

## Лекция 7 (24.03.20) Инвариантные подпространства. Собственные векторы.

### § 6. Инвариантные подпространства.

Напомним, что в первом семестре рассматривались инвариантные прямые для аффинных преобразований плоскости. Наличие инвариантных прямых позволяло более наглядно представить себе, как действует преобразование.

Теперь это понятие обобщается на произвольные линейные преобразования линейных пространств.

**Определение 1.** Пусть  $\varphi: L \rightarrow L$  – линейное преобразование пространства  $L$ .  $U$  – Подпространство  $U$  в  $L$  называется инвариантным относительно  $\varphi$  (короче,  $\varphi$ -инвариантным подпространством), если  $\forall x \in U \Rightarrow \varphi(x) \in U$ , т.е.  $\varphi(U) \subseteq U$ .

В этом случае можно определить ограничение (или сужение) преобразования  $\varphi$  на инвариантное подпространство  $U$  –  $\varphi|_U: U \rightarrow U$ ,  $\varphi|_U(x) = \varphi(x), \forall x \in U$  (1)

Ограничение является линейным преобразованием пространства  $U$ .

**Теорема 1.** 1) Если преобразование  $\varphi$  имеет инвариантное подпространство  $U$ ,  $\{0\} \neq U \neq L$ ,  $\dim L = n$ ,  $\dim U = m < n$ , то в  $L$  существует базис  $e$ , в котором матрица  $\varphi$  имеет блочно-треугольный вид

$$A_{\varphi, e} = \begin{pmatrix} A_1 & B \\ 0 & A_2 \end{pmatrix}, \quad (2)$$

где  $A_1, A_2$  – квадратные матрицы порядков  $m$ ,  $n-m$  соответственно. При этом  $A_1$  – матрица ограничения  $\varphi$  на  $U$ .

2) Если для  $U$  можно найти инвариантное дополнение  $V$ , т.е. такое инвариантное подпространство  $V$ , что  $L = U \oplus V$  то в  $L$  существует базис  $e$ , в котором матрица  $\varphi$  имеет блочно-диагональный вид

$$A_{\varphi, e} = \begin{pmatrix} A_1 & 0 \\ 0 & A_2 \end{pmatrix}, \quad (3)$$

причем  $A_1$  – матрица ограничения  $\varphi$  на  $U$ ,  $A_2$  – матрица ограничения  $\varphi$  на  $V$ .

**Доказательство.** 1) Выберем  $\{e_1, e_2, \dots, e_m\}$  – базис в  $U$  и дополним его до базиса

$e = \{e_1, e_2, \dots, e_m, e_{m+1}, \dots, e_n\}$  в  $L$ . Тогда  $\varphi(e_j) = \sum_{i=1}^m x_i e_i, j = 1, \dots, m$ , т.е. координаты векторов

$\varphi(e_j), j = 1, \dots, m$  с  $(m+1)$ -й по  $n$ -ю равны нулю. Таким образом, в выбранном базисе  $e$  матрица  $\varphi$  имеет вид (2).

2) На этот раз выберем базис в  $U$  и дополним его до базиса в  $L$  векторами из  $V$ . Тогда

$\varphi(e_j) = \sum_{i=m+1}^n a_{ij} e_i, j = m+1, \dots, n$ , откуда видно, что в базисе, согласованном с разложением  $L = U \oplus V$

, матрица  $\varphi$  имеет вид (3). Ч.т.д.

**Замечание.** Верно и обратное. Если в некотором базисе пространства  $L$  матрица линейного преобразования  $\varphi$  имеет вид (2), то линейная оболочка первых  $m$  базисных векторов является инвариантным подпространством  $U$ . А если матрица  $\varphi$  имеет вид (3), то линейная оболочка остальных базисных векторов является инвариантным подпространством  $V$ , и  $L = U \oplus V$ .

Рассмотрим два примера.

**Пример 1.** Пусть  $\varphi$  – поворот трехмерного пространства векторов  $L = E_3$  (приложенных в начале координат) вокруг прямой  $l = U$  с направляющим вектором  $\vec{a} \neq 0$  на угол  $\alpha$ . Тогда инвариантные подпространства – эта прямая и плоскость  $\pi = V$ , перпендикулярная вектору  $\vec{a}$ , причем  $L = U \oplus V$ .

Пример 2. Пусть  $L = L_1 \oplus L_2$  - прямая сумма ненулевых подпространств. Тогда любой вектор  $x \in L$  единственным образом записывается в виде  $x = x_1 + x_2$ ,  $x_i \in L_i$ ,  $i = 1, 2$ . Преобразование  $\varphi$  - проектирование  $L$  на  $L_1$  параллельно  $L_2$ :  $\varphi(x) = x_1$ . Мы знаем уже, что это преобразование линейное,  $L_1 = \text{Im } \varphi$ ,  $L_2 = \text{Ker } \varphi$ . Эти подпространства являются инвариантными.

И это не случайно.

**Утверждение 2.** Для линейного преобразования  $\varphi: L \rightarrow L$  инвариантными подпространствами являются: 1)  $\text{Ker } \varphi$ ; 2)  $\text{Im } \varphi$ ; 3) Любое подпространство, содержащее  $\text{Im } \varphi$ .

Отметим также инвариантность действий над инвариантными подпространствами.

Утверждение 3. Если  $L_1, \dots, L_k$  -  $\varphi$ -инвариантные подпространства в  $L$ , то 1)  $L_1 + \dots + L_k$  и 2)  $L_1 \cap \dots \cap L_k$  также инвариантны.

Доказательства оставляю в качестве упражнений.

## § 7. Собственные векторы и собственные значения линейных преобразований.

Вспомним сначала теорему о том, что любое аффинное преобразование плоскости является произведением ортогонального преобразования и сжатий к двум перпендикулярным прямым. Для многомерного обобщения осмысленно говорить о растяжениях вдоль направляющих векторов этих прямых.

**Основное определение 1.** Собственным вектором линейного преобразования  $\varphi: L \rightarrow L$  над полем  $K$  называется **ненулевой** вектор  $x \in L$ , если  $\exists \lambda \in K: \varphi(x) = \lambda x$  (1).

Это число  $\lambda$  называется собственным значением преобразования  $\varphi$ . Часто говорят, что  $x$  - собственный вектор с собственным значением  $\lambda$ .

Отметим, прежде всего, очевидное

Утверждение 1. Для данного  $\lambda \in K$  множество всех векторов  $L_\lambda := \{x \in L: \varphi(x) = \lambda x\}$  является линейным подпространством в  $L$ . Его можно охарактеризовать как  $\text{Ker}(\varphi - \lambda E)$ .

Оно называется собственным подпространством линейного преобразования  $\varphi$ , отвечающим собственному значению  $\lambda$ .

Примеры. 1. Пусть  $L = C^\infty(R)$  - пространство бесконечно дифференцируемых функций на прямой,  $\varphi = \frac{d}{dx}$  - преобразование взятия производной. Для любого  $\lambda \in R$  имеем  $(Ce^{\lambda x})' = \lambda Ce^{\lambda x}$ , т.е. эти

функции – собственные для  $\varphi = \frac{d}{dx}$ . Можно доказать, что других таких функций нет.

Пример 2. В примере 2 предыдущего параграфа собственными подпространствами будут  $L_1 = \text{Im } \varphi, \lambda_1 = 1$  и  $L_2 = \text{Ker } \varphi, \lambda_2 = 0$ .

Покажем, что других собственных значений нет. Допустим, что  $\exists \lambda \in K: \varphi(x) = \lambda x, x \neq 0$ , т.е.  $\varphi(x) = x_1 = \lambda x_1 + \lambda x_2 \Rightarrow (1 - \lambda)x_1 = \lambda x_2$ .

Так как  $L_1 \cap L_2 = \{0\}$ , то  $(1 - \lambda)x_1 = 0$  и  $\lambda x_2 = 0$ . Отсюда следует, что либо  $\lambda = 1, x_2 = 0$ , либо  $\lambda = 0, x_1 = 0$ .

Теперь опишем способ вычисления собственных значений и собственных векторов в конечномерном пространстве с помощью матриц.

Пусть в данном базисе  $e$  пространства  $L$  преобразование  $\varphi$  имеет матрицу  $A_\varphi$  и

$x = \sum_{i=1}^n x_i e_i = eX, X = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$  - собственный вектор. Тогда

$$A_\varphi X = \lambda X \Leftrightarrow (A_\varphi - \lambda E)X = 0 \quad (2).$$

Система уравнений (2) может иметь ненулевое решение только если

$$\det(A_\varphi - \lambda E) = 0 \quad (3)$$

Уравнение (3) называется характеристическим уравнением матрицы  $A_\varphi$ , его корни – характеристическими корнями.

На этой стадии мы можем указать предварительный рецепт решения задачи о собственных векторах и собственных значениях.

1. Составить характеристическое уравнение (3) и найти его корни.
2. Для каждого характеристического корня  $\lambda$ , принадлежащего основному полю  $K$ , найти все (ненулевые) решения системы (2).  
(Обычно основное поле – действительные числа, и в качестве собственных значений подходят только действительные корни уравнения (3).)

На самом деле левая часть уравнения (3) – многочлен степени  $n$ , называемый характеристическим многочленом матрицы  $A = A_\varphi$ . Примем обозначение  $\chi(\lambda) = \det(A_\varphi - \lambda E)$  (4).

Раскроем определитель:

$$\det(A - \lambda E) = \begin{vmatrix} a_{11} - \lambda & \dots & a_{1i} & \dots & a_{1n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{i1} & \dots & a_{ii} - \lambda & \dots & \dots \\ \vdots & \vdots & & & \\ a_{n1} & \dots & a_{ni} & \dots & a_{nn} - \lambda \end{vmatrix} = \quad (5)$$

$$= (a_{11} - \lambda) \cdot \dots \cdot (a_{nn} - \lambda) + \text{члены степени } \leq (n-2) = (-\lambda)^n + (a_{11} + \dots + a_{nn})(-\lambda)^{n-1} + \dots + \det A$$

Утверждение 2. Характеристический многочлен матрицы линейного преобразования не зависит от выбора базиса.

