*Доказательство.* 3) Зафиксируем ОНБ  $U = \langle e_1, \dots, e_k \rangle$ . Как-то дополним до базиса всего  $V$  и ортогонализуем по т. Г-Ш (не меняя первые  $k$ ). Получили  $e_i$  — ОНБ  $V$ . Тогда  $U^\perp = \langle e_{k+1}, \dots, e_n \rangle \Rightarrow \dim U^\perp = n - k$  и  $V$  разбито в прямую сумму.

Доказываем  $U^\perp = \langle e_{k+1}, \dots, e_n \rangle$ : пусть  $v = \sum_{i=1}^k a_i e_i + \sum_{i=k+1}^n b_i e_i$ . Тогда  $v \in \langle e_{k+1}, \dots, e_n \rangle \iff$  первой суммы нет  $\iff (v, e_i) = 0$ , где  $i \leq k \iff (v, \sum_{i=1}^k b_i e_i) = 0 \iff v \in U^\perp$

1)  $U \subset (U^\perp)^\perp$  по определению т.к.  $f(u, w) = 0$ , для  $u \in U$  и  $w \in U^\perp \Rightarrow u \in (U^\perp)^\perp$ .

Пусть  $U = \langle u_1, \dots, u_k \rangle$  дополним до базиса  $V$  и рассмотрим линейную  $\phi : V \rightarrow K^k$  т.ч.

$$v \mapsto \begin{pmatrix} f(v, u_1) \\ \vdots \\ f(v, u_k) \end{pmatrix}$$

То есть  $\dim \text{Im}(\phi) \leq k \Rightarrow \dim(\text{Ker}(\phi)) \geq n - k$ , а  $\text{Ker}(\phi) = U^\perp$

2) Пусть  $f$  невырождена. Ищем  $v = \sum x_i u_i$  т.ч.  $f(\sum x_i u_i, u_j) = 0$  для  $j \leq k$ .

Имеем СЛУ  $\sum_{i=1}^n a_{ij} x_i = 0$  для  $j = 1, \dots, k$ .  $k$  уравнений, а коэффициенты — первые  $k$  строк матрицы Грама. А невырождена  $\Rightarrow$  первые  $k$  строк линейно независимы  $\Rightarrow$  пространство решений  $n - k$  мерно.

Размерность  $(U^\perp)^\perp = n - \dim(U^\perp) = n - (n - k) = k$  и содержит  $k$  мерное подпространство —  $U$ . Значит они равны.

Заметим, что в Евклидовом случае  $U \cap U^\perp = \{0\}$  т.к. если  $u \in U^\perp, u \in U \Rightarrow (u, u) = 0$ .  $\square$

**Remark 4.7. очевупр**

Пусть  $V$  — евклидово пространство.  $V_1, V_2 \leq V$ . Тогда

$$(V_1 \oplus V_2)^\perp = V_1^\perp \cap V_2^\perp$$

$$(V_1 \cap V_2)^\perp = V_1^\perp \oplus V_2^\perp$$

*Доказательство.*  $v \in V_1^\perp \cap V_2^\perp \Rightarrow (v, v_1) = 0 \wedge (v, v_2) = 0 \Rightarrow (v, v_1 + v_2) = 0 \Rightarrow v \in (V_1 \oplus V_2)^\perp$

Аналогично  $V_1^\perp \oplus V_2^\perp \subset (V_1 \cap V_2)^\perp$

Очев замечание  $X \leq Y \Rightarrow X^\perp \geq Y^\perp$ .

Мы поняли, что  $(V_1^\perp \cap V_2^\perp) \subset (V_1 \oplus V_2)^\perp$ . Применим ещё раз ортогональность:  $(V_1^\perp \cap V_2^\perp)^\perp \supset (V_1 \oplus V_2)$

Получили как у, далее упр  $\square$

#### Definition 4.6. Расстояние от точки до пространства

Пусть  $V$  — евклидово,  $U \leq V$ ,  $v \in V$ . По определению положим  $d(v, U) = \inf_{u \in U} d(v, u)$   
 Пусть  $v = v_u + v_\perp$  ( $\exists!$  т.к.  $V = U \oplus U^\perp$ ), где  $v_u \in U$ , а  $v_\perp \in U^\perp$ . Тогда  $d(v, U) = \min_{u \in U} (d(v, u)) = d(v, v_u)$   
 $v_u$  называется проекцией на  $U$ , а  $v_\perp$  ортогональной составляющей.

*Доказательство.*  $\inf$  достигается.

$$|d(v, u)|^2 = \|v - u\|^2 = \left\| \underbrace{(v - v_u)}_{\in U^\perp} + \underbrace{(v_u - u)}_{\in U} \right\|^2 \underset{\text{пифагор}}{=} \|(v - v_u)\|^2 + \|(v_u - u)\|^2 \geq \|(v - v_u)\|^2$$

□

### 4.4 Положительная определенность

Пусть  $f : V \rightarrow V$  — симм. билинейная форма,  $V$  — в.п. над  $\mathbb{R}$ .  $f = \sum a_{ij} x_i y_j$

Как понять, является ли  $f$  скалярным произведением. Конкретнее: является ли  $f$  положительно определенной.

Понимаем  $f$  — скалярное произведение  $\iff \exists$  матрица перехода  $C$ :  $C^T A C = E$ . т.к. есть ОНБ в котором матрица  $E$ .

Если есть ОНБ  $\Rightarrow f(x, y) = \sum x_i y_i$  в этом базисе  $\Rightarrow f$  — положительно определена.

Заметим, что у матрицы есть определитель

$$1 = \det(E) = \det(C^T A C) = \det(C)^2 \det(A)$$

То есть если  $f$  положительно определена, то  $\det(A) > 0$

Более того: рассмотрим любую симметричную подматрицу  $A$  (выбираем строки и столбцы с одинаковыми номерами). Тогда это матрица просто сужение  $f|_{\langle e_{i_1}, \dots, e_{i_k} \rangle}$  — все ещё положительно определена. Значит определитель такой подматрицы тоже  $> 0$ .

#### Theorem 4.3. Критерий Сильвестра

$f$  положительно определена  $\iff \forall k = 1, \dots, n \det(A_k) > 0$ , где  $A_k$  — подматрица из первых  $k$  строчек и столбцов — угловой минор.

## 5 Лекция 5. Комплексифицируемся

#### Theorem 5.1. Критерий Сильвестра

$f$  — симметричная билинейная форма,  $A$  — матрица Грама.

Тогда  $f$  — положительно определена  $\iff \forall k = 1..n \det A_k > 0$ ,  $A_k$  — матрица из первых  $k$  столбцов и строк.

*Доказательство.*  $\Rightarrow$ . Уже доказали.

$\Leftarrow$ : Пусть  $q$  — соответствующая квадратичная. Индукция по размерности  $V$ :

База:  $n = 1$  — очев.  $q(x) = ax^2$  — положительно определена  $\iff a > 0$

Переход:  $n \rightarrow n + 1$ .

$v_1, \dots, v_n, v_{n+1}$  — базис.

Рассмотрим  $f|_{\langle v_1, \dots, v_n \rangle}$  — имеет матрицу Грама  $A_n$  (в базисе  $v_1, \dots, v_n$ )

Угл. миноры:  $\det(A_1), \dots, \det(A_n) > 0 \Rightarrow$  по индукции  $f|_{\langle v_1, \dots, v_n \rangle}$  — положительно определена  $\Rightarrow f|_{\langle v_1, \dots, v_n \rangle}$  — скалярное произведение  $\Rightarrow \exists e_1, \dots, e_n$  — ОНБ для  $\langle v_1, \dots, v_n \rangle$  относительно  $f$ .

Рассмотрим:  $e_1, \dots, e_n, v_{n+1}$  — базис  $V$ . В нём  $f$  имеет матрицу Грама вида:  $\begin{pmatrix} E & x^T \\ x & a \end{pmatrix}$  — единичная матрица + какой-то последний столбец ( $x = (a_1, \dots, a_n)$ ).

Рассмотрим  $\tilde{e}_{n+1} = v_{n+1} - \sum a_i e_i$

Теперь  $\forall j = 1 \dots n$   $(\tilde{e}_{n+1}, e_j) = (v_{n+1}, e_j) - \sum a_i (e_i, e_j) = a_j - a_j = 0$ . Ясно, что  $e_1, \dots, e_n, \tilde{e}_{n+1}$  — базис  $V$ . Т.е. матрица Грама в новом базисе будет равна:  $\begin{pmatrix} E & 0 \\ 0 & \tilde{a} \end{pmatrix} = \tilde{A}$

Заметим, что  $\tilde{a} = \det(\tilde{A}) = \det(C^T A C) = (\det C)^2 \cdot \det A_{n+1} > 0$

Т.е. в базисе  $e_1, \dots, e_n, \tilde{e}_{n+1}$ :  $q(x) = 1 \cdot x_1^2 + \dots + 1 \cdot x_n^2 + \tilde{a} \cdot x_{n+1}^2 > 0$  □

### Proposition 5.1. Разложение Холецкого

$f$  — сим. билинейная форма с матрицей  $A$ , тогда

$f$  — положительно определена  $\iff \exists C$  — невырожденная, т.ч.  $A = C^T C$ .

Замечание:  $C^T C$  — всегда симметрична.

*Доказательство.*  $f$  — положительно определена  $\iff \exists$  базис, в котором матрица Грама единична  $\iff \exists C$  — невыр., т.ч.  $A = C^T E C = C^T C$

Первая равносильность:  $\Rightarrow$  — ортогонализация Г-Ш. Обратно очев. □

### Лемма 5.1.

$f : V \times V \rightarrow K$  — билинейная форма,  $V$  — в.п. над  $K$  ( $\text{char} K \neq 2$ ), симметричная, невырожденная.

Тогда существует ортогональный базис  $v_1, \dots, v_n$ , т.ч. что матрица Грама имеет вид:

$$\begin{pmatrix} a_1 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & a_2 & \dots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & a_{n-1} & 0 \\ 0 & 0 & \dots & 0 & a_n \end{pmatrix} \text{ и все } a_i \neq 0.$$

*Доказательство.* Потом(наверное) □

### Лемма 5.2. Теорема Лагранжа

Любая симметричная билинейная форма имеет ортогональный базис.