Доказательство. Пусть  $e' = e \cdot S$  – новый базис,  $S$  – матрица перехода. Как мы знаем,  $A'_\varphi = S^{-1} A_\varphi S \Rightarrow \det(A'_\varphi - \lambda E) = \det(S^{-1} A_\varphi S - \lambda S^{-1} \cdot S) = \det(S^{-1} (A_\varphi - \lambda E) S) = \det(A_\varphi - \lambda E)$ , ч.т.д.

Тем самым можно говорить о характеристическом многочлене линейного преобразования.

Ключевой при изучении собственных векторов является

**Теорема 3.** Пусть  $x_1, \dots, x_m$  – собственные векторы линейного преобразования  $\varphi$  с попарно различными собственными значениями  $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ . Тогда  $x_1, \dots, x_m$  линейно независимы.

Доказательство. Надо доказать, что если  $\alpha_1 x_1 + \dots + \alpha_m x_m = 0$ , то  $\alpha_1 = \dots = \alpha_m = 0$ .

Докажем индукцией по  $m$ . Для  $m = 1$  это верно по определению. При  $m > 1$  предположим, что утверждение верно для  $m-1$ , и докажем для  $m$ . Вычислим  $\varphi$  от  $\alpha_1 x_1 + \dots + \alpha_{m-1} x_{m-1} + \alpha_m x_m = 0$  (6):

$$\alpha_1 \lambda_1 x_1 + \dots + \alpha_{m-1} \lambda_{m-1} x_{m-1} + \alpha_m \lambda_m x_m = 0 \quad (7)$$

Умножим (6) на  $\lambda_m$  и вычтем из (7), получим  $\alpha_1 (\lambda_1 - \lambda_m) x_1 + \dots + \alpha_{m-1} (\lambda_{m-1} - \lambda_m) x_{m-1} = 0$ . По предположению индукции,  $\alpha_i (\lambda_i - \lambda_m) = 0, i = 1, \dots, m-1$ . Но

$$\lambda_i - \lambda_m \neq 0 \Rightarrow \alpha_i = 0, 1 \leq i \leq m-1 \Rightarrow \alpha_m x_m = 0 \Rightarrow \alpha_m = 0. \text{ Утверждение доказано.}$$

Следствие. Если характеристический многочлен имеет  $n$  различных (вещественных) корней  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  (у многочлена степени  $n$  их не более  $n$ ) и  $h_1, \dots, h_n$  – соответствующие собственные векторы, то  $h_1, \dots, h_n$  – базис в  $L$ .

В самом деле, по теореме 3,  $h_1, \dots, h_n$  линейно независимы, и количество их равно размерности  $L$ .

Посмотрим, какой вид приобретет матрица  $A_\varphi$  в базисе  $h_1, \dots, h_n$  из собственных векторов. Вектор

$h_j, 1 \leq j \leq n$ , в базисе  $h_1, \dots, h_n$  имеет столбец координат  $X_j = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$  (1 равна  $j$ -я координата), вектор

$\varphi(h_j)$  имеет столбец координат  $\lambda_j X_j = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ \lambda_j \\ 0 \end{pmatrix}$ , поэтому матрица  $A_{\varphi, h} = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & \dots & \lambda_n \end{pmatrix}$

диагональная, на диагонали находятся собственные значения (в выбранном порядке).

В следующем параграфе мы подробнее рассмотрим условия диагональности матрицы линейного преобразования.

## Лекция 8. Диагонализируемость линейных преобразований

(31 марта 2020).

Прежде чем перейти к следующему параграфу, отметим связь коэффициентов характеристического многочлена с характеристическими корнями.

**Утверждение 4.** Пусть  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  - корни характеристического многочлена

$\chi(\lambda) = \det(A_\varphi - \lambda E)$  матрицы  $A = A_\varphi$ , тогда  $\lambda_1 + \dots + \lambda_n = a_{11} + \dots + a_{nn} = \text{tr} A$  - след матрицы  $A$ ,  
 $\lambda_1 \cdot \dots \cdot \lambda_n = \det A$ .

Доказательство. Это утверждение – частный случай теоремы Виета. По условию,

$$\chi(\lambda) = (\lambda_1 - \lambda) \cdot \dots \cdot (\lambda_n - \lambda) = (-\lambda)^n + \left(\sum_{i=1}^n \lambda_i\right)(-\lambda)^{n-1} + \dots + \prod_{i=1}^n \lambda_i.$$

Сравнив эти формулы с выведенными в (5) выражениями, получим требуемое.

Формулы из утверждения 4 часто применяются.

### § 8. Диагонализируемость линейных преобразований.

**Определение.** Линейное преобразование  $\varphi: L \rightarrow L$  будем называть диагонализируемым, если в  $L$  существует базис, в котором матрица  $A_\varphi$  диагональна.

Напомним определение собственного подпространства  $L_\lambda := \{x \in L : \varphi(x) = \lambda x\}$  преобразования  $\varphi$ .

**Лемма 1.**  $\dim L_\lambda = n - \text{rg}(A_\varphi - \lambda E)$ .

Доказательство. Координатные столбцы собственных векторов – решения системы линейных уравнений  $(A_\varphi - \lambda E)X = 0$ , а количество линейно независимых решений системы как раз и равно  $n - \text{rg}(A_\varphi - \lambda E)$ .

**Лемма 2.** Пусть  $\lambda_0$  - характеристический корень кратности  $k$  матрицы  $A_\varphi$ , тогда имеет место неравенство  $\dim L_{\lambda_0} \leq k$  (1).

Замечание. Размерность собственного подпространства  $\dim L_{\lambda_0}$  часто называют геометрической кратностью корня  $\lambda_0$ , в то время как  $k$  – его алгебраическая кратность. В этих терминах неравенство (1) формулируется так: геометрическая кратность характеристического корня не превосходит его алгебраической кратности.

Доказательство. Пусть  $\dim L_{\lambda_0} = m \geq 1$ . Выберем базис  $\{e_1, e_2, \dots, e_m\}$  в собственном подпространстве и дополним его до базиса  $e = \{e_1, e_2, \dots, e_m, e_{m+1}, \dots, e_n\}$  в  $L$ . В этом базисе матрица преобразования  $\varphi$  приобретет блочно-треугольный вид

$$A_{\varphi, e} = \begin{vmatrix} A_1 & B \\ 0 & A_2 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \lambda_0 E & B \\ 0 & A_2 \end{vmatrix} \text{ с диагональными блоками порядков } m \text{ и } n - m \text{ соответственно.}$$

Вычислим характеристический многочлен матрицы преобразования  $\varphi$  (учтем, что он не зависит от выбора базиса):

$$\chi(\lambda) = \det(A_\varphi - \lambda E) = \begin{vmatrix} (\lambda_0 - \lambda)E_m & B \\ 0 & A_2 - \lambda E_{n-m} \end{vmatrix} = (\lambda_0 - \lambda)^m |A_2 - \lambda E_{n-m}|. \text{ Видим, что } \lambda_0 -$$

характеристический корень кратности по меньшей мере  $m$ , но он может быть еще корнем многочлена  $|A_2 - \lambda E_{n-m}|$ , так что полная кратность  $k$  больше или равна  $m$ . Ч.т.д.

**Лемма 3.** Если  $L_{\lambda_1}, \dots, L_{\lambda_r}$  - собственные подпространства, отвечающие попарно различным собственным значениям, то их сумма – прямая сумма:  $L_{\lambda_1} \oplus \dots \oplus L_{\lambda_r}$ .

Доказательство. Это следствие линейной независимости собственных векторов, отвечающих различным собственным значениям. Пусть  $e_{i1}, \dots, e_{i, m_i}$  ( $m_i = \dim L_{\lambda_i}$ ),  $i = 1, \dots, r$  - базис подпространства  $L_{\lambda_i}$ . Покажем, что векторы  $e_{11}, \dots, e_{r, m_r}$  (объединение всех базисов) линейно независимы. Проведем индукцию по  $r$ . Для  $r=1$  это верно по построению.

Допустим,  $r > 1$  и  $\sum_{i,j} c_{ij} e_{ij} = 0 \Leftrightarrow \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^{m_i} c_{ij} e_{ij} = 0$ . Если вектор  $v_i = \sum_{j=1}^{m_i} c_{ij} e_{ij} \neq 0$ , то он

собственный с собственным значением  $\lambda_i$ . В этом случае хотя бы один коэффициент в этой линейной комбинации отличен от 0, без ограничения общности,  $c_{i1}$ . Тогда

$$v_i = c_{i1} \sum_{j=1}^{m_i} \frac{c_{ij}}{c_{i1}} e_{ij} = c_{i1} u_i \text{ и } u_i \text{ тоже собственный. Таким образом, } \sum_{i: c_{i1} \neq 0}^r c_{i1} u_i = 0 \Rightarrow c_{i1} = 0, i = 1, \dots, r,$$

в силу линейной независимости собственных векторов, отвечающих различным

собственным значениям – противоречие. Значит,  $v_i = \sum_{j=1}^{m_i} c_{ij} e_{ij} = 0, \forall i = 1, \dots, r \Rightarrow c_{ij} = 0, \forall i, j$ ,

так как базисные векторы каждого подпространства линейно независимы. Итак, все векторы  $e_{11}, \dots, e_{r, m_r}$  линейно независимы, что и означает, что сумма собственных подпространств – прямая. Ч.т.д.

Сформулируем теперь необходимые и достаточные условия диагонализируемости матрицы линейного преобразования.

**Теорема.** Пусть  $\lambda_1, \dots, \lambda_r$  - характеристические корни матрицы линейного преобразования  $\varphi: L \rightarrow L$  кратностей соответственно  $k_1, \dots, k_r$  ( $k_i \geq 1, i = 1, \dots, r$ ) следующие условия равносильны:

- 1) В  $L$  существует базис  $h = \{h_1, \dots, h_n\}$ , в котором матрица преобразования  $\varphi$  диагональна.
- 2) В  $L$  существует базис из собственных векторов преобразования  $\varphi$ .
- 3) Все корни  $\lambda_1, \dots, \lambda_r$  принадлежат основному полю  $K$  (если основное поле  $R$  – поле действительных чисел, то все характеристические корни должны быть действительными), и для любого  $i = 1, \dots, r$ ,  $k_i = \dim L_{\lambda_i}$ .
- 4)  $L = L_{\lambda_1} \oplus \dots \oplus L_{\lambda_r}$ .