*Доказательство.*  $\text{Ker} f = \text{Ker} A = \{v \in V \mid f(u, v) = 0, \forall u \in V\}$

Возьмём базис  $v_1, \dots, v_k$   $\text{Ker} f$ . Дополним его до базиса  $V$ .



Поймем, что  $f|_{\langle v_{k+1}, \dots, v_n \rangle}$  — невырождена.

Пусть  $v \in \text{Ker}(f|_{\langle v_{k+1}, \dots, v_n \rangle}) \Rightarrow f(v, v_i) = 0, i = k+1, \dots, n$ , а также  $f(v, v_i) = 0, i = 1..k$  т.к.  $v_i \in \text{Ker } f \Rightarrow f(v, u) = 0, \forall u \in V \Rightarrow v \in \text{Ker } f = \langle v_1, \dots, v_k \rangle \Rightarrow v = 0$  т.к.  $v \in \langle v_{k+1}, \dots, v_n \rangle$  изначально.

Тогда в  $\langle v_{k+1}, \dots, v_n \rangle$  есть базис  $u_{k+1}, \dots, u_n$  ортогональны относительно  $f \Rightarrow v_1, \dots, v_k, u_{k+1}, \dots, u_n$  — ортогональный базис.  $\square$

### Example 5.1. Контрпример

$q(x_1, x_2) = x_1 x_2$  нет ортогонального базиса над  $\mathbb{Z}/2\mathbb{Z}$  (упр).

Были бы над  $\mathbb{R}$  сделали бы замену:  $x_1 x_2 = (y_1 + y_2)(y_1 - y_2) = y_1^2 - y_2^2$ .

### Lemma 5.3.

Если  $K = \mathbb{R}$ , то для любой билинейно симметричной  $f$  существует базис т.ч. матрица грамма имеет вид диагональной, где сначала идут сколько то 1, потом сколько-то -1 и несколько 0. То есть  $f(x_1, \dots, x_n) = \sum x_i^2 - \sum x_j^2$ .

Если  $K = \mathbb{C}$ , то без -1, только  $\sum x_i^2$ .

*Доказательство.* Пусть  $v_1, \dots, v_n$  — ортогональный базис (есть по т. Лагранжа). Отнормируем его. Если  $f(v_i, v_i) = 0$ , то  $e_i = v_i$ . Если  $f(v_i, v_i) = a^2$ , то  $e_i = \frac{v_i}{a}$ . Если  $f(v_i, v_i) = -a^2$ , то  $e_i = \frac{v_i}{a}$ . В любом случае будет  $f(e_i, e_i) = \text{sign}(f(v_i, v_i))$ . Значит матрица будет иметь на диагонали 1, -1 и 0.

Если  $K = \mathbb{C}$ , то любое не нулевое число это квадрат какого-то числа, поэтому везде единицы (и нули).  $\square$

### Proposition 5.2.

В  $\mathbb{C}$  матрица имеет вид  $\begin{pmatrix} E_k & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = A_k$ .  $k = rk(A_k) = rk(C^T A_k C)$ . Следовательно  $k$  однозначно определено.

Над  $\mathbb{R}$ .  $A$  имеет вид  $\begin{pmatrix} E_k & 0 & 0 \\ 0 & -E_l & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$ . Понятно, что  $k + l = rk(A)$  тоже однозначно определено.

### Theorem 5.2. Закон инерции квадратичных форм

Пара чисел  $k, l$  единственны для  $A$ .

*Доказательство.* Это следует из того, что

$$k = \max(\dim U \mid U \leq V, f|_U \text{ — положительно определена})$$

Значит и  $l$  определяется точно как  $rk(A) - k$ .

Рассмотрим  $v_1, \dots, v_k, v_{k+1}, \dots, v_l, \dots, v_n$  — соответствующий базис, в котором форма так выглядит. Рассмотрим  $f|_{\langle v_1, \dots, v_k \rangle}$  имеет матрицу  $E_k$ . Значит искомый максимум  $\geq k$ .

Рассмотрим  $U = \langle v_{k+1}, \dots, v_n \rangle$ .  $\dim U = n - k$ . Пусть  $\max > k$ . То есть  $\exists W \leq V$  т.ч.  $\dim W > k$  и  $f|_W$  — положительно определена.

Заметим, что  $\dim(W \cap U) = -\dim(W + U) + \dim W + \dim U \geq -n + n - k + k + 1 = 1$ . То есть существует  $v \neq 0 \in W \cap U$ . Тогда  $f(v, v) > 0$  т.к.  $v \in W$ . Но  $v = \sum_{i=k+1}^n a_i v_i$  и  $f(v, v) = \sum_{i=k+1}^n -a_i^2 \leq 0$ . Противоречие.  $\square$

Не возвращаемся к лемме. Опять...

## 5.1 Полуторалинейные формы

Хотим что-то типа Евклидовой структуры над  $\mathbb{C}$ . Проблема в том, что в  $\mathbb{C}^n$   $f(x, y) = \sum x_i y_i$  — симметрическая билинейная форма. Нет положительной определенности ( $f(x, x)$  может быть чем угодно).  $f(ix, ix) = -f(x, x)$  для любой билинейной формы...

Правильное скалярное произведение  $f(x, y) = \sum x_i \bar{y}_i$ .

### Definition 5.1. Полуторалинейная форма

Пусть  $f : V \times V \rightarrow \mathbb{C}$ , где  $V$  — в.п. над  $\mathbb{C}$ .  $f$  называется полуторалинейной, если

1.  $f(x + y, z) = f(x, z) + f(y, z)$
2.  $f(z, x + y) = f(z, x) + f(z, y)$
3.  $f(ax, y) = af(x, y)$
4.  $f(x, ay) = \bar{a}f(x, y)$  — полулинейность по 2 аргументу

Аналогично в  $\mathbb{C}^n$   $f$  — полуторалинейна  $\iff f = \sum a_{ij} x_i \bar{y}_j$ .

Положительноопределенной, если  $f(x, x) \in \mathbb{R}_+$  для  $x \neq 0$ .

Эрмитова, если  $f(x, y) = \overline{f(y, x)}$

### Definition 5.2. Унитарное пространство

Унитарным называется пара  $(V, f)$ , где  $V$  — в.п. над  $\mathbb{C}$ , а  $f$  — (полутора)линейная, эрмитова, положительноопределенная форма на нем (скалярное произведение).

Аналогично определяем  $\|x\| = \sqrt{(x, x)}$ .  $d(x, y) = \|x - y\|$  — метрика.

$V$  над  $\mathbb{C}$ ,  $f$  — полуторалинейная,  $v_1, \dots, v_n$  — базис.  $A = ((v_i, v_j))_{ij}$  — матрица Грамма. В координатах  $f(x, y) = x^T A \bar{y}$ . А формула перехода к другому базису  $\tilde{A} = C^T A \bar{C}$ .

Ортогонализация Г-Ш, существование ОНБ, ортогональное дополнение — все как в Евклидовых пространствах.

### Definition 5.3. Эрмитовость

Было  $A^T = A$ . А сейчас  $(e_i, e_j) = \overline{(e_j, e_i)}$ . То есть  $A^T = \bar{A}$  — эрмитова матрица

Возвращаемся к старой лемме:

*Доказательство.*  $f$  — невырожденная симметричная билинейная форма на  $V$ ,  $\text{char } K \neq 2 \Rightarrow \exists$  ортогональный базис.

Индукция по  $\dim V$ . База очев.

Переход  $n \rightarrow n + 1$ .  $f$  невырождена  $\Rightarrow f \neq 0$ . То есть  $\exists x, y : f(x, y) \neq 0$ .

$f(x, y) = \frac{f(x+y, x+y) - f(x, x) - f(y, y)}{2} \neq 0$ . Значит хотя бы одно слагаемое не 0. То есть  $\exists v_1 f(v_1, v_1) \neq 0$ .

Мы знаем, что если  $f$  невырождена, то  $\dim U^\perp = \dim V - \dim U$ . В качестве  $U$  берем  $\langle v_1 \rangle$ . Тогда  $\dim U^\perp = n + 1 - 1 = n$ . При этом  $v_1 \notin U^\perp$  т.к.  $f(v_1, v_1) \neq 0$ .

$v_2, \dots, v_{n+1}$  — базис  $U^\perp \Rightarrow v_1, \dots, v_{n+1}$  — базис  $V$ .

Заметим, что  $f|_{U^\perp}$  — невырожденная. Если  $\exists u \in U^\perp$  т.ч.  $f(u, v) = 0$  для  $v \in U^\perp$ , то  $f(u, v_i) = 0$  для всех  $v_i$ , а значит  $f(u, V) = 0$  — противоречие с невырожденностью.

В  $U^\perp$  существует ортогональный базис. Добавим к нему  $v_1$ . Получим ортогональный базис  $V$ .  $\square$

## 5.2 Операторы в евклидовых и унитарных пространствах

### 5.2.1 Сопряженный оператор

#### Definition 5.4. Сопряженный оператор

$V$  — евклидово или унитарно,  $A \in \text{Lin}(V, V)$ . Тогда сопряженный к  $A$  оператор это такой  $B \in \text{Lin}(V, V)$ , что  $\forall x, y \in V (Ax, y) = (x, By)$ . Обозначается  $A^*$ .

Почему он существует и единственен?

Напоминание: Если  $V$  евклидово (в комплексном аналогично с точностью до знака сопряженности где-то),  $(-, -)$  — невырожденная форма задает изоморфизм между  $V$  и  $V^*$ .  $y \mapsto f_y(x) = (x, y)$ . Это изоморфизм. То есть  $\forall f \in V^* \exists! y f = f_y$ .

Теперь рассмотрим  $g_y(x) = (Ax, y) \in V^*$ . Значит  $\exists! z : g_y = f_z$  то есть  $\forall x (Ax, y) = (x, z)$ .  $z = B(y)$ . Это соответствие линейный оператор. Доказали существование и единственность.

#### Proposition 5.3. Явная формула для $A^*$

$K = \mathbb{R}/\mathbb{C}$ . Пусть  $e_i$  — ОНБ. А матрица  $A$  в этом базисе. Ясно, что  $\forall x, y (Ax, y) = (x, A^*y) \iff (Ae_i, e_j) = (e_i, A^*e_j)$  для базисных.

$$(Ae_i, e_j) = \left( \sum_k a_{ki} e_k, e_j \right) = a_{ji} = (e_i, A^*e_j)$$

Пусть  $A^*e_j = (b_{ij})$ . Тогда

$$(e_i, A^*e_j) = (e_i, \sum_k b_{kj} e_k) = \overline{b_{ij}}$$

То есть  $A^* = \overline{A}^T$  — сопряженная матрица

Итого: сопряженные матрицы это матрицы сопряженных операторов в ортонормированных базисах. Упр написать в общем базисе.

#### Definition 5.5. Самосопряженный оператор

Оператор называется самосопряженным, если  $A^* = A$  то есть  $(Ax, y) = (x, Ay)$ .

В ОНБ это  $A = \overline{A}^T \iff A^T = \overline{A}$  — эрмитова матрица.

Над  $\mathbb{R}$  просто симметричная матрица, то есть симметричной билинейной формы.

**Лемма 5.4. Собственные числа самосопряженного оператора**

Пусть  $V$  — унитарное пространство.  $\mathcal{A}$  — самосопряженный оператор.  $\lambda$  — с.ч.  $\mathcal{A} \Rightarrow \lambda \in \mathbb{R}$ .

*Доказательство.* Пусть  $v : \mathcal{A}(v) = \lambda v$

$$\lambda(v, v) = (\mathcal{A}(v), v) = (v, \mathcal{A}(v)) = \bar{\lambda}(v, v)$$

Т.к.  $(v, v) \neq 0 \Rightarrow \lambda = \bar{\lambda}$ . □

**Лемма 5.5.**

Пусть  $\mathcal{A}$  — самосопряженный в евклидовом пространстве, тогда  $\chi_{\mathcal{A}}(t) = \prod (t - \lambda_i)$ .  $\lambda_i \in \mathbb{R}$ .

*Доказательство.* Пусть  $A$  — матрица в ОНБ. Тогда  $A = A^T$ . Рассмотрим  $A$  как матрицу в  $M_n(\mathbb{C})$ . Тогда  $\bar{A} = A = A^T$ . Значит  $\mathcal{A}$  самосопряженная в унитарном. А там все вещественные. □

**Лемма 5.6.**

Пусть  $\mathcal{A}$  — самосопряженный.  $U \leq V$  — инвариантное, тогда  $U^\perp$  тоже инвариантно.

*Доказательство.* Пусть  $x \in U^\perp$ .  $\forall y \in U (A(x), y) = (x, A(y)) = 0$  т.к.  $A(y) \in U$ . Значит  $A(x) \in U^\perp$ . □

## 6 Лекция 6. 24 личности линейного оператора

**Theorem 6.1.**

$\mathcal{A}$  — самосопряжен  $\iff \exists$  ОНБ из собственных векторов с вещественными собственными числами.

Матричная переформулировка:  $[\mathcal{A}]$  диагональная в некотором ОНБ.

*Доказательство.* Индукция по  $\dim V = n$ .  $n = 1$  очев. (в унитарном случае  $c = \bar{c} \Rightarrow c \in \mathbb{R}$ ).

Замечание: если  $V$  — евкл. или унитарно и  $U \leq V$  — инвариантное, а  $\mathcal{A}$  самосопряженный, то  $U$  тоже евклидово или унитарно и  $\mathcal{A}|_U$  самосопряженный.

Переход  $n \rightarrow n + 1$ : пусть  $\dim V = n + 1$ . По леммам существует вещественное с.ч.  $\lambda_1$ . Пусть  $e_1$  — с.в. для  $\lambda_1$  единичной длины.

$\langle e_1 \rangle \leq V$  — инвариантно  $\Rightarrow \langle e_1 \rangle^\perp$  тоже инвариантно  $\dim = n + 1 - 1 = n$ . По индукционному предположению в  $\langle e_1 \rangle^\perp$  существует ОНБ из с.в.  $e_2, \dots, e_{n+1}$ . Добавим туда  $e_1$  и победим!

Обратно очев. □

**Remark.**  $U$  — инвариантно  $\Rightarrow U^\perp$  — инвариантно.

Если для  $\mathcal{A}$  такое верно, то он диагонализуем.

## 6.1 Оценка квадратичной формы

Пусть есть  $q(x) = \sum_{i,j} a_{ij}x_i x_j$ . И есть стандартная  $q_0(x) = \sum_i x_i^2 = \|x\|^2$ . Хотим  $c : q(x) \leq c q_0(x)$ .

### Example 6.1.

Пусть  $q(x) = x_1 x_2 \leq \frac{1}{2}(x_1^2 + x_2^2)$  и это лучшая константа!

### Theorem 6.2.

Выполнено  $q(x) \leq c \cdot q_0(x) \iff c \geq \lambda_n$ , где  $\lambda_n$  — максимальное с.ч.

*Доказательство.* Пусть  $A$  — матрица Грамма  $q$ ,  $A = A^T$ . То есть это также матрица самосопряженного оператора в  $\mathbb{R}^n$ .

Заметим, что  $(Ax, x) = \sum_{i=1}^n (Ax)_i x_i = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j x_i = \sum_{i,j} a_{ij} x_i x_j = q(x)$ .

Пусть  $e_i$  — ОНБ из с.в. с с.ч.  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ . Все вещественные, поэтому упорядочим по возрастанию.

$x = \sum_i b_i e_i$ . Получим, что  $(Ax, x) = (A(\sum_i b_i e_i), \sum_i b_i e_i) = \sum_i \lambda_i b_i^2 \leq \lambda_n \sum_i b_i^2 = \lambda_n \|x\|^2$ .

Итого  $q(x) \leq \lambda_n \|x\|^2$ . При этом равенство достигается при  $x = e_n$ , поэтому константы меньше нет.  $\square$

### Remark 6.1. Тривочев

Аналогично:

$|q(x)| \leq |\lambda_k| \|x\|^2$ , где  $\lambda_k$  — максимальное по модулю.

Если  $q$  — положительно определена, тогда с.ч.  $> 0$ .

Если  $q$  — положижительно определенная форма, тогда  $q(x) \geq \lambda_0 \|x\|^2$ , где  $\lambda_0$  — минимальное с.ч.

## 6.2 Ортогональные и унитарные операторы

### Definition 6.1. Ортогональный/унитарный оператор

Пусть  $\mathcal{A}$  оператор на  $V$  — евклидово/унитарно.  $\mathcal{A}$  называется ортогональным/унитарным, если выполнено одно из равносильных утверждений

1. Сохраняет скалярное произведение:  $(\mathcal{A}x, \mathcal{A}y) = (x, y)$
2. Сохраняет длины  $(\mathcal{A}x, \mathcal{A}x) = (x, x)$
3.  $\mathcal{A}$  — обратим и  $\mathcal{A}^* = \mathcal{A}^{-1}$
4.  $A * A^* = E$ ,  $\overline{A} A^T = E$ , где  $A$  — матрица  $\mathcal{A}$  в ОНБ.
5.  $\mathcal{A}$  переводит ОНБ в ОНБ
6.  $\exists$  ОНБ который  $\mathcal{A}$  переводит в ОНБ

*Доказательство.* Равносильности утверждений:

$1 \rightarrow 2$  трив  $2 \rightarrow 1$  следует т.к.  $(x, y) = \frac{1}{2}((x+y, x+y) - (x, x) - (y, y)) = (\mathcal{A}x, \mathcal{A}y)$

$1 \rightarrow 3$  Если  $Ax = 0 \Rightarrow (Ax, Ax) = 0 \Rightarrow (x, x) = 0 \Rightarrow x = 0$ . То есть ядро  $\{0\}$ , значит обратима.  $(\mathcal{A}x, y) = (\mathcal{A}x, \mathcal{A}\mathcal{A}^{-1}y) = (x, \mathcal{A}^{-1}y)$ .

$$3 \rightarrow 1: (\mathcal{A}x, \mathcal{A}y) = (x, \mathcal{A}^{-1}\mathcal{A}y) = (x, y).$$

$$3 \rightarrow 4 \text{ т.к. } A^* = \overline{A}^T \text{ в ОНБ.}$$

$$5 \rightarrow 6 \text{ очев. } 1 \rightarrow 5: (\mathcal{A}e_i, \mathcal{A}e_j) = (e_i, e_j) = \delta_{ij} \Rightarrow \mathcal{A}e_i - \text{ОНБ.}$$

$$6 \rightarrow 1: (\mathcal{A}(\sum a_i e_i), \mathcal{A}(\sum b_i e_i)) = \sum_{i,j} a_i b_j (\mathcal{A}e_i, \mathcal{A}e_j) = \sum_i a_i b_i = (\sum a_i e_i, \sum b_i e_i) \quad \square$$

Вернемся к теореме о самосопряженных операторах в  $\mathbb{R}$ .  $\mathcal{A}$  — с.с, значит  $[\mathcal{A}]$  — симметричная в некотором ОНБ. Теорема говорит, что  $\mathcal{A}$  диагональна в некотором ОНБ. То есть  $C^{-1}AC$  — диагональная. При этом  $C$  не просто матрица перехода, а матрица перехода между ОНБ, поэтому она ортогональна  $C^{-1} = C^T$ . Поэтому  $C^T AC$ .

**Доказали**, что любая квадратичная форма приводится к каноническому (диагональному) виду ортогональным преобразованием (грубо говоря поворотом системы координат).

$$\sum a_{ij} x_i x_j \rightsquigarrow \sum c_i x_i^2, \text{ где } c_i - \text{с.ч. матрицы } (a_{ij}).$$

Но у квадратичной формы неоднозначно определены с.ч. так как при замене у матрицы Грамма меняется определитель... Но если зафиксировать ОНБ то все хорошо.