Доказательство. Равносильность 1) и 2) почти очевидна. Если матрица является

$$\text{диагональной: } A_{\varphi, h} = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & \cdots & \lambda_n \end{pmatrix} \quad (\text{диагональные числа могут повторяться}), \text{ то}$$

все векторы базиса  $h$  собственные, причем  $\varphi(h_j) = \lambda_j h_j, j = 1, \dots, n$ .

Обратно, если  $h = \{h_1, \dots, h_n\}$  - базис в  $L$ , причем  $\varphi(h_j) = \lambda_j h_j, j = 1, \dots, n$ , то матрица  $\varphi$  в этом базисе диагональна (как объяснялось в конце предыдущей лекции).

1) (или 2)  $\Rightarrow$  3), 4). Пусть  $h$  - базис, в котором матрица  $A_\varphi$  диагональна. Все

диагональные элементы являются собственными значениями и корнями характеристического многочлена, т.е. он имеет  $n$  корней, и все они принадлежат основному полю (действительны). Все векторы базиса  $h$  - собственные для  $\varphi$ .

Занумеруем их таким образом, чтобы сначала на диагонали стояло характеристическое число  $\lambda_1$  ( $p_1$  раз), затем  $\lambda_2$  ( $p_2$  раз), и т.д.  $\lambda_r$  ( $p_r$  раз). Тогда

$h_1, \dots, h_{p_1} \in L_{\lambda_1}, h_{p_1+1}, \dots, h_{p_1+p_2} \in L_{\lambda_2}$  и т.д., тем самым  $\dim L_{\lambda_i} \geq p_i, i = 1, \dots, r$ .

Следовательно,

$$\dim(\sum_{i=1}^r L_{\lambda_i}) = \sum_{i=1}^r \dim L_{\lambda_i} \geq \sum_{i=1}^r p_i = n, \text{ поскольку сумма собственных подпространств}$$

прямая, по лемме 3. Таким образом,  $L = L_{\lambda_1} \oplus \dots \oplus L_{\lambda_r}$  - доказано 4).

Кроме того, теперь ясно, что  $\dim L_{\lambda_i} = m_i = p_i, i = 1, \dots, r$ . Если для некоторого

$$k_i > \dim L_{\lambda_i} \Rightarrow n = \sum_{i=1}^n k_i > \sum_{i=1}^n m_i = n - \text{противоречие. Доказано 3). Обратно,}$$

4) (или 3)  $\Rightarrow$  1) (или 2). Теперь дано, что все характеристические корни

$$\text{вещественные, и } i = 1, \dots, r, k_i = \dim L_{\lambda_i} \Rightarrow \dim(\sum_{i=1}^r L_{\lambda_i}) = \sum_{i=1}^r \dim L_{\lambda_i} = \sum_{i=1}^r k_i = n, \text{ т.е. из 3)}$$

следует 4). А справедливость 4) означает, что объединение базисов собственных подпространств - базис из собственных векторов преобразования  $\varphi$ . Теорема доказана.

**Утверждение 4.** Если  $\varphi$  диагонализируемо, то  $L = \text{Im } \varphi \oplus \text{Ker } \varphi$ .

Доказательство. Собственные базисные векторы можно занумеровать так, что

$h_1, \dots, h_r$  отвечают ненулевым собственным значениям, остальные  $h_{r+1}, \dots, h_n$ , тогда

$$\langle h_1, \dots, h_r \rangle = \text{Im } \varphi, \langle h_{r+1}, \dots, h_n \rangle = \text{Ker } \varphi.$$

Покажем два применения приведения матриц линейных преобразований к диагональному виду.

**Применение 1.** Решение систем линейных уравнений  $AX = b, |A| \neq 0$ .

Матрицу  $A$  можно воспринимать как матрицу некоторого линейного преобразования  $\varphi$ . Допустим, что  $A$ , как матрица этого преобразования,

приводится к диагональному виду. Это значит, что  $\exists S: A' = S^{-1}AS$  ( $S$  - матрица

перехода к собственному базису) – диагональная матрица. Сделаем в системе замену  $X = SY$ , система примет вид  $ASY = b \Leftrightarrow (S^{-1}AS)Y = S^{-1}b = b'$ . Система

привелась к виду  $\begin{cases} \lambda_1 y_1 = b'_1 \\ \dots\dots\dots \\ \lambda_n y_n = b'_n \end{cases}, Y = \begin{pmatrix} b'_1 / \lambda_1 \\ \vdots \\ b'_n / \lambda_n \end{pmatrix}, X = S^{-1}Y.$

*Применение 2.* Пусть  $A$  – квадратная матрица порядка  $n$ , и

$\exists S: A' = S^{-1}AS = \begin{pmatrix} \lambda_1 & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & \lambda_n \end{pmatrix}$  диагональная матрица. Пусть требуется возвести  $A$

в натуральную степень  $m$ . Имеем

$$A = SA'S^{-1} \Rightarrow A^2 = (SA'S^{-1})(SA'S^{-1}) = S(A')^2 S^{-1}, \dots,$$

$$A^m = S \begin{pmatrix} \lambda_1^m & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & \lambda_n^m \end{pmatrix} S^{-1},$$

по индукции.

Что делать, если матрица не приводится к диагональному виду, обсудим в следующем параграфе.



**Лекция 9 (7 апреля 2020) Билинейные и квадратичные функции. Приведение квадратичных форм к каноническому виду.**

**Определение 1.** Пусть  $L$  – линейное пространство над полем  $K$  (достаточно считать, что поле скаляров –  $R$  – действительные числа). Функция двух векторных переменных  $b(x, y) : L \times L \rightarrow K$  называется *билинейной функцией*, если она линейна по каждому аргументу, то есть:

$$(1) b(\alpha_1 x_1 + \alpha_2 x_2, y) = \alpha_1 b(x_1, y) + \alpha_2 b(x_2, y),$$

$$(2) b(x, \beta_1 y_1 + \beta_2 y_2) = \beta_1 b(x, y_1) + \beta_2 b(x, y_2) \text{ для любых векторов } x, x_1, x_2, y, y_1, y_2 \in L \text{ и любых скаляров } \alpha_1, \alpha_2, \beta_1, \beta_2 \in K.$$

Скалярное произведение геометрических векторов – самый наглядный пример билинейной функции.

Прежде чем перейти к рассмотрению билинейных функций в координатах, приведем примеры функций, заданных без координат.

Пример 1. Пусть  $L = R[a, b]$  - линейное пространство функций, интегрируемых по Риману на отрезке  $[a, b]$ , для любых функций  $f(x), g(x) \in L$  интеграл от произведения

$$I(f, g) = \int_a^b f(x)g(x)dx \text{ является билинейной функцией на } L.$$

Пример 2. На пространстве  $L = M_n(R)$  действительных матриц порядка  $n$  рассмотрим две функции для любых матриц  $X, Y \in M_n(R)$  а)  $b_1(X, Y) = \text{tr}(XY)$  - след произведения;

б)  $b_2(X, Y) = \text{tr}(X^T \cdot Y)$ . Билинейность этих функций следует из линейности функции следа  $\text{tr} X = x_{11} + \dots + x_{nn}$  и свойств действий над матрицами.

Пусть  $L$  имеет размерность  $n$ ,  $e = \|e_1, e_2, \dots, e_n\|$  - базис в  $L$ . Обозначим

$$b_{ij} = b(e_i, e_j) (1 \leq i, j \leq n).$$

**Определение 2.** Матрицу  $B = (b_{ij}) = B_e$  называют *матрицей билинейной функции*  $b(x, y)$  в базисе  $e = \|e_1, e_2, \dots, e_n\|$ .

**Координатная запись билинейной функции.**

Пусть  $x = \sum_{i=1}^n x_i e_i, y = \sum_{j=1}^n y_j e_j$ , тогда

$$b(x, y) = b\left(\sum_{i=1}^n x_i e_i, \sum_{j=1}^n y_j e_j\right) = \sum_{i,j=1}^n x_i y_j b(e_i, e_j) = \sum_{i,j=1}^n x_i b_{ij} y_j = X^T B Y \quad (3),$$

где  $B = (b_{ij})$ ,  $X = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ ,  $Y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$ , а  $X^T = (x_1 \dots x_n)$ .

**Определение 3.** Запись билинейной функции в виде многочлена (3) называют билинейной формой. (По традиции, термин «билинейная форма» используется и для билинейной функции, не записанной в координатах.)

**Утверждение 1.** (Изменение матрицы билинейной функции при замене базиса). Пусть  $e = (e_1, \dots, e_n)$  и  $e' = (e'_1, \dots, e'_n)$  – два базиса пространства  $L$ ,  $S$  – матрица перехода от базиса  $e$  к базису  $e'$ ,  $B, B'$  – матрицы билинейной формы  $b$  в базисах  $e, e'$  соответственно.

$$\text{Тогда } B' = S^T B S. \quad (4)$$

Доказательство. Мы знаем, что  $X = S X'$ ,  $Y = S Y'$  ( $\det S \neq 0$ ), где  $X', Y'$  – столбцы координат векторов  $x, y$  в новом базисе. Подставим эти выражения в (3):

$$X^T B Y = (S X')^T B (S Y') = (X')^T (S^T B S) Y', \text{ для любых } X', Y' \in R^n, \text{ следовательно, } B' = S^T B S$$

(чтобы доказать совпадение матриц, нужно подставлять в равенство  $(X')^T (S^T B S) Y' = (X')^T B' Y'$  координаты всех пар  $e'_i, e'_j : E_i^T B E_j = b_{ij}$ ), чтд.

**Следствие** из формулы (4): 1) ранг матрицы  $B$  и 2) знак ее определителя (если он не равен 0) не зависят от выбора базиса.

**Определение 4.** Билинейная форма  $b(x, y)$  называется *симметрической*, если  $\forall x, y \in L, b(x, y) = b(y, x)$ , и *кососимметрической*, если  $\forall x, y \in L, b(x, y) = -b(y, x)$ .

**Утверждение 2.** Матрица *симметрической* билинейной формы в любом базисе является симметрической, т.е.  $B^T = B$ , а *кососимметрической* билинейной формы – кососимметрической:  $B^T = -B$ . Это очевидно.

**Утверждение 3.** Любая билинейная функция  $b(x, y)$  единственным образом представляется в виде суммы симметрической и кососимметрической функций.

Доказательство. Будем искать разложение  $b(x, y) = b_+(x, y) + b_-(x, y)$  (1), где  $b_+(x, y) = b_+(y, x)$ ,  $b_-(x, y) = -b_-(y, x)$ . Тогда  $b(y, x) = b_+(x, y) - b_-(x, y)$  (2). Сложив равенства (1) и (2), получим  $b_+(x, y) = \frac{b(x, y) + b(y, x)}{2}$ ,  $b_-(x, y) = \frac{b(x, y) - b(y, x)}{2}$ .

Замечание. Этому разложению соответствует разложение любой квадратной матрицы в сумму симметрической и кососимметрической:  $B = \frac{B + B^T}{2} + \frac{B - B^T}{2}$ .

**Определение 5.** Квадратичной функцией (формой), порожденной билинейной формой  $b(x, y)$ , называется функция  $k(x) = b(x, x)$ ,  $\forall x \in L$ , если  $\exists x \in L : k(x) \neq 0$ .

Отметим, что существует бесконечно много билинейных функций, порождающих одну и ту же квадратичную функцию, поскольку из

$$b(x, y) = b_+(x, y) + b_-(x, y) \Rightarrow b_-(x, x) \equiv 0, \quad b(x, x) = b_+(x, x).$$

**Утверждение 4.** Для любой квадратичной функции  $k(x)$  существует единственная симметрическая билинейная форма  $b(x, y)$  такая, что  $k(x) = b(x, x), \forall x \in L$ .

Доказательство. Имеем

$$k(x) = b(x + y, x + y) = b(x, x) + b(y, y) + 2b(x, y) = k(x) + k(y) + 2b(x, y) \Rightarrow$$

$$b(x, y) = \frac{k(x + y) - k(x) - k(y)}{2}, \text{ чтд.}$$

Матрицей квадратичной формы называют матрицу породившей ее симметрической билинейной формы. Рассмотрим *координатную запись квадратичной формы*. Пусть

$$x = \sum_{i=1}^n x_i e_i, \text{ тогда}$$

$$b(x, x) = b\left(\sum_{i=1}^n x_i e_i, \sum_{j=1}^n x_j e_j\right) = \sum_{i,j=1}^n x_i x_j b(e_i, e_j) = \sum_{i,j=1}^n x_i b_{ij} x_j = X^T B X \quad (5), \text{ где}$$

$$B = (b_{ij}), \quad X = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \quad Y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}, \text{ а } X^T = (x_1 \dots x_n).$$

С учетом симметричности коэффициентов квадратичной формы, ее можно записать в виде

$$k(x) = b_{11}x_1^2 + \dots + b_{nn}x_n^2 + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} b_{ij}x_i x_j.$$

Далее будем рассматривать только вещественные квадратичные формы (до этого только нужно было, чтобы характеристика поля  $K$  не равнялась 2, чтобы можно было делить на 2).

**Определение 6.** Квадратичная форма вида  $k(x) = \sum_{i=1}^n \alpha_i x_i^2$  называется *диагональной*.

Она называется *канонической*, если  $\alpha_i \in \{1, -1, 0\}$ . Более детально,

$$k(x) = \sum_{i=1}^p x_i^2 - \sum_{i=p+1}^{p+q} x_i^2. \text{ Числа } p \text{ и } q \text{ называются } \textit{положительным} \text{ и } \textit{отрицательным}$$

индексами инерции квадратичной формы.

**Лемма.** Общее число ненулевых коэффициентов диагональной (или канонической) квадратичной формы равно рангу её матрицы.

В самом деле, матрица диагональной квадратичной формы  $k(x) = \sum_{i=1}^r \alpha_i x_i^2$  ( $r \leq n$ ) равна

$$B = \begin{pmatrix} \alpha_1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \ddots & \dots & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \alpha_r & \dots & 0 \\ \dots & \dots & 0 & \ddots & 0 \\ 0 & \dots & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix} \quad (\alpha_1 \dots \alpha_r \neq 0) \Rightarrow \text{rg} B = r.$$

**Теорема 1.** (О приведении квадратичной формы к каноническому виду) Для любой квадратичной формы  $k(x) = b_{11}x_1^2 + \dots + b_{nn}x_n^2 + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} b_{ij}x_i x_j$  существует такая

невырожденная замена переменных  $X = SY$  ( $\det S \neq 0$ ), что в новых переменных она

принимает канонический вид  $k = \sum_{i=1}^p y_i^2 - \sum_{i=p+1}^{p+q} y_i^2$ .

**Теорема 2** (о единственности – закон инерции). Если  $X = TZ$  ( $\det T \neq 0$ ) – другая замена переменных, приводящая квадратичную форму  $k(x)$  к каноническому виду

$k = \sum_{i=1}^s z_i^2 - \sum_{i=s+1}^{s+t} z_i^2$ , то  $p = s, q = t$ , причем  $p + q = \text{rg} B$ .

Заметим, что равенство  $p + q = \text{rg} B$  следует из сохранения ранга матрицы  $B$  при замене базиса.

**Доказательство теоремы 1 – алгоритм Лагранжа выделения полных квадратов.**

- 1) Допустим, что  $\exists i: b_{ii} \neq 0$ , при необходимости перенумеровав переменные, можем считать, что  $b_{11} \neq 0$ . Тогда выделим в квадратичной форме все одночлены, содержащие  $x_1$ , и дополним это выражение до квадрата:

$$\begin{aligned} k(x) &= b_{11}x_1^2 + 2 \sum_{j=2}^n b_{1j}x_1x_j + \left( \sum_{i=2}^n b_{ii}x_i^2 + 2 \sum_{2 \leq i < j \leq n} b_{ij}x_ix_j \right) = \\ &= b_{11} \left( x_1 + \sum_{j=2}^n \frac{b_{1j}}{b_{11}}x_j \right)^2 + \left( \sum_{i=2}^n b_{ii}x_i^2 + 2 \sum_{2 \leq i < j \leq n} b_{ij}x_ix_j - \left( \sum_{j=2}^n \frac{b_{1j}}{b_{11}}x_j \right)^2 \right) = b_{11} \left( x_1 + \sum_{j=2}^n \frac{b_{1j}}{b_{11}}x_j \right)^2 + k_1(x_2, \dots, x_n) \end{aligned}$$

Тогда сделаем замену  $z_1 = \left( x_1 + \sum_{j=2}^n \frac{b_{1j}}{b_{11}}x_j \right)$ ,  $z_2 = x_2, \dots, z_n = x_n$ .

Квадратичная форма  $k_1(x_2, \dots, x_n)$  не зависит от  $x_1$ , и к ней можно применить тот же метод, в результате получится квадратичная форма

$$\sum_{i=1}^r \alpha_i z_i^2 \quad (\alpha_1 = b_{11}, \alpha_1 \alpha_2 \dots \alpha_r \neq 0, r = \text{rg} B).$$

Остается сделать замену  $y_i = \sqrt{|\alpha_i|} z_i, i = 1, \dots, r; y_k = z_k, k = r + 1, \dots, n$

- 2) Препятствие к выделению квадратов может возникнуть, если  $a_{ii} = 0, \forall i = 1, \dots, n$ . Так как

$k(x) \neq 0$ , то  $\exists i, j: b_{ij} \neq 0$ . Перенумеровав при необходимости переменные, можем добиться, чтобы  $b_{12} \neq 0$ . Тогда сделаем подготовительную замену

$x_1 = x'_1 - x'_2, x_2 = x'_1 + x'_2, x_j = x'_j (j \geq 3)$ . и  $k(x') = 2b_{12}(x'^2_1 - x'^2_2) + k'(x')$ , где в  $k'(x')$  нет  $x'^2_1$ . Далее можно продолжать, как в п. 1).  $\square$

(Замечание. Вместо параметров  $p$  и  $q$ , введенных выше, нередко рассматривают величины  $r=p+q$  – ранг  $B$  и  $\sigma = p - q$  – сигнатуру.)

**Примечание.** Вместо дополнения до квадратов, можно упрощать матрицу квадратичной формы, имитируя алгоритм Гаусса, только обязательно делать согласованные преобразования столбцов и строк, в соответствии с формулой  $B' = S^T B S$ .

**Доказательство теоремы 2.** Пусть в базисе  $e_1, \dots, e_p; e_{p+1}, \dots, e_{p+q}, \dots, e_n$  квадратичная форма имеет вид  $k = \sum_{i=1}^p y_i^2 - \sum_{i=p+1}^{p+q} y_i^2$ , а в базисе  $f_1, \dots, f_s; f_{s+1}, \dots, f_{s+t}, \dots, f_n$  она имеет вид

$$k = \sum_{i=1}^s z_i^2 - \sum_{i=s+1}^{s+t} z_i^2. \text{ Во-первых, } p+q = s+t = \text{rg} B, \text{ так как ранг матрицы квадратичной}$$

формы не изменяется при замене базиса.

Предположим, что утверждение теоремы неверно и, скажем,  $t > q$ , тогда  $s < p$ . Рассмотрим подпространства

$L_1 = \langle e_1, \dots, e_p \rangle, L_2 = \langle f_{s+1}, \dots, f_n \rangle$ : ясно, что  $k|_{L_1} > 0, k|_{L_2} \leq 0$  (последние записи обозначают ограничения функции  $k$  на  $L_1, L_2$  соответственно). При этом

$$n \geq \dim(L_1 + L_2) = \dim(L_1) + \dim(L_2) - \dim(L_1 \cap L_2) \text{ и}$$

$$\dim(L_1) + \dim(L_2) = p + (n - s) = n + (p - s) > n, \text{ следовательно,}$$

$$n \geq \dim(L_1 + L_2) = \dim(L_1) + \dim(L_2) - \dim(L_1 \cap L_2) > n - \dim(L_1 \cap L_2) \Rightarrow L_1 \cap L_2 \neq 0 \Rightarrow$$

$$\exists a \in L_1 \cap L_2, a \neq 0, k(a) > 0, k(a) \leq 0$$

противоречие.

Теперь предположим, что  $s > p$ , тогда, как и выше,  $\langle e_{p+1}, \dots, e_n \rangle \cap \langle f_1, \dots, f_s \rangle \neq 0$  – снова противоречие. Таким образом,  $s = p$  и, значит,  $t = q$ , что и требовалось доказать.