### Remark 6.2.

$O_n = \{A \in M_n(K) \mid AA^T = E\}$  — группа ортогональных матриц (а ещё столбцы  $A$  образуют ОНБ).

$U_n = \{A \in M_n(\mathbb{C}) \mid A\overline{A}^T = E\}$  — группа унитарных матриц.

То есть композиция орт/унит это матрица того же типа!

Самосопряженные — группа по сложению, но не умножению, да и почти не обратимы...

$SO_n = \{A \in O_n \mid \det(A) = 1\}$ ,  $SU_n$  аналогично.

Заметим, что если  $A \in O_n$ , то  $\det(AA^T) = \det(E) = 1 \Rightarrow \det(A) = \pm 1$ . То есть  $O_n = SO_n \cup SO_n * E'$  (по факту  $SO_n$  — индекса 2), где  $E'$  единичная, но  $e_{11} = -1$ .

$SO_n$  — отображения, сохраняющие ориентацию, а второе слагаемое — меняющие ориентацию.

### Remark 6.3. Ориентация

Зададим на множестве базисов в  $\mathbb{R}^n$  отношение эквивалентности:  $(e_1, \dots, e_n) \sim (f_1, \dots, f_n) \iff (f_1, \dots, f_n)^T = C \cdot (e_1, \dots, e_n)^T$ , где  $\det C > 0$ .

У него ровно два класса эквивалентности. Т.к.  $f \not\sim g \not\sim h \Rightarrow f \sim h$  (произведение матриц с отрицательными определителями). Первый класс — правильно ориентированные базисы, второй — неправильные.

Понятно, что  $\det(A) > 0$ , тогда она сохраняет ориентацию любого базиса. Если  $< 0$ , то меняет.

Если  $e_1, \dots, e_n$  — правильный базис и применим к нему (переставим местами) транспозицию (или любую нечетную перестановку), то получим неправильный.

А ещё любые два ориентированных базиса можно непрерывно перевести друг в друга!

### Lemma 6.1. С.ч. ортогональных/унитарных операторов

Пусть  $V$  — евкл/унит,  $\mathcal{A}$  — ортог/унит.  $\lambda$  — с.ч.  $\mathcal{A}$ . Тогда  $|\lambda| = 1$ .

В частности  $\mathcal{A}$  — ортог, тогда с.ч.  $\pm 1$ .

*Доказательство.* Пусть  $v$  — с.в.

$$(\mathcal{A}v, \mathcal{A}v) = (v, v) \Rightarrow \lambda * \overline{\lambda}(v, v) = (v, v) \Rightarrow \lambda * \overline{\lambda} = 1$$

То есть  $|\lambda|^2 = 1$ . □

### Lemma 6.2.

Пусть  $U \leq V$  — инвариантно относительно  $\mathcal{A}$  — ортог/унит. Тогда  $U^\perp$  тоже инвариантно

*Доказательство.* Пусть  $v \in U^\perp$ .  $\forall u \in U : (\mathcal{A}v, u) = (v, \mathcal{A}^{-1}u) = 0$  т.к.  $\mathcal{A}^{-1}(u) \in U$ .

(если  $\mathcal{A} : V \rightarrow V$  обратим и  $U$  инвариантно, значит  $\mathcal{A}(U) = U$  и  $\mathcal{A}^{-1}(U) = U$ ) □

### Theorem 6.3.

$\mathcal{A}$  — унитарный,  $V$  — унитарный  $\Rightarrow$  существует базис из с.в.

Матричная форма:  $\mathcal{A}$  унитарный  $\iff \exists$  ОНБ в котором матрица имеет вид диагональной с элементами  $e^{i\alpha_i}$

*Доказательство.* Точно также как для самосопряженных

Матричная форма  $\Rightarrow |\lambda| = 1 \Rightarrow \lambda = e^{i\alpha_i}$ .

$\Leftarrow c = \bar{c}^{-1}$  для  $c = e^{i\varphi}$ . □

### Theorem 6.4.

$V$  — евклидово,  $\mathcal{A}$  — ортог  $\iff$  существует ОНБ в котором матрица имеет диагональный вид: сначала идут  $\pm 1$  — с.ч, а потом блоки 2 на 2  $\begin{pmatrix} \cos(\alpha_i) & -\sin(\alpha_i) \\ \sin(\alpha_i) & \cos(\alpha_i) \end{pmatrix}$ , соответствующий матрице поворота.

### Proposition 6.1. Геометрический смысл

Если все 1, но в  $i$ -м месте -1. Тогда это зеркальная симметрия относительно  $\langle e_i \rangle^\perp$ .

Если есть один блок 2 на 2 в позициях  $i, i+1$ , а остальное 1, то это матрица поворота в плоскости  $\langle e_i, e_{i+1} \rangle$  относительно "n-2 мерной оси".

Итого: любое ортогональное преобразование это композиция двумерных поворотов в попарно ортогональных плоскостях и зеркальной симметрии.

*Доказательство.* Выберем ОНБ и в нем  $A = [\mathcal{A}] \in M_n(\mathbb{R}) \subset M_n(\mathbb{C})$  т.ч.  $A^T = A^{-1}$ .

Рассмотрим её как  $A : \mathbb{C}^n \rightarrow \mathbb{C}^n$   $x \rightarrow Ax$  — унитарный оператор. Существует базис из с.в.

У  $A$  есть  $\chi_A(t) = (t-1)^k(t+1)^l(t-\mu_1)^{k_1}(t-\bar{\mu})^{k_1} \dots$  (крастности  $\mu$  и  $\bar{\mu}$  совпадают т.к.  $\chi_A(t) \in \mathbb{R}[t]$ ).

Что значит, что ОНБ из с.в?  $\mathbb{C}^n = V_1 \oplus V_{-1} \oplus V_{\mu_1} \oplus V_{\bar{\mu}_1} \dots$  где  $V_a = \{x \in \mathbb{C}^n \mid Ax = ax\}$ . При этом эти пространства попарно ортогональны.

Будем искать вещественный базис  $e_1, e_2 \in \mathbb{C}^n$  т.ч.  $e_i \in \mathbb{R}^n$ .

$V_1 = \text{Ker}(A - E)$  — множество решений СЛУ с вещественными коэффициентами. Ясно, что можно выбрать вещественный базис(а так как размерности над  $\mathbb{R}$  и  $\mathbb{C}$  равны(ранг матрицы не поменялся от увеличения поля), то он же будет базисом ядра и в  $\mathbb{C}^n$ ). С  $V_{-1}$  то же самое.

Заметим, что  $u \in V_{\mu_i}$  то  $u = v + iw$ , где  $v, w \in \mathbb{R}^n$ . Поэтому  $\bar{u} \in V_{\bar{\mu}_i}$ .

Действительно: пусть  $\mu_1 = a + bi$ . Тогда  $A(v + iw) = (a + bi)(v + iw) = A(v) + A(iw)$ .

$$av - bw + i(aw + bv) = A(v) + iA(w)$$

При этом  $A(v), A(w) \in \mathbb{R}^n$ , поэтому можем приравнять  $Im, Re$ . Получим (\*): 
$$\begin{cases} av - bw = A(v) \\ aw + bv = A(w) \end{cases}$$

В частности  $A(v - iw) = av - bw - i(aw + bv) = (a - bi)(v - iw)$  — что и хотели заметить.

Пусть  $v_1 + iw_1, \dots, v_k + iw_k$  — базис  $V_{\mu_i}$ . Тогда  $v_1 - iw_1, \dots, v_k - iw_k$  — базис  $V_{\bar{\mu}_i}$ .

Т.к. при сопряжении сохраняется линейная зависимость  $\sum z_k(v_k - iw_k) = 0 \iff \sum \bar{z}(v_k + iw_k) = 0$ .

Тогда набор  $v_1, \dots, v_k \Rightarrow w_1, \dots, w_k$  — базис  $V_{\mu_i} \oplus V_{\bar{\mu}_i}$ . Они очевидно порождают каждый элемент базиса и их ровно  $2k$  как и размерность  $V_{\mu_i} \oplus V_{\bar{\mu}_i}$ .

В итоге получили новый вещественный базис  $1 \rightsquigarrow v_1, \dots, v_r, -1 \rightsquigarrow v_{r+1}, \dots, v_s$  и  $\mu_i, \bar{\mu}_i \rightsquigarrow v_1^{\mu_i}, \dots, v_{k_i}^{\mu_i}, w_1^{\mu_i}, \dots, w_{k_i}^{\mu_i}$ . И все вместе это базис  $\mathbb{C}^n$  (заменяли базис в каждом слагаемом)  $\Rightarrow$  базис  $\mathbb{R}^n$ .

Мы знаем, что  $V_1, V_{-1}, V_{\mu_i} \oplus V_{\bar{\mu}_i}$  попарно ортогональны. Значит вектора из разных групп ортогональны.

Вектора внутри группы: пусть  $v_k + iw_k$  был ортогональный базис  $V_{\mu_i}$ . Тогда  $v_1, \dots, v_k, w_1, \dots, w_k$  — ортогональны.

$(v_k \pm iw_k, v_l \pm iw_l) = 0$  Если сложим, то получим  $(2v_k, v_l \pm iw_l) = 0$  и  $(2w_k, v_l \pm iw_l) = 0 \Rightarrow (v_k, v_l) = 0, (v_k, w_l) = 0$ . При  $k \neq l$ .

Вспомним про систему (\*). Посмотрим на  $\langle w_k, v_k \rangle$  — очев инвариантное подпространство. с матрицей  $\begin{pmatrix} a & b \\ -b & a \end{pmatrix}$ . Значит  $a = \cos(\alpha)$  и  $b = \sin(\alpha)$  т.к.  $\mu_k = a + bi$  и  $|\mu_k| = 1$ . Значит в новом базисе  $\mathcal{A}$  приводится ровно к описанному виду.