## Лекция 10. (14 апреля 20) Положительно определенные квадратичные формы. Критерий Сильвестра.

**Определение.** Квадратичная функция  $k(x)$  на линейном пространстве  $L$  называется положительно определенной, если  $\forall x \in L, x \neq 0, k(x) > 0$  (краткое обозначение этого свойства:  $k > 0$ );

отрицательно определенной, если  $\forall x \in L, x \neq 0, k(x) < 0$  (краткое обозначение:  $k < 0$ );

неотрицательно определенной, если  $\forall x \in L, k(x) \geq 0$  (краткое обозначение:  $k \geq 0$ );

неположительно определенной, если  $\forall x \in L, k(x) \leq 0$  (краткое обозначение:  $k \leq 0$ );

неопределенной, если  $\exists x \in L: k(x) > 0, \exists y \in L: k(y) < 0$  (краткое обозначение:  $k \succ 0$ ).

Пусть в некотором базисе квадратичная функция записана в виде квадратичной формы

$$k(x) = b_{11}x_1^2 + \dots + b_{nn}x_n^2 + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} b_{ij}x_i x_j \quad (1)$$

с матрицей  $B = (b_{ij}) = B^T$

**Лемма.** Квадратичная форма тогда и только тогда является положительно определенной, когда она приводится к диагональному виду

$$\sum_{i=1}^n \alpha_i z_i^2, \alpha_i > 0, i = 1, \dots, n \quad (2)$$

$\Leftrightarrow$

к каноническому виду  $k(y) = \sum_{i=1}^n y_i^2$ . (3)

(Замечание. От вида (2) к каноническому виду (3) можно перейти в результате замены

$$y_i = \sqrt{\alpha_i} z_i, i = 1, \dots, n).$$

Доказательство леммы. То, что диагональная форма со всеми положительными коэффициентами

или каноническая форма  $k(y) = \sum_{i=1}^n y_i^2$  является положительно определенной, ясно.

Обратно, допустим, что данная положительно определенная квадратичная форма  $k(x)$  имеет

канонический вид  $k = \sum_{i=1}^p y_i^2 - \sum_{i=p+1}^{p+q} y_i^2$ . Если, вопреки доказываемому,  $p < n \Rightarrow k(0, \dots, 0, 1) \leq 0$ , что

противоречит положительной определенности.  $\square$

Примечание. Критерии всех случаев знака квадратичной формы в терминах инвариантов  $p, q$  таковы:

$$k > 0 \Leftrightarrow p = n, q = 0; \quad k < 0 \Leftrightarrow p = 0, q = n; \quad k \geq 0 \Leftrightarrow p = r, q = 0; \quad k \leq 0 \Leftrightarrow p = 0, q = r;$$

$$k \succ 0 \Leftrightarrow p > 0, q > 0).$$

В то же время желательно уметь исследовать знакоопределенность квадратичной формы непосредственно по её матрице, без приведения к каноническому виду.

**Теорема (Критерий Сильвестра).**

Для положительной определенности квадратичной формы  $k(x)$  в  $R^n$  необходимо и достаточно, чтобы все главные миноры её матрицы  $B$ , имеющие вид

$$\Delta_m = \det \begin{vmatrix} b_{11} & b_{12} & \dots & b_{1m} \\ b_{21} & b_{22} & \dots & b_{2m} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ b_{m1} & b_{m2} & \dots & b_{mm} \end{vmatrix}, \quad m = 1, \dots, n \quad (b_{ij} = b_{ji}, \quad \forall i, j),$$

были положительными.

### Доказательство критерия Сильвестра.

#### Достаточность.

Дано, что все главные миноры матрицы квадратичной формы положительны, надо доказать, что она является положительно определенной.

Воспользуемся методом математической индукции и леммой.

Для  $n = 1$  достаточность очевидна.

Допустим, что  $n > 1$  и из положительности главных миноров матрицы квадратичной формы порядка до  $n - 1$  включительно следует возможность приведения квадратичной

формы от  $n - 1$  переменных  $x_1, \dots, x_{n-1}$  к виду  $k(x) = \sum_{i=1}^{n-1} x_i^2$ .

Покажем, что в этом случае достаточность будет иметь место и для квадратичной формы, зависящей от  $n$  переменных.

В выражении для квадратичной формы, зависящей от  $n$  переменных  $x_1, \dots, x_{n-1}, x_n$ , выделим слагаемые, содержащие  $x_n$ :

$$k(x) = \sum_{j=1}^{n-1} \sum_{i=1}^{n-1} b_{ji} x_j x_i + 2 \sum_{j=1}^{n-1} b_{jn} x_j x_n + b_{nn} x_n^2.$$

Двойная сумма  $\sum_{j=1}^{n-1} \sum_{i=1}^{n-1} b_{ji} x_j x_i = k^*(x_1, \dots, x_{n-1})$  в правой части этого равенства есть квадратичная

форма  $k^*(x)$ , зависящая от  $n - 1$  переменных, причем её матрица – подматрица порядка  $n - 1$  матрицы формы  $k(x)$ , расположенная в левом верхнем углу, так что главные миноры её матрицы совпадают с главными минорами матрицы  $k(x)$  до порядка  $n - 1$  включительно, которые, по условию, положительны. Отсюда следует, по предположению индукции, что квадратичная форма  $k^*(x)$  положительно определенная и для неё существует невырожденная замена переменных

$$x_j = \sum_{i=1}^{n-1} \sigma_{ji} y_i; \quad j = 1, \dots, n - 1,$$

приводящая её к каноническому виду:  $k^*(x) = \sum_{i=1}^{n-1} y_i^2$ .

Запишем квадратичную форму  $k(x)$  в новых переменных ( $x_n$  пока не заменяли):

$$k = \sum_{i=1}^{n-1} y_i^2 + 2 \sum_{i=1}^{n-1} b'_{in} y_i x_n + b_{nn} x_n^2$$

и выделим полные квадраты по  $y_1, \dots, y_{n-1}$ :

$$k = \sum_{i=1}^{n-1} (y_i^2 + 2b'_{in}y_i x_n + b'^2_{in}x_n^2) + (b''_{nn} - \sum_{i=1}^{n-1} b'^2_{in})x_n^2 = \sum_{i=1}^{n-1} z_i^2 + b''_{nn}x_n^2,$$

где  $b''_{nn} = b_{nn} - \sum_{i=1}^{n-1} b'^2_{in}$ ;  $z_i = y_i + b'_{in}x_n$ ;  $i = 1, \dots, n-1$ .

В матричном виде эту замену переменных можно записать как

$$\begin{pmatrix} z_1 \\ z_2 \\ \dots \\ z_{n-1} \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 & b'_{1,n} \\ 0 & 1 & \dots & 0 & b'_{2,n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & 1 & b'_{n-1,n} \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \dots \\ y_{n-1} \\ x_n \end{pmatrix}$$

и поскольку определитель ее матрицы отличен от нуля, то эта замена невырожденная.

Наконец, вспомним, что определитель матрицы квадратичной формы сохраняет знак при замене базиса. Определитель матрицы В квадратичной функции в исходном базисе положительный, поскольку этот определитель является главным минором порядка  $n$ . Но из выражения для  $k(x)$  в конечном базисе мы получаем, что определитель матрицы квадратичной формы  $k$  равен  $b''_{nn}$ . Поэтому  $b''_{nn} > 0$  и можно ввести переменную  $z_n = \sqrt{b''_{nn}}x_n$ , в результате чего получаем канонический вид квадратичной формы

$$k = \sum_{i=1}^n z_i^2.$$

Следовательно, квадратичная функция  $k(x)$  положительно определена.

Достаточность доказана.

### **Необходимость.**

Дано, что квадратичная функция положительно определена, и надо доказать положительность главных миноров ее матрицы. Снова применим индукцию по числу переменных  $n$ .

Для  $n = 1$  это ясно.

Пусть  $n > 1$  и для форм от меньшего числа переменных утверждение теоремы верно.

Поскольку квадратичная форма  $k^*(x)$  из доказательства достаточности также является положительно определенной (ее значения – это значения  $k(x)$  при  $x_n = 0$ ), то по предположению индукции ее главные миноры, совпадающие с главными минорами матрицы В до порядка  $n-1$ , положительны. А определитель самой матрицы В, который является главным минором порядка  $n$ , положителен, поскольку  $k(x)$  приводится к каноническому виду  $k = \sum_{i=1}^n z_i^2$ , и определитель

матрицы полученной при этом квадратичной формы равен 1 и имеет такой же знак, как и определитель матрицы В.

Теорема полностью доказана.  $\square$

**Следствие.** (Критерий отрицательной определенности). Для отрицательной определенности квадратичной формы  $k(x)$  в  $R^n$  необходимо и достаточно, чтобы все главные миноры её матрицы В имели чередующиеся знаки, начиная с минуса, т.е.  $(-1)^m \Delta_m > 0, m = 1, \dots, n$ .

**Доказательство.** Рассмотрим квадратичную форму  $-k(x) > 0$  с матрицей  $B' = -B = (-b_{ij})$ : для нее, по критерию Сильвестра,



$$\Delta'_m = \det \begin{vmatrix} -b_{11} & -b_{12} & \dots & -b_{1m} \\ -b_{21} & -b_{22} & \dots & -b_{2m} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ -b_{m1} & -b_{m2} & \dots & -b_{mm} \end{vmatrix} = (-1)^m \Delta_m > 0, \quad m = 1, \dots, n, \quad \text{ч.т.д.}$$

**Примечание.** Знакоопределенность квадратичной формы понадобится для проверки достаточного условия экстремума функции нескольких переменных. А именно, пусть функция  $f(x) = f(x_1, \dots, x_n)$  имеет в окрестности точки  $x_0 = (x_1^{(0)}, \dots, x_n^{(0)})$  частные производные второго порядка по всем переменным. Если  $x_0 = (x_1^{(0)}, \dots, x_n^{(0)})$  - точка локального экстремума для  $f(x)$ , то все ее частные производные первого порядка равны нулю в этой точке. Далее можно рассмотреть квадратичную форму второго дифференциала в этой точке:

$$d^2 f(x_0) = \sum_{i,j=1}^n \frac{\partial^2 f(x_0)}{\partial x_i \partial x_j} dx_i dx_j. \text{ Если она является положительно определенной, то } f(x) \text{ имеет в точке}$$

$x_0$  локальный минимум, а если отрицательно определенной, то локальный максимум. Чаще всего

применяют критерий Сильвестра к матрице  $\left\| \frac{\partial^2 f(x_0)}{\partial x_i \partial x_j} \right\|$  из вторых частных производных в этой

точке.

## Лекция 10а. (14 апреля 2020) ЕВКЛИДОВО ПРОСТРАНСТВО

### Определение и основные свойства

В произвольном линейном пространстве отсутствуют понятия “длины”, “расстояния”, “величины угла” и других метрических величин. Однако их использование становится возможным, если в линейном пространстве дополнительно ввести специальную, определяемую ниже операцию.

**Определение 1.** Вещественное линейное пространство  $E$  называется *евклидовым пространством*, если каждой упорядоченной паре элементов  $x$  и  $y$  из  $E$  поставлено в соответствие вещественное число  $(x, y)$ , называемое *скалярным произведением*, так, что выполнены аксиомы:

- 1°.  $\forall x, y \in E, (x, y) = (y, x)$ ;
- 2°.  $\forall x, y \in E, \lambda \in R, (\lambda x, y) = \lambda(x, y)$ ;
- 3°.  $\forall x_1, x_2, y \in E, (x_1 + x_2, y) = (x_1, y) + (x_2, y)$ ;
- 4°.  $\forall x \in E, x \neq o, (x, x) > 0$ .

Кроме того, геометры традиционно требуют, чтобы  $E$  было конечномерным. Но для приложений в теории функций, где функциональные пространства бесконечномерные, большинство нижеследующих результатов остается в силе.

**Замечание:** Аксиомы 1°–4° в совокупности означают, что скалярное произведение есть *билинейная* (что следует из 2° и 3°) и *симметричная* (п. 1°) функция, которая, кроме того, порождает *положительно определенную квадратичную* (п. 4°) функцию. Любая билинейная функция, обладающая данными свойствами, может быть принята за скалярное произведение.

Пример. Пространство  $n$ -мерных столбцов  $x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$  со скалярным произведением,

определяемым по формуле  $(x, y) = \sum_{i=1}^n x_i y_i$ ,  $(x, y) = \sum_{i=1}^n \xi_i \eta_i$ , есть евклидово пространство.

**Определение 2.** Пусть  $E$  – евклидово пространство. Назовем

- 1°. *Длиной* (или *нормой*) вектора  $x$  число  $|x| = \sqrt{(x, x)}$ ;
- 2°. *Расстоянием* между элементами  $x$  и  $y$  число  $\rho(x, y) = |x - y|$ .

**Теорема 1.** (Неравенство Коши-Буняковского). Для любых  $x, y \in E$  имеет место неравенство  $|(x, y)| \leq |x||y|$ . Неравенство Коши-Буняковского превращается в равенство тогда и только тогда, когда векторы  $x$  и  $y$  линейно зависимы.

*Доказательство.* Рассмотрим функцию  $f(t) = |tx - y|^2 : \forall t \in R, f(t) \geq 0$ . Но

$$f(t) = (tx - y, tx - y) = t^2(x, x) - 2t(x, y) + (y, y) = t^2|x|^2 - 2t(x, y) + |y|^2.$$

Этот квадратный трехчлен неотрицателен для любого  $t$  тогда и только тогда, когда его дискриминант меньше или равен 0, то есть

$$t^2|x|^2 - 2t(x, y) + |y|^2 \geq 0 \Leftrightarrow \frac{D}{4} = (x, y)^2 - |x|^2|y|^2 \leq 0 \Leftrightarrow |(x, y)| \leq |x||y|.$$

Пусть теперь  $|(x, y)| = |x||y|$ . Если  $x = 0$ , то векторы линейно зависимы. Если  $x \neq 0$  то дискриминант квадратного трехчлена  $f(t)$  равен 0, значит, он имеет единственный корень, т.е.

$$\exists t_0 : f(t_0) = |t_0 x - y|^2 = 0 \Rightarrow y = t_0 x, \text{ в силу аксиомы } 4^\circ. \text{ Теорема доказана.}$$

**Следствие.** Для любых  $x, y \in E$  имеет место неравенство треугольника  $|x + y| \leq |x| + |y|$ . Равенство выполняется только если  $x, y$  сонаправлены.

*Доказательство.*  $|x+y|^2 = (x+y, x+y) = |x|^2 + 2(x, y) + |y|^2 \leq |x|^2 + 2|x||y| + |y|^2 = (|x|+|y|)^2$ , по неравенству Коши-Буняковского. Следовательно,  $|x+y| \leq |x|+|y|$ . Равенство означает, что  $(x, y) = |x||y|$ ,  $x = o$  или  $y = \lambda x$ ,  $(x, \lambda x) = \lambda(x, x) = |\lambda||x|^2 \Rightarrow \lambda > 0$ .

Неравенство Коши-Буняковского позволяет ввести понятие угла между ненулевыми векторами.

**Определение 3.** Скажем, что угол между  $x$  и  $y$  равен  $\alpha$  ( $\alpha \in [0; \pi]$ ), где  $\cos \alpha = \frac{(x, y)}{|x||y|}$ .

Определение корректно, так как  $\left| \frac{(x, y)}{|x||y|} \right| \leq 1$ . Итак,  $\alpha = \arccos \frac{(x, y)}{|x||y|}$ .

Векторы  $x$  и  $y$  называются *ортгогональными*,  $(x \perp y)$  если  $(x, y) = 0$ . (Допускается, что хотя бы один из векторов равен 0).

**Определение 4.** Совокупность векторов  $a_1, \dots, a_m$  евклидова пространства  $E$  называется ортгогональной системой векторов, если  $(a_i, a_j) = 0$ ,  $\forall i, j (i \neq j)$ .

**Утверждение 1.** Ортгогональная система ненулевых векторов линейно независима.

*Доказательство.* Допустим, что  $\sum_{i=1}^m \lambda_i a_i = o$ . Умножим это равенство скалярно на

$$a_j (1 \leq j \leq m): \sum_{i=1}^m \lambda_i (a_i, a_j) = \lambda_j (a_j, a_j) = 0 \Rightarrow \lambda_j = 0, \text{ ч.т.д.}$$

Отсюда следует, что если  $m = n = \dim E$ , то  $a_1, \dots, a_m$  - базис в  $E$ .

**Определение 5.** В  $n$ -мерном евклидовом пространстве  $E$  базис  $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$  называется ортгогональным, если  $(e_i, e_j) = 0$ ,  $\forall i \neq j$ , и ортонормированным, если  $(e_i, e_j) = \delta_{ij}$ ,  $\forall i, j (1 \leq i, j \leq n)$ .

Разложение любого вектора по ортонормированному базису имеет вид  $x = \sum_{i=1}^n (x, e_i) e_i$ .

**Теорема 2.** Во евклидовом пространстве  $E$  существует ортонормированный базис.

*Доказательство.* Пусть  $\dim E = n$  и  $a_1, \dots, a_n$  некоторый базис в  $E$ . Построим из них ортгогональный базис  $b_1, \dots, b_n$ .

Последовательное построение этих векторов называется алгоритмом, или процессом ортгогонализации Грама-Шмидта. Этот процесс подчиняется, помимо ортгогоальности, требованию, чтобы  $\forall k = 1, \dots, n, \langle a_1, \dots, a_k \rangle = \langle b_1, \dots, b_k \rangle$

1) Выберем  $b_1 = a_1$ . Вектор  $b_2$  будем искать в виде  $b_2 = a_2 - \alpha b_1$ , где  $\alpha$  - некоторый коэффициент.

По требованию ортгогоальности,

$$(b_1, b_2) = 0, (b_1, a_2 - \alpha b_1) = (b_1, a_2) - \alpha(b_1, b_1) = 0 \Rightarrow \alpha = \frac{(b_1, a_2)}{(b_1, b_1)}, b_2 = a_2 - \frac{(b_1, a_2)}{(b_1, b_1)} b_1. \text{ (Из вектора}$$

$a_2$  вычитается его ортгогоальная проекция на  $b_1$ !).

Заметим, что  $b_2 \neq o$ , т.к. в противном случае оказалось бы, что  $a_2 - \alpha a_1 = 0$ , т.е. базисные векторы линейно зависимы.

2) Шаг алгоритма. Пусть  $k > 1$  и допустим, что попарно ортгогоальные векторы  $b_1, \dots, b_{k-1}$  уже построены. Будем искать  $b_k$  в виде

$$b_k = a_k - \sum_{i=1}^{k-1} \alpha_i^{(k)} b_i \perp b_1, \dots, b_{k-1} \Rightarrow (b_k, b_j) = (a_k, b_j) - \sum_{i=1}^{k-1} \alpha_i^{(k)} (b_i, b_j) = (a_k, b_j) - \alpha_j^{(k)} (b_j, b_j) = 0,$$

$\alpha_j^{(k)} = \frac{(a_k, b_j)}{(b_j, b_j)}$ . Итак,  $b_k = a_k - \sum_{i=1}^{k-1} b_k = a_k - \sum_{i=1}^{k-1} \frac{(a_k, b_i)}{(b_i, b_i)} b_i$ . Как и выше,  $b_k \neq 0$ , так как противное означало бы, что равна нулю нетривиальная линейная комбинация  $a_1, \dots, a_k$  (поскольку  $b_1, \dots, b_{k-1}$  - линейные комбинации векторов  $a_1, \dots, a_{k-1}$ ), вопреки условию.

Процесс ортогонализации продолжается до  $k=n$ .

3) Чтобы получить искомым ортонормированный базис, надо нормировать векторы  $b_1, \dots, b_n$ , т.е.

взять  $c_k = \frac{b_k}{|b_k|}$ ,  $k=1, \dots, n$ . Ч.т.д.

**Координатная запись скалярного произведения.**

Пусть в  $E$  дан базис  $e = \{e_1, \dots, e_n\}$ , в нем  $x = \sum_{i=1}^n x_i e_i$ ,  $y = \sum_{j=1}^n y_j e_j$ , тогда (как и для любой билинейной функции)

$$(x, y) = \left( \sum_{i=1}^n x_i e_i, \sum_{j=1}^n y_j e_j \right) = \sum_{i,j=1}^n x_i y_j (e_i, e_j) = \sum_{i,j=1}^n x_i g_{ij} y_j = X^T G Y, \text{ где } G = G_e = (g_{ij}), X = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix},$$

$$Y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}, \text{ а } X^T = (x_1 \dots x_n).$$

**Определение 6.** Матрица  $G_e = \|(e_i, e_j)\|$  называется матрицей Грама базиса  $e$ .

Особенно просто записывается скалярное произведение в ортонормированном базисе: тогда

$$G_e = E, (x, y) = \sum_{i=1}^n x_i y_i.$$

Выясним, какой может быть матрица перехода между ортонормированными базисами.