Осталось понять, что  $w_k, v_k$  ортогональны и  $|v_k| = |w_k|$ . Тогда можем их одновременно отнормировать и матрица сохранится.

$$(v_k + iw_k, v_k - iw_k) = (v_k, v_k) - (w_k, w_k) + i(v_k, w_k) + i(w_k, v_k) = 0.$$

0 т.к.  $v_k + iw_k \in V_{\mu_i}, v_k - iw_k \in V_{\bar{\mu}_i}$  и они ортогональны.

$$\text{То есть } \begin{cases} (v_k, w_k) = 0 \\ (v_k, v_k) - (w_k, w_k) = 0 \end{cases} \quad \square$$



### Example 6.2. Частные случаи

$\mathbb{R}^2$ :  $\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = Id$ ,  $\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}$  — осевая симметрия,  $\begin{pmatrix} -1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}$  — центральная симметрия,  $\begin{pmatrix} \cos(a) & -\sin(a) \\ \sin(a) & \cos(a) \end{pmatrix}$  — поворот.

$SO_2$  — только повороты (включая тождественный), она же группа углов, она же единичная окружность в  $\mathbb{C}$ , она же  $\mathbb{R}/2\pi\mathbb{R}$ .

$\mathbb{R}^3$ :  $\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \cos(a) & -\sin(a) \\ 0 & \sin(a) & \cos(a) \end{pmatrix}$ ,  $\begin{pmatrix} -1 & 0 & 0 \\ 0 & \cos(a) & -\sin(a) \\ 0 & \sin(a) & \cos(a) \end{pmatrix} = O_3$ .

$SO_3 \sim \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \cos(a) & -\sin(a) \\ 0 & \sin(a) & \cos(a) \end{pmatrix}$

Следствие: в нечетномерном пространстве у движения всегда есть неподвижная ось!

## 7 Лекция 7. Разложи меня полностью

Резюме:  $\mathcal{A} \in Lin(V, V)$ ,  $V$  над  $\mathbb{R}$ .

Классы операторов:

1.  $\mathcal{A} = \mathcal{A}^*$ . Тогда есть ОНБ из с.в.
2.  $\mathcal{A}^* = \mathcal{A}^{-1}$ . Тогда есть ОНБ т.ч. матрица диагональная из 1, -1 и блоков 2 на 2 матриц поворотов

### 7.1 Полярное разложение

Есть  $z \in \mathbb{C} = \mathbb{R}^2$ . Рассмотрим  $A_z(x) = zx$  — линейный оператор  $\mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$  ( $z \neq 0$ ) (преобразование подобия). Знаем, что  $z = r(\cos(\alpha) + i \sin(\alpha))$  ( $r > 0$ ,  $\alpha \in (0, 2\pi)$ ). Значит  $A$  можно представить как композицию поворота и растяжения (гомотетии).

Хотим перенести в  $\mathbb{R}^n$  что-то такое.

#### Definition 7.1. Положительный самосопряженный оператор

$\mathcal{A} \in Lin(V, V)$ ,  $V$  над  $\mathbb{R}$ ,  $\mathcal{A} = \mathcal{A}^*$ . И  $(\mathcal{A}x, x) > 0 \forall x \neq 0$  (любой вектор отклоняется не более чем на  $\frac{\pi}{2}$ ).  
Обозначаем  $\mathcal{A} > 0$

#### Lemma 7.1.

Пусть  $\mathcal{A} = \mathcal{A}^*$ . Тогда  $\mathcal{A} > 0 \iff$  все  $\lambda_i > 0$ .

*Доказательство.* Есть  $q(x) = (\mathcal{A}x, x)$  — квадратичная форма на  $V$  с матрицей  $[\mathcal{A}]$  (в ОНБ). Таким образом  $\mathcal{A} > 0 \iff q(x)$  — положительно определена.

С другой стороны существует ОНБ т.ч.  $[\mathcal{A}]$  — диагональная с с.ч.

Критерий Сильвестра:  $q(x)$  — положительно определена  $\iff$  все угловые миноры матрицы  $> 0$ , а они равны  $\lambda_1, \lambda_1\lambda_2$  и т.д.  $\square$

### Theorem 7.1.

$\mathcal{A}$  — положительный, самосопряженный. Тогда  $\exists! \mathcal{B}$ , положительный и самосопряженный т.ч.  $\mathcal{B}^2 = \mathcal{A}$

*Доказательство.* Пусть  $e_1, \dots, e_n$  — базис из с.в.  $\mathcal{A}$ .  $\mathcal{A}e_i = \lambda_i e_i$ , где  $\lambda_i > 0$ .

Определим  $\mathcal{B}e_i = \sqrt{\lambda_i} e_i$ . Понятно, что тогда  $\mathcal{B}^2 e_i = \lambda_i e_i = \mathcal{A}e_i$ .

Пусть  $\widehat{\mathcal{B}}$  т.ч.  $\widehat{\mathcal{B}}^2 = \mathcal{A}$ . Существует  $f_i$  — базис т.ч.  $\widehat{\mathcal{B}}(f_i) = \mu_i f_i$ . Но  $\widehat{\mathcal{B}}^2(f_i) = \mu_i^2 f_i = \mathcal{A}f_i$ . Значит  $f_i$  — с.в.  $\mathcal{A}$  и  $\mu_i^2 = \lambda_j \Rightarrow \mu_i = \sqrt{\lambda_j}$ .

Более формально:

Пусть  $\lambda_1, \dots, \lambda_k$  — различные с.ч. Тогда знаем, что  $V = V_{\lambda_1} \oplus \dots \oplus V_{\lambda_k}$ .

На  $V_{\lambda_i}$ :  $\mathcal{B}(x) = \sqrt{\lambda_i} x$ , а  $\mathcal{A}(x) = \lambda_i x$ .

С другой стороны  $V = W_{\lambda_1} \oplus \dots \oplus W_{\lambda_k}$ . И  $\widehat{\mathcal{B}}(x) = \sqrt{\lambda_i}(x)$ .

Отсюда  $W_{\lambda_i} \leq V_{\lambda_i}$ , но раз у нас разложение в прямую сумму, то везде равенство и на каждом  $\mathcal{B} = \widehat{\mathcal{B}}$ .  $\square$

### Lemma 7.2.

$$(ABx, y) = (Bx, A^*y) = (x, B^*A^*y) \Rightarrow B^*A^* = (AB)^*$$

### Theorem 7.2. Полярное разложение

Пусть  $\mathcal{A}$  — невырожденный оператор над  $V$ . Тогда  $\exists! S$  — положительный, самосопряженный,  $U$  — ортогональный т.ч.  $\mathcal{A} = S \circ U$ . И  $\exists! S'$  — положительный, самосопряженный,  $U'$  — ортогональный т.ч.  $\mathcal{A} = U' \circ S'$ .

*Доказательство.* Единственность:

Пусть  $\mathcal{A} = S \circ U$ . Рассмотрим  $\mathcal{A} \circ \mathcal{A}^* = S \circ U \circ (S \circ U)^* = S \circ U \circ U^* \circ S^* = S \circ S^* = S^2$ .

$\mathcal{A} \circ \mathcal{A}^*$  положительный и самосопряженный:

$(\mathcal{A} \circ \mathcal{A}^*)^* = \mathcal{A} \circ \mathcal{A}^*$ .  $(\mathcal{A}\mathcal{A}^*x, x) = (\mathcal{A}^*x, \mathcal{A}^*x) > 0$  т.к.  $\mathcal{A}^*(x) \neq 0$  ( $\mathcal{A}^*$  невырождена т.к. такая  $\mathcal{A}$ ).

То есть  $S$  определяется однозначно как корень из  $\mathcal{A} \circ \mathcal{A}^*$ . Но тогда и  $U = S^{-1} \circ \mathcal{A}$ .

Существование: пусть  $S^2 = \mathcal{A} \circ \mathcal{A}^*$  и  $U = S^{-1}\mathcal{A}$ . Тогда понятно, что  $\mathcal{A} = S \circ U$ .  $S$  — положительный и с.с. по построению.

$$U^* \circ U = (S^{-1} \circ \mathcal{A})^* \circ S^{-1} \circ \mathcal{A} = \mathcal{A}^* \circ S^{-1*} \circ S^{-1} \circ \mathcal{A} = \mathcal{A}^* S^{-2} \mathcal{A} = \mathcal{A}^* (\mathcal{A} \circ \mathcal{A}^*)^{-1} \circ \mathcal{A} = Id$$

$\mathcal{A} = U' \circ S'$  аналогично упр(рассмотреть  $\mathcal{A}^* \circ \mathcal{A}$ ).

Пользовались:  $(S^{-1})^* = (S^*)^{-1}$ :

$$(S^*(S^{-1})^*u, v) = ((S^{-1})^*u, Sv) = (u, v) \Rightarrow S^*(S^{-1})^* = E$$

$\square$

**Remark 7.1.**

Для произвольного  $\mathcal{A} \exists S, U : \mathcal{A} = SU$ , где  $U$  ортогональна, а  $S$  — с.с. и неотрицательна ( $(Ax, x) \geq 0 \iff \lambda_i \geq 0$ ). И разложение не единственно.

Пример:  $0 = 0 \circ U$ ,  $U$  где  $U$  любая ортогональная,  $0$  — с.с. неотрицательная.

**Proposition 7.1. Геометрический смысл доказанного**

Любое линейное преобразование это композиция 2-мерных поворотов, зеркальных симметрий и растяжения вдоль перпендикулярных осей.

**7.2 Сингулярное разложение**

Пусть  $\mathcal{A} : U \rightarrow V$  — линейное. Тогда  $[\mathcal{A}]_{u_i, v_i}$  — матрица линейного отображения. Мы знаем, что  $\exists u_i, v_i$  — базисы, что  $[\mathcal{A}]$  полуединичная.

**Definition 7.2. Сопряженное отображение**

$\mathcal{A} : U \rightarrow V$  — линейное, тогда сопряженное отображение  $\mathcal{A}^*$ , если  $(Au, v) = (u, \mathcal{A}^*v)$   $\forall u \in U, v \in V$ . Оно существует и  $[\mathcal{A}^*] = [\mathcal{A}]^T$  в ОНБ. Проверяется также, как и для  $U = V$ .

Элитное пояснение:  $U \rightarrow V$  и есть оператор. Тогда возникает отображение  $\mathcal{A}' : V^* \rightarrow U^*$   $f \mapsto f \circ \mathcal{A}$ . Так как  $U, V$  евклидово, то есть изоморфизм  $U \cong U^*, V \cong V^*$ .

$\mathcal{B} = i_U^{-1} \circ \mathcal{A}' \circ i_V$ . Тогда  $\mathcal{B} = \mathcal{A}^*$ . (очень полезное упр)

**Theorem 7.3.**

Пусть  $U, V$  — евклидовы. Тогда  $\exists$  ОНБ  $u_i, v_i$  т.ч.  $[\mathcal{A}]_{u_i, v_i}$  диагональная с элементами  $\geq 0$ .

*Доказательство.* Рассмотрим  $\mathcal{A}^* \circ \mathcal{A} : U \rightarrow U$  и он неотрицательный и самосопряженный.  $(\mathcal{A}^* \mathcal{A}x, x) = (\mathcal{A}x, \mathcal{A}^{**}x) = (\mathcal{A}x, \mathcal{A}x) \geq 0$ . Значит существует ОНБ в  $U$  т.ч.  $e_1, \dots, e_n$  т.ч.  $\mathcal{A}^* \mathcal{A}e_i = \mu_i^2 e_i$ , где  $\mu_i \geq 0$ .

Пусть  $\mathcal{A}e_i = f_i \in V$  для  $\mu_i \neq 0$ . Если  $\mu_i = 0 \Rightarrow \mathcal{A}^* \circ \mathcal{A}e_i = 0 \iff (\mathcal{A}^* \circ \mathcal{A}e_i, e_i) = 0 \iff (\mathcal{A}e_i, \mathcal{A}e_i) = 0 \Rightarrow \mathcal{A}e_i = 0$ . Н.у.о.  $e_1 \rightarrow f_1, \dots, e_k \rightarrow f_k$  а остальные в 0.

$f_1, \dots, f_k$  попарно ортогональны:  $(f_i, f_j) = (\mathcal{A}e_i, \mathcal{A}e_j) = (e_i, \mu_j^2 e_j) = 0$ . Отнормируем их и дополним до ОНБ всего пространства.  $(f_i, f_i) = \mu_i^2$ . То есть новый ОНБ это  $\hat{f}_i = \frac{f_i}{\mu_i}$ . Или же  $\mathcal{A}(e_i) = f_i = \mu_i \hat{f}_i$  □

**Definition 7.3. Сингулярные числа**

$\mu_i$  — корни из с.ч.  $\mathcal{A}^* \circ \mathcal{A}$  — называются сингулярными числами оператора  $\mathcal{A}$ .

**Remark 7.2. Матричная переформулировка**

Пусть  $A \in M_{m,n}(\mathbb{R})$ .

1. Полярное разложение: Пусть  $m = n$ . Тогда  $\exists S = S^T, U^{-1} = U^T$  т.ч.  $A = SU$ .
2. Сингулярное разложение:  $\exists U \in O_n(\mathbb{R}), V \in O_m(\mathbb{R})$  ортогональные матрицы т.ч.  $A = UDV$ , где  $D$  — диагональная.

*Доказательство.* 2. Пусть  $A$  матрица линейного отображения в двух ОНБ  $\mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ . Существуют  $e_1, \dots, e_n$  и  $f_1, \dots, f_m$  из доказанной теоремы. Причем  $A \mapsto D$  — диагональная с сингулярными числами.  $A = CD\hat{C}$ , где  $C, \hat{C}$  — матрицы перехода между ОНБ — ортогональные.  $\square$

### 7.3 Аффинные пространства

#### Definition 7.4. Аффинное пространство

Пусть  $V$  — в.п. над  $K$ . Тогда аффинное пространство над  $V$  это множество  $A$  + отображение  $A \times V \rightarrow A: (a, b) \rightarrow a + v$  (откладывание вектора от точки) т.ч.

1.  $(a + v_1) + v_2 = a + (v_1 + v_2)$
2.  $a + 0 = a$
3.  $\forall a, b \in A \exists! v \in V : a + v = b$  Обозначается он  $b - a$ .

Первые две аксиомы задают действие  $(V, +)$  на  $A$ . А 3 задает регулярность действия.

#### Definition 7.5. Векторизация

Пусть  $A$  — аффинное пространство над  $V$ ,  $a \in A$ . Векторизация  $A$  это отображение (биективное)  $A \rightarrow V: b \mapsto b - a$ .

По факту мы лишь фиксируем точку как начало координат  $a$  и сопоставляем точкам радиус-вектор  $b - a$ ...

Обозначение  $b \mapsto \vec{b}_a$

#### Lemma 7.3. Формула замены

Пусть  $c \in A$ . Ясно, что  $\forall b \ b - c = (b - a) + (a - c)$ . То есть  $\vec{b}_c = \vec{b}_a + (a - c) = \vec{b}_a + \vec{a}_c$  — фиксированный вектор.

Таким образом аффинное пространство снабжено множеством векторизаций.

#### Lemma 7.4.

Пусть  $x_1, \dots, x_n \in K$  т.ч.  $\sum x_i = 1$  и  $a_1, \dots, a_n \in A$ . Тогда  $\sum x_i a_i$  — точка т.е.  $a + \sum x_i \vec{a}_{i_a}$  — не зависит от  $a$ .

Если  $a_1, \dots, a_n \in A$  и  $x_1, \dots, x_n \in K$  и  $\sum x_i = 0$ . То  $\sum x_i a_i$  — вектор. То есть  $\sum x_i \vec{a}_{i_a}$  — не зависит от  $a$ .

Т.о.  $\exists \frac{a+b}{2}$  — середина отрезка  $ab$ .  $\exists a + b - c$  — точка,  $a + b - 2c$  — вектор.  $a + b$ ???

*Доказательство.* Пусть  $a \mapsto c$ . Тогда  $c + \sum x_i \vec{a}_{i_c} = c + \sum x_i (\vec{a}_{i_a} + \vec{c}_a) = c + \sum x_i \vec{c}_a + \sum x_i \vec{a}_{i_a} = c + \vec{c}_a + \sum x_i \vec{a}_{i_a} = a + \sum x_i \vec{a}_{i_a}$

$\sum x_i \vec{a}_{i_c} = \sum x_i (\vec{a}_{i_a} + \vec{c}_a) = 0 \cdot \vec{c}_a + \sum x_i \vec{a}_{i_a} = \sum x_i \vec{a}_{i_a}$   $\square$

#### Definition 7.6. Аффинное отображение

Пусть  $f : A \rightarrow A$  — отображение.  $f$  называется аффинным, если отображение  $Df: \vec{ab} \mapsto \vec{f(a)f(b)}$  — линейно и в частности  $\exists$ .

### Example 7.1.

Пусть  $v \in V$ .  $t_v : A \rightarrow A$ :  $t_v(a) = a + v$ . Тогда  $\overrightarrow{a+v, b+v} = \overrightarrow{ab}$ . То есть  $D(f) = Id$  — параллельный перенос.

Пусть  $c \in A$ .  $B$  — какой-то линейный оператор на  $V$ . Векторизуем  $A \xrightarrow{vect_c} V \xrightarrow{B} V \xrightarrow{vect_c^{-1}} A$  — аффинное. Тогда  $Df = B$ .

$$\overrightarrow{f(a)f(b)} = f(b) - f(a) = B(b - c) - B(a - c) = B(a - b) = B(\overrightarrow{ab})$$

### Remark 7.3.

То же самое для  $f : A \rightarrow B$ , где  $A, B$  — аффинные.

### Definition 7.7. Аффинное подпространство

Пусть  $A$  — аффинное.  $B \subset A$  — аффинное подпространство, если  $B$  — линейное подпространство  $A$  при некоторой векторизации. То есть  $\exists b \in A$  т.ч.  $\{\overrightarrow{bx} \mid x \in B\} = U \leq$  — подпространство  $V$ .

Заменим  $b$  на  $c$ . Тогда  $\{\overrightarrow{bx}\} \mapsto \{\overrightarrow{bx} + \overrightarrow{cb}\}$ . Если  $\overrightarrow{cb} \in U$ , то получили то же самое подпространство. Иначе  $\{u + r \mid u \in U\}$  — элемент  $V/U$ . В любом случае  $U = \{\overrightarrow{xy} : x, y \in B\}$ . То есть  $U$  однозначно определено по  $B$ .

### Example 7.2. Аффинная оболочка

Пусть  $a_1, \dots, a_{k+1} \in A$ . Рассмотрим  $\{\sum x_i a_i \mid \sum x_i = 1\}$  — аффинная оболочка  $Aff(a_1, \dots, a_{k+1})$ . Это аффинное подпространство: векторизуем относительно  $a_1$ .

$\sum x_i a_i = a_1 + \sum x_i \overrightarrow{a_i a_1} = a_1 + \sum x_i (\overrightarrow{a_i - a_1})$  соответствует  $\langle a_1 - a_1, \dots, a_{k+1} - a_1 \rangle$  не более чем  $k$  мерное подпространство.

### Definition 7.8. Аффинно независимые

$a_1, \dots, a_{n+1}$  аффинно независимые, если они порождают  $n$ -мерное пространство  $\iff \overrightarrow{(a_i - a_1)}$  ЛНЗ.

## 8 Лекция 8. Элвин и проективные преобразования

Пусть  $(U, \overrightarrow{U}), (V, \overrightarrow{V})$  — аффинные пространства.

$A : U \rightarrow V$  — аффинно, если  $\exists \overrightarrow{A} : \overrightarrow{U} \rightarrow \overrightarrow{V}$  т.ч.  $\overrightarrow{A}$  — линейно.

$A(b) = A(a) + \overrightarrow{A}(\overrightarrow{ab}) (\Rightarrow \forall c A(c) + \overrightarrow{A}(\overrightarrow{cb}) = A(a) + \overrightarrow{A}(\overrightarrow{ac}) + \overrightarrow{A}(\overrightarrow{cb}) = A(a) + \overrightarrow{A}(\overrightarrow{ab}))$  — не зависим от начала координат.