**Утверждение 2.** Пусть  $S$  – матрица перехода от базиса  $e = \{e_1, \dots, e_n\}$  к базису  $e' = \{e'_1, \dots, e'_n\}$ .

- 1) Если оба базиса ортонормированные, то матрица  $S$  ортогональная, т.е.  $S^{-1} = S^T$ .
- 2) Если  $e = \{e_1, \dots, e_n\}$  ортонормированный базис и матрица  $S$  ортогональная, то  $e' = eS$  - ортонормированный базис.

*Доказательство.* 1) Вычислим произведение

$$S^T S := C, c_{ij} = \sum_{k=1}^n s_{ik}^T s_{kj} = \sum_{k=1}^n s_{ki} s_{kj} = (e'_i, e'_j), \text{ по определению матрицы перехода и поскольку}$$

базис  $e = \{e_1, \dots, e_n\}$  ортонормированный. Но так как базис  $e' = \{e'_1, \dots, e'_n\}$  тоже

ортонормированный, то  $(e'_i, e'_j) = \delta_{ij} \Rightarrow S^T S = E \Rightarrow S^T = S^{-1}$ .

- 2) Так как матрица  $S$  ортогональная, то  $S^T S = E$ . Но, как было замечено при доказательстве п. 1), в ортонормированном базисе  $e$  произведение  $i$ -й и  $j$ -й строк матрицы  $S$  равно скалярному произведению  $(e'_i, e'_j) \Rightarrow (e'_i, e'_j) = \delta_{ij}$ , т.е. базис

$e' = \{e'_1, \dots, e'_n\}$  ортонормированный. Ч.т.д.

*Замечание.* Из доказанного следует, что матрица, обратная к ортогональной, также ортогональна, т.к. она является матрицей обратного перехода между ортонормированными базисами.



## Лекция 11. Ортогональное дополнение.

### Ортогональная проекция вектора на подпространство евклидова пространства. Расстояние и угол между вектором и подпространством.

Все события будут разворачиваться в евклидовом пространстве  $E$ .

**Определение 1.** Пусть  $L \subset E$  - непустое подмножество. Ортогональным дополнением к  $L$  в  $E$  называется подмножество  $L^\perp = \{y \in E : (x, y) = 0, \forall x \in L\}$ . (1)

Так, если  $L$  – прямая в трехмерном векторном евклидовом пространстве, то ортогональным дополнением к  $L$  будет плоскость, перпендикулярная этой прямой.

**Лемма 1.** (а)  $L^\perp$  – линейное подпространство в  $E$ ;  
(б) Если  $L$  содержит нулевой вектор  $o$ , то  $L \cap L^\perp = o$ .

*Доказательство.* (а) Если  $(x, y) = 0, \forall x \in L$ , то  $\forall \lambda \in R, (x, \lambda y) = \lambda(x, y) = 0, \forall x \in L \Rightarrow \lambda y \in L^\perp$ .  
Пусть также  $(x, y_1) = 0, (x, y_2) = 0, \forall x \in L \Rightarrow (x, y_1 + y_2) = (x, y_1) + (x, y_2) = 0 \Rightarrow y_1 + y_2 \in L^\perp$ .

(б) Если вектор  $c$  принадлежит одновременно  $L$  и  $L^\perp$ , то  $(c, c) = 0$ . Из определения скалярного произведения следует, что  $c = o$ , что и утверждалось. Ч.т.д.

Выясним, как искать ортогональное дополнение к подпространству. Пусть  $L$  – подпространство в  $E$  размерности  $m$ ,  $L = \langle a_1, \dots, a_m \rangle$ .

**Лемма 2.** Вектор  $y \in L^\perp \Leftrightarrow (a_i, y) = 0, \forall i = 1, \dots, m$ . (2)

Это утверждение напоминает признак перпендикулярности прямой и плоскости из школьной стереометрии.

*Доказательство.* Если  $y \in L^\perp$ , то  $(x, y) = 0, \forall x \in L$ , в частности,  $(a_i, y) = 0, \forall i = 1, \dots, m$ .

Обратно, допустим, что  $(a_i, y) = 0, \forall i = 1, \dots, m$ , тогда для любого вектора

$$x \in L, x = \sum_{i=1}^m x_i a_i, (x, y) = \sum_{i=1}^m x_i (a_i, y) = 0. \text{ Ч.т.д.}$$

Условия леммы 2 дают систему уравнений (2) для нахождения ортогонального дополнения, если известны координаты векторов  $a_1, \dots, a_m$  в некотором базисе  $e = \{e_1, \dots, e_n\}$ . Если базис ортонормированный, то матрицу  $A$  этой системы составляют строки координат векторов, линейной оболочкой которых является подпространство  $L$ . Таким образом, чтобы найти базис в  $L^\perp$ , нужно найти фундаментальную систему решений системы уравнений  $AX=0$  (2).

В случае, когда  $L$  дано не как линейная оболочка, а как множество векторов, координаты которых в ортонормированном базисе удовлетворяют однородной системе уравнений  $BX = 0$ , причем строки матрицы  $B$  линейно независимы, то эти строки дают базис ортогонального дополнения  $L^\perp$ , поскольку любое уравнение  $b_{i1}x_1 + \dots + b_{in}x_n = 0$  можно интерпретировать как скалярное произведение векторов  $b_i = (b_{i1}, \dots, b_{in})^T$  и  $x = (x_1, \dots, x_n)^T$ , равное нулю.

Последние два абзаца дают способы решения нескольких задач из задания (и экзаменационных билетов) на ортогональные дополнения.

**Следствие** из леммы 2.  $\dim L + \dim L^\perp = n = \dim E$ .

В самом деле, размерность  $L^\perp$  равна количеству базисных решений системы (2), а оно равно  $n - \text{rg} A = n - \dim L$ .

Прежде чем перейти к основному результату нашей темы, укажем некоторые свойства операции построения ортогонального дополнения.

**Лемма 3.** Для подпространств  $L, L_1, L_2 \subset E$  справедливы равенства:

$$1) (L^\perp)^\perp = L; 2) (L_1 + L_2)^\perp = L_1^\perp \cap L_2^\perp; 3) (L_1 \cap L_2)^\perp = L_1^\perp + L_2^\perp. \text{ (без доказательства)}$$

%Доказательство. 1)  $z \in (L^\perp)^\perp \Leftrightarrow (z, y) = 0, \forall y \in L^\perp$ , т.е.  $(L^\perp)^\perp \subseteq L$ . Но  $\dim(L^\perp)^\perp = n - \dim L^\perp = n - (n - \dim L) = \dim L \Rightarrow (L^\perp)^\perp = L$ , ч.т.д.

2) Пусть

$$z \in L_1^\perp \cap L_2^\perp; \forall x = x_1 + x_2 \in L_1 + L_2, (x_1 + x_2, z) = (x_1, z) + (x_2, z) = 0 \Rightarrow$$

$$z \in (L_1 + L_2)^\perp \Rightarrow L_1^\perp \cap L_2^\perp \subseteq (L_1 + L_2)^\perp.$$

$$\text{Но } \dim(L_1 + L_2)^\perp = n - \dim(L_1 + L_2) = n - (\dim L_1 + \dim L_2 - \dim(L_1 \cap L_2)) = \\ = (n - \dim L_1) + (n - \dim L_2) - (n - \dim(L_1 \cap L_2)) = \dim L_1^\perp + \dim L_2^\perp - \dim(L_1 \cap L_2)^\perp$$

%

**Теорема.**  $E = L \oplus L^\perp$ .

*Любой вектор  $x \in E$  можно единственным образом представить в виде  $x = y + z$ , где  $y \in L, z \in L^\perp$ .*

Вектор  $y$  называется **ортогональной проекцией** вектора  $x$  на подпространство  $L$ , а вектор  $z$  называется **ортогональной составляющей** вектора  $x$  относительно подпространства  $L$ . Также применимы обозначения  $y = x_\parallel, z = x_\perp$ , так что  $x = x_\parallel + x_\perp$ .

Доказательство теоремы. Согласно лемме 1(б),  $L \cap L^\perp = 0$ , а по следствию из леммы 2,  $\dim L + \dim L^\perp = n = \dim E$ . По критерию прямой суммы, это и означает, что  $E = L \oplus L^\perp$ . Таким образом, любой вектор  $x$  из  $E$  единственным образом представляется в виде  $x = y + z$ , где  $y \in L, z \in L^\perp$ . Теорема доказана.

**Следствие.** Верна «теорема Пифагора»: если  $x = y + z, y \in L, z \in L^\perp$ , то  $|x|^2 = |y|^2 + |z|^2$ .

Действительно,  $|x|^2 = (y + z, y + z) = (y, y) + 2(y, z) + (z, z) = |y|^2 + |z|^2$ , так как  $(y, z) = 0$ .

Укажем способы разложения вектора в сумму ортогональной проекции и ортогональной составляющей.

1 способ. Пусть  $L$  – линейная оболочка базисных векторов  $a_1, \dots, a_m: L = \langle a_1, \dots, a_m \rangle$ . (1) Дополнить  $a_1, \dots, a_m$  до базиса в  $E$  векторами  $a_{m+1}, \dots, a_n$ ; (2) Ортогонализировать и нормировать базис  $a_1, \dots, a_n$ , получить ортонормированный базис  $b_1, \dots, b_n$ , при этом  $b_1, \dots, b_m$  – онб в  $L$ , а  $b_{m+1}, \dots, b_n$  – онб в  $L^\perp$ .

$$\text{Теперь } y = \sum_{i=1}^m (x, b_i) b_i, z = \sum_{j=m+1}^n (x, b_j) b_j = x - y.$$

2 способ – без ортогонализации и поиска базиса в  $L^\perp$ . Разложение искать в виде

$$x = y + z = \sum_{i=1}^m \alpha_i a_i + z, (x, a_j) = (y, a_j) + (z, a_j) = \sum_{i=1}^m \alpha_i (a_i, a_j) + 0,$$

Система уравнений  $\sum_{i=1}^m \alpha_i (a_i, a_j) = (x, a_j), j = 1, \dots, m$  для нахождения  $\alpha_i$  имеет единственное

решение, так как ее основная матрица  $G_a = (a_i, a_j)$  есть матрица Грама базиса  $a$  и потому

$$\text{невыврожденна. Теперь } y = \sum_{i=1}^m \alpha_i a_i, z = x - y.$$

**Определение 2.** Углом между вектором  $x$  и подпространством  $L$  называется наибольший среди углов между векторами  $x$  и  $v \in L$ .