Если векторизовать  $U, V$ :  $a \rightarrow 0$   $A(a) \rightarrow 0$  то  $A \mapsto \overrightarrow{A}$ .

В координатах  $U = \mathbb{R}^n, V = \mathbb{R}^m$ .  $A(0) = (a_1, \dots, a_n)^T = a$ . Тогда  $A(x) = a + \overrightarrow{A}(x)$  т.е. аффинное это отображение вида  $x \mapsto Ax + b$ .

**Proposition 8.1.**

$\mathcal{A} : U \rightarrow V$  — аффинно, тогда  $l \subset U$  прямая  $\mathcal{A}(l)$  — прямая или точка.

*Доказательство.* Выберем начало координат на  $l$ , тогда  $l$  становится одномерным векторным подпространством  $\vec{U}$ . 1-мерное пространство при линейном переходе либо в одномерное либо в 0.

При параллельном переносе прямая переходит в прямую, а 0 в точку.  $\square$

**Proposition 8.2.**

$f : U \rightarrow U$  — аффинное и биективное  $\Rightarrow$  сохраняет прямые. Кроме того, если есть две точки  $A, C, B \in AB$  на одной прямой и их образы на другой прямой  $A' = f(A), C' = f(C), B' = f(B)$ .

Если  $AB = \vec{x}, AC = k\vec{x}, A'B' = \vec{y}, A'C' = k\vec{y}$ . Условно,  $\frac{\vec{AC}}{\vec{AB}} = \frac{\vec{A'C'}}{\vec{A'B'}}$  — сохраняет отношения отрезков на прямой а также на параллельных прямых.

**Theorem 8.1.**

Если  $K = \mathbb{R}, \dim V \geq 2$  и  $A : V \rightarrow U$  сохраняет прямые. Тогда  $A$  — аффинно. Без доказательства.

**Theorem 8.2.**

Пусть  $U, V$  — аффинные пространства.  $\dim U = n, u_1, \dots, u_{n+1} \in U, v_1, \dots, v_{n+1} \in V$  и они аффинно независимы. Тогда  $\exists! f : U \rightarrow V$  — аффинное т.ч.  $f(u_i) = v_i$ .

*Доказательство.* Хотим, чтобы  $f(u_1) = v_1$ . Скажем, что  $u_1, v_1$  — начала координат  $U, V$ . Тогда необходимо и достаточно, чтобы  $f$  — линейно и  $f(\overline{u_1 u_k}) = \overline{v_1 v_k}$ .

Но из аффинной независимости следует, что  $\overline{u_1 u_i}$  — базис  $U$ .  $\exists! f$  линейный мы уже знаем.  $\square$

**Definition 8.1. Аффинная эквивалентность**

$U$  — аффинное подпространство.  $V_1, V_2 \subset U$  — аффинно эквивалентны, если  $\exists f$  — биекция т.ч.  $f(V_1) = V_2$ . И это очевидно отношение эквивалентности (композиция аффинных — аффинна,  $Id$  — аффинно,  $f$  — аффинно  $\Rightarrow f^{-1}$  тоже)

**Example 8.1.**

Любые два треугольника в  $\mathbb{R}^2$  аффинно эквивалентны.

Вершины треугольника аффинно независимы (не лежат на 1 прямой). Значит по теореме  $\exists f$  переводящая вершины одного в вершины другого. А если точки переходят, то и остальные части треугольника тоже.

### Exercise 8.1.

А с четырехугольниками? Нет! Трапеция и параллелограмм не эквивалентны (пересекающиеся противоположные стороны)

Более точно:  $ABCD \sim A'B'C'D' \iff \frac{AO}{OC} = \frac{A'O'}{O'C'}$  и  $\frac{BO}{OD} = \frac{B'O'}{O'D'}$ , где  $O$  — пересечение диагоналей.  $\Rightarrow$  очев.

$\Leftarrow$  Точно  $ABC \sim A'B'C'$  и если сохраняются расстояния выше, то  $O \rightarrow O'$  и  $D \rightarrow D'$  автоматически.

### Definition 8.2. Квадрика

Квадрика в  $K^n$  это  $K = \{x \in K^n \mid \sum a_{ij}x_i x_j + \sum b_i x_i + c = 0\}$

Уравнение  $x^T Q x + Bx + c = 0$ , где  $Q$  — квадратная матрица,  $B$  — строка

Насколько уравнение упрощается аффинным преобразованием? Можем преобразовать  $x \mapsto Cx + D$  и подставить:

$$(Cx + D)^T Q (Cx + D) + B(Cx + D) + c = 0$$

$$\underbrace{x^T C^T Q C x}_{\text{квадратичная форма}} + \underbrace{(D^T Q C + D^T Q C + BC)x}_{\text{линейная часть}} + \underbrace{\dots}_{\text{константы}} = 0$$

Если  $Q$  невырождена, то  $QC$  тоже. Поэтому можем подобрать  $D$  т.ч.  $2D^T Q C + BC = 0$ .

**Вывод:** пусть у квадрики квадратичная часть  $Q$  невырождена, тогда линейная часть убивается аффинным преобразованием. И тогда квадратика задается  $\sum a_{ij}x_i x_j + c = 0$ . А это можем превратить в сумму квадратов, как квадратичную форму.

В  $\mathbb{R}$  любая невырожденная квадрика аффинно эквивалентна  $\sum x_i^2 - \sum x_j^2 = c$ .

### Proposition 8.3. Классификация кривых 2 порядка в $\mathbb{R}^2$ с невырожденной кв. формой

1.  $x_1^2 + x_2^2 = c > 0$  — окружность
2.  $x_1^2 + x_2^2 = 0$  — точка
3.  $x_1^2 + x_2^2 = c < 0$  —  $\emptyset$
4.  $x_1^2 - x_2^2 = c \neq 0$  — гипербола
5.  $x_1^2 - x_2^2 = 0$  — пара прямых

Пусть  $Q$  вырождена.  $\dim = n$ .  $k < n$ . Уравнение можем привести к  $\sum_{i=1}^k \lambda_i x_i^2 + \sum_{i=1}^n \mu_i x_i + c = 0$ .

Если  $\mu_i = 0$ , значит можем считать что форма невырожденная, но в меньшем пространстве.

Иначе координатные функции  $x_1, \dots, x_k, \sum \mu_i x_i$  — ЛНЗ элементы  $V^*$ . Его можно дополнить до базиса  $V^*$  и взять двойственный к нему. Тогда уравнение превратится  $\sum_{i=1}^k \lambda_i x_i^2 + x_{k+1} + c = 0$ .

То есть любая вырожденная квадрика эквивалентна  $x_{k+1} = \sum_{i=1}^k \lambda_i x_i^2 + c$  и можем избавиться от константы заменив  $x_{k+1} = x_{k+1} - c$ .

В  $\mathbb{R}^2$  и  $rkQ = 1$ :  $x_2 = x_1^2 + c$  — парабола. Либо  $rkQ = 0$  и тогда  $x_2 = c$  — прямая.

Пропущен случай  $x_1^2 = c$  — либо пустое множество ( $c < 0$ ), либо две параллельных прямых ( $c > 0$ ), либо двойная прямая ( $c = 0$ ).

Итого квадрики в  $\mathbb{R}$  бывают такие  $\sum_{i=1}^l x_i^2 - \sum_{i=l+1}^k x_i^2 = c$  либо  $\sum_{i=1}^l x_i^2 - \sum_{i=l+1}^k x_j^2 =$

$x_{k+1}$ . Геометрически они отличаются тем, что в первом случае если  $x_1, \dots, x_n \in K \iff -x_1, \dots, -x_n \in K$  — есть центр симметрии(центральные квадрики).

### Proposition 8.4. Квадрики в $\mathbb{C}$

В  $\mathbb{C}$  квадрики:

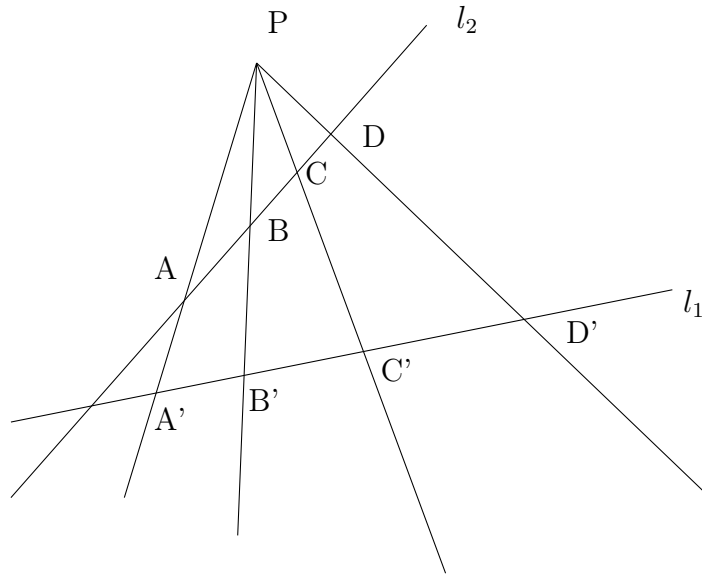
1.  $x_1^2 + x_2^2 = 1$
2.  $x_1^2 - x_2^2 = -1$
3.  $x_1^2 - x_2^2 = 0$
4.  $x_1^2 = x_2$

В  $\mathbb{C}$  эллипсы эквивалентны гиперболам(1,2) (3,4 отдельные типы: у параболы нет центра симметрии, а 3 — два линейных пространства).

## 8.1 Проективные пространства

Зачем: аффинное(евклидово) пространство очень сложное. Две прямые пересекаются в одной точке(или нет), две окружности пересекаются по 0,1,2,  $\infty$ . Два эллипса — 0,1,2,3,4,  $\infty$ . Хотим упростить мир возможных конфигураций.

Мотивация 2: Хотим расширить группу преобразований. Рассмотрим центральную проекцию:

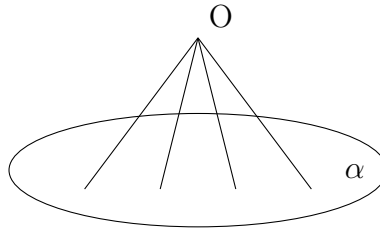


Посмотрим на преобразование  $A \mapsto A'$  и так для всех точек на  $l_1$  — центральная проекция из  $P$ .

Оно не аффинно — не сохраняет отношения на прямой.  $\frac{AB}{BC} \neq \frac{A'B'}{B'C'}$ . При этом сохраняется двойное отношение:  $\frac{|AB||CD|}{|AC||BD|} = \frac{|A'B'||C'D'|}{|A'C'||B'D'|}$ .

Но есть нюанс...  $E \in l_1, PE \parallel l_2 \Rightarrow f(E) = E'$  не определено.  $F \in l_2, PF \parallel l_1 \Rightarrow f^{-1}(F)$  не определено. Но если устремить  $A$  к бесконечности, то  $f(A) \rightarrow F$ . Причем без разницы в какую бесконечность... Надо пополнить  $l_1, l_2$  точкой  $\infty$ . Тогда проекция становится биекцией.





Возьмем прямую через точку  $O \in l$ . Если  $l \not\parallel \alpha$ , то  $l$  пересекает  $\alpha$  в единственной точке. Получили биекцию между прямыми  $O \in l, l \not\parallel \alpha$  с точками  $\alpha$ .

Если параллельна, то она соответствует какому-то направлению  $\alpha$ . Будем говорить, что она соответствует бесконечно удаленной точке, соответствующая классу эквивалентных прямых.

### Definition 8.3. Проективное пространство

Пусть  $K$  — поле.  $n \in \mathbb{N}$ .  $n$ -мерное проективное пространство  $K\mathbb{P}^n = \{\text{множество одномерных подпространств в } K^{n+1}\} = (K^{n+1} \setminus \{0\}) / \sim$ , где  $\sim$  — лежат на одной прямой:  $a \sim b \iff \exists \lambda \neq 0 : \lambda a_i = b_i$ . Обозначаем  $\overline{(x_0, x_1, \dots, x_n)} = [x_0 : \dots : x_n]$  — однородные координаты.

**Remark.**  $[1 : 2 : 0 : 2] = [2 : 4 : 0 : 4]$  — одна точка  $K\mathbb{P}^3$

Выберем какую-то координату, например  $x_0$ :  $A_0 = \{[x_0 : \dots : x_n] \in K\mathbb{P}^n | x_0 \neq 0\}$ . Построим биекцию  $A_0 \rightarrow K^n$ :

$[x_0 : \dots : x_n] = [1 : \frac{x_1}{x_0} : \dots : \frac{x_n}{x_0}] \mapsto (\frac{x_1}{x_0}, \dots, \frac{x_n}{x_0}) = y$ .  $y_i$  — аффинные координаты в т.  $[x_0 : \dots : x_n]$ .

Можем сказать, что  $K\mathbb{P}^n = K^n \cup \{[0 : x_1 : \dots : x_n]\}$ , где второе назовем бесконечно удаленной точкой в направлении  $(x_1, \dots, x_n)$ .

### Proposition 8.5. Прямая в проективном пространстве

Прямая в  $\mathbb{RP}^2$  —  $l_{a,b,c} = \{[x : y : z] | ax + by + cz = 0\}$  (не все коэф. равны 0)

Она соответствует плоскости в  $\mathbb{R}^3$ . При этом  $l_{a,b,c} \cap \{[1 : y : z]\} = \{[1 : y : z] | a + by + cz = 0\}$

— прямая  $l'_{a,b,c} \in \mathbb{R}^2$ . По факту  $l_{a,b,c} = l'_{a,b,c} \cup \{[0 : y : z] | by + cz = 0\} = l'_{a,b,c} \cup \{[0 : -c : b]\}$ .

То есть прямая в  $\mathbb{RP}^2$  — прямая + бесконечно удаленная точка  $[0 : -c : b]$ .

В  $\mathbb{RP}^2$  если есть система  $\begin{cases} ax + by + cz = 0 \\ ex + fy + gz = 0 \end{cases}$  имеет одномерное решение  $\Rightarrow$  пересечение

двух прямых — одна точка  $[x_0 : y_0 : z_0]$

Значит любые две (различные) прямые пересекаются в единственной точке.

### Definition 8.4. Проективное преобразование

Проективное преобразование  $A : K\mathbb{P}^n \rightarrow K\mathbb{P}^n$  задается  $A([x_0 : \dots : x_n]) = A(\bar{x}) = \overline{\mathcal{A}(\bar{x})}$ , где  $\mathcal{A} \in \text{Lin}(K^{n+1}, K^{n+1})$  и невырожденное.

Вырожденное преобразование какой-то вектор переводит в 0, но точки  $[0 : \dots : 0]$  не существует по определению.

**Example 8.2.**

$n = 1$ . Есть  $\mathcal{A} : K^2 \rightarrow K^2$  — линейное  $\begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \mapsto \begin{pmatrix} ax + by \\ cx + dy \end{pmatrix}$

Тогда на  $\mathbb{RP}^1$   $[x : y] \mapsto [ax + by : cx + dy]$ .

А на  $\mathbb{R}^1$ :  $[1 : y] \mapsto [a + by : c + dy] = [1 : \frac{c+dy}{a+by}]$  — дробнолинейное преобразование. То есть в аффинных координатах  $y \mapsto \frac{c+dy}{a+by}$

**Theorem 8.3.**

Следующие условия равносильны:

1.  $f : l_1 \rightarrow l_2$  — проективно
2. В координатах  $f(y) = \frac{k+ly}{m+ny}$
3.  $f$  сохраняет двойные отношения

1  $\iff$  2 почти упражнение выше. Остальное следует из того, что и те и те однозначно задаются значением в трех точках. Если  $f$  сохраняет двойные отношения, то значение в 4 точке можем узнать через фиксированные 3. (точнее упр)

В общем случае  $\forall n + 2$  точек общего положения задает проективное преобразование т.ч.  $x_i \mapsto y_i$ .

Проективная эквивалентность менее жесткая. В  $\mathbb{R}^2$  имеем  $x^2 + y^2 = 1/0$ ,  $x^2 - y^2 = -1$ ,  $x^2 = y$ . Вложим  $\mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{RP}^2$  в том смысле, что  $(x, y) \mapsto [1 : x : y]$ . Обратное отображение  $[x : y : z] \mapsto (\frac{y}{x}, \frac{z}{x})$ , если  $x \neq 0$ .

Перепишем в однородных координатах:  $x_1 = \frac{y}{x}$ ,  $x_2 = \frac{z}{x}$ . Получим

1.  $y^2 + z^2 = x^2$
2.  $y^2 - z^2 = x^2$
3.  $y^2 = zx$

Видим, что первые два теперь одно и то же (просто перестановка координат). В 3 можно сделать замену  $y^2 = u^2 - v^2$ ,  $z = (u + v)$ ,  $x = (u - v)$  — то же самое.

$\mathbb{RP}^2 = \mathbb{R}^2 \cup \{[x : y : z] \mid x = 0\}$ , где второе это бесконечно удаленная прямая  $L_\infty$ .

Итак, эллипс  $\cap L_\infty$  — пусто, гипербола  $\cap L_\infty$  — две точки (две асимптоты), а парабола касается (вертикальная асимптота).

В скольких точках пересекаются два эллипса? Или две кривые 2 порядка?

Две непересекающиеся окружности задают систему уравнений без решений в  $\mathbb{R}$ , но имеет решение в  $\mathbb{C}$ .

Если окружности концентрические, то они не пересекаются и в  $\mathbb{C}$ . А в проективном...

$\begin{cases} x^2 + y^2 = 1 \\ x^2 + y^2 = 2 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} x^2 + y^2 = z^2 \\ x^2 + y^2 = 2z^2 \end{cases}$  имеет решение  $[1 : \pm i : 0]$  — две комплексные бесконечно удаленные точки.

На самом деле нет непересекающихся прямых...

**Theorem 8.4. Недотеорема Безу**

Кривая  $m$ -го порядка и кривая  $n$ -го порядка пересекаются в  $n * m$  точках.

### Theorem 8.5. Теорема Безу

Пусть  $F(x, y, z)$ ,  $G(x, y, z)$  — однородные многочлены степени  $m$  и  $n$  соответственно (т.е.  $F(x, y, z) = \sum k_{a,b} x^a y^b z^{m-a-b}$ , степени мономов равны) от 3 переменных.  $F(x, y, z) = 0$  это уравнение кривой  $m$ -го порядка в  $\mathbb{CP}^2$ :  $\sum k_{a,b} x^a y^b z^{m-a-b}$ .

В аффинных координатах  $\sum k_{a,b} (\frac{x}{z})^a (\frac{y}{z})^b$  — многочлен от 2 переменных степени  $\leq m$

Кривая  $m$ -го порядка это  $\{(x, y) : f(x, y) = 0, \deg(f) = m\}$  в  $K^2$  или

$\{[x : y : z] | F(x, y, z) = 0, \deg(F) = m, F \text{ — однородный}\}$ .

В  $\mathbb{CP}^2$  кривые порядка  $m, n$  без общих компонент пересекаются ровно в  $m * n$  точках с

учетом кратности. То есть система  $\begin{cases} F(x, y, z) = 0 \\ G(x, y, z) = 0 \end{cases}$  имеет ровно  $mn$  решений с точно-

стью до пропорциональности ( $F(x, y, z) = 0 \Rightarrow F(kx, ky, kz) = 0$ ). Что значит кратность пересечения? Пока не знаем в общем случае...

Важно, что  $\gcd(F, G) = 1$  (нет общих компонент).

### Theorem 8.6. Слабая аффинная версия

$f, g \in K[x, y]$ ,  $(f, g) = 1$ . Тогда  $\begin{cases} f = 0 \\ g = 0 \end{cases}$  имеет не более чем  $\deg(f) \cdot \deg(g)$  решений.

## 9 Bce



Всем 66 :(