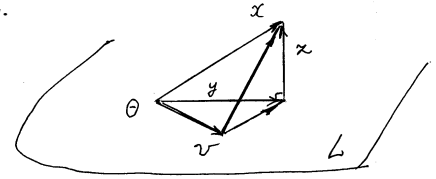
**Определение 3.** Расстоянием от вектора  $x$  до подпространства  $L$  называется наименьшая из длин разностей  $x - v, v \in L$ . Стандартное обозначение:  $\rho(x, L)$ .

**Утверждение 4.** 1. Угол между вектором  $x$  и подпространством  $L$  равен углу между  $x$  и его ортогональной проекцией на  $L$ .

2. Расстояние от вектора  $x$  до подпространства  $L$  равно длине его ортогональной составляющей  $z$  относительно  $L$ .

Доказательство.

Покажем, что для данного вектора  $x \in E$ , среди векторов  $x - v, v \in L$ , наименьшую длину имеет  $z = x - y$  — ортогональная составляющая вектора  $x$  относительно  $L$ .



Запишем  $x - v = (x - y) + (y - v) = z + (y - v), y, v \in L$  (см. чертёж).

По следствию,  $|x - v|^2 = |z|^2 + |y - v|^2 \geq |z|^2$ , причем минимальное значение  $|z|^2$  достигается, если

$$|y - v|^2 = 0 \Rightarrow v = y, z \in L^\perp. \text{ Поэтому } \cos \angle(x; v) = \frac{|(x, v)|}{|x||v|} \geq \frac{|y|}{|x|} = \cos \angle(x; y).$$

**Пример.** В евклидовом пространстве  $R^4$  (со стандартным скалярным произведением) дано подпространство  $L = \langle a_1 = (1, 1, 1, 1)^T, a_2 = (1, 2, 2, -1)^T \rangle$ . Разложить вектор  $x = (4, -1, -3, 4)^T$  на сумму ортогональной проекции на  $L$  и ортогональной составляющей. Найти расстояние от вектора  $x$  до  $L$  и угол  $\varphi$  между  $x$  и  $L$ .

Решение. (2-й способ). Разложение  $x$  будем искать в виде  $x = \alpha_1 a_1 + \alpha_2 a_2 + z, (a_1, z) = (a_2, z) = 0$ .

Умножим желаемое равенство скалярно сначала на  $a_1$ , потом на  $a_2$ :

$$(x, a_1) = \alpha_1 (a_1, a_1) + \alpha_2 (a_2, a_1) + (z, a_1) = \alpha_1 (a_1, a_1) + \alpha_2 (a_2, a_1),$$

$$(x, a_2) = \alpha_1 (a_1, a_2) + \alpha_2 (a_2, a_2) + (z, a_2) = \alpha_1 (a_1, a_2) + \alpha_2 (a_2, a_2). \text{ Для нахождения } \alpha_1, \alpha_2 \text{ получим}$$

$$\text{систему уравнений } \begin{cases} \alpha_1 (a_1, a_1) + \alpha_2 (a_2, a_1) = (x, a_1) \\ \alpha_1 (a_1, a_2) + \alpha_2 (a_2, a_2) = (x, a_2) \end{cases}. \text{ В нашей задаче}$$

$$(a_1, a_1) = 4, (a_1, a_2) = (a_2, a_1) = 4, (a_2, a_2) = 10, (x, a_1) = 4, (x, a_2) = -8, \text{ так что } \begin{cases} 4\alpha_1 + 4\alpha_2 = 4 \\ 4\alpha_1 + 10\alpha_2 = -8 \end{cases} \Leftrightarrow,$$

$$\alpha_1 = 3, \alpha_2 = -2, y = 3a_1 - 2a_2 = (3, 3, 3, 3)^T - (2, 4, 4, -2)^T = (1, -1, -1, 5)^T,$$

$$z = x - y = (4, -1, -3, 4)^T - (1, -1, -1, 5)^T = (3, 0, -2, -1)^T. \text{ Значит, } \rho(x, L) = \sqrt{9 + 4 + 1} = \sqrt{13},$$

$$\cos \angle(x, L) = \frac{|y|}{|x|} = \frac{\sqrt{1+1+1+25}}{\sqrt{16+1+9+16}} = \frac{\sqrt{28}}{\sqrt{42}} = \sqrt{\frac{2}{3}}, \text{ . Итак, } \varphi = \arccos\left(\frac{\sqrt{6}}{3}\right).$$

Если подпространство задано не как линейная оболочка, а системой однородных линейных уравнений, надо сначала найти в нем базис, а затем решать, как выше.



## Лекция 12. Линейные преобразования евклидовых пространств

Наличие в линейном (вещественном) пространстве создает определенную специфику при рассмотрении линейных преобразований. Дадим определение трёх типов линейных преобразований.

Пусть  $E$  – евклидово пространство,  $\varphi: E \rightarrow E$  – линейное преобразование.

### 1. Сопряженные преобразования.

Определение 1. Линейное преобразование  $\varphi^*: E \rightarrow E$  называется сопряженным к  $\varphi$ , если для любых векторов  $x, y \in E$ :  $(\varphi(x), y) = (x, \varphi^*(y))$ . (1)

Мотив такого определения будет объяснен чуть ниже.

Прежде всего выясним, как найти матрицу сопряженного преобразования, зная матрицу  $A_{\varphi, e} = A_\varphi$  данного преобразования в некотором базисе  $e$  и матрицу Грама  $G = G_e$ . Запишем равенство (1) в координатах:

$$(\varphi(x), y) = (A_\varphi X)^T G Y = X^T (A_\varphi^T G) Y = (x, \varphi^*(y)) = X^T G (A_{\varphi^*} Y) = X^T (G A_{\varphi^*}) Y, \forall X, Y \in \mathbb{R}^n.$$

$$\text{Короче, } X^T (A_\varphi^T G) Y = X^T (G A_{\varphi^*}) Y, \forall X, Y \in \mathbb{R}^n \quad (*).$$

Отсюда (как и для билинейных форм, беря в качестве  $X, Y$  любые пары единичных столбцов) получаем:  $A_\varphi^T G = G A_{\varphi^*}$ ,  $A_{\varphi^*} = G^{-1} A_\varphi^T G$  (\*\*). В ортонормированном базисе условие (\*\*) выглядит особенно просто:  $A_{\varphi^*} = A_\varphi^T$ . В частности, доказано

Утверждение 1. Любое линейное преобразование  $\varphi: E \rightarrow E$  имеет единственное сопряженное.

Установим основные взаимоотношения между преобразованиями и их сопряженными.

Теорема 1. Пусть  $\varphi, \psi: E \rightarrow E$  – линейные преобразования. Тогда

- 1)  $(\varphi^*)^* = \varphi$ ;
- 2)  $(\varphi\psi)^* = \psi^* \varphi^*$ ;
- 3) Если  $U$  – инвариантное подпространство:  $\varphi(U) \subseteq U$ , то  $\varphi^*(U^\perp) \subseteq U^\perp$ ;
- 4)  $\text{Im } \varphi = (\text{Ker } \varphi^*)^\perp$ ;
- 5)  $\text{Ker } \varphi = (\text{Im } \varphi^*)^\perp$ .

Доказательство. 1), 2) докажем в ортонормированном базисе.

$$A_{\varphi^*} = A_\varphi^T \Rightarrow A_{(\varphi^*)^*} = (A_{\varphi^*})^T = A_\varphi \text{ и } A_{(\varphi\psi)^*} = (A_{\varphi\psi})^T = A_\psi^T A_\varphi^T = A_{\psi^*} A_{\varphi^*}.$$

3) Пусть  $x \in U, y \in U^\perp \Rightarrow (x, \varphi^*(y)) = (\varphi(x), y) = 0$ , т.к.  $\varphi(x) \in U$ .

4) Если

$$z \in \text{Im } \varphi \Rightarrow \exists x \in E: z = \varphi(x) \Rightarrow \forall y \in \text{Ker } \varphi^*, (z, y) = (\varphi(x), y) = (x, \varphi^*(y)) = 0 \Rightarrow z \in (\text{Ker } \varphi^*)^\perp.$$

Таким образом,  $\text{Im } \varphi \subseteq (\text{Ker } \varphi^*)^\perp$ . Чтобы доказать равенство, сравним размерности этих подпространств:  $\dim \text{Im } \varphi = \text{rg } A_\varphi$ ,  $\text{Ker } \varphi^* = \{Y: A_\varphi^T Y = 0\} = n - \text{rg } A_\varphi^T = n - \text{rg } A_\varphi \Rightarrow \dim(\text{Ker } \varphi^*)^\perp = \text{rg } A_\varphi$ , что и требовалось.

5) равносильно 4):  $\text{Im } \varphi = (\text{Ker } \varphi^*)^\perp \Leftrightarrow (\text{Im } \varphi)^\perp = \text{Ker } \varphi^*$ . Заменяя здесь  $\varphi$  на  $\varphi^*$  и  $\varphi^*$  на  $\varphi = (\varphi^*)^*$ , получаем требуемое.

Замечание 1. Равенство пункта 4 дает геометрическую интерпретацию и новое доказательство (правда, для систем с квадратной матрицей) теоремы Фредгольма.

Замечание 2. В общем случае сопряженное преобразование – это преобразование сопряженного пространства  $E^*$ . А именно,  $\varphi^*: E \rightarrow E$  определяется равенством

$$\varphi^*(f)(x) := f(\varphi(x)), \forall f \in E^*, x \in E. \text{ Но скалярное произведение позволяет отождествить } E \text{ и } E^*.$$

Для  $x = \sum_{i=1}^n x_i e_i$ ,  $f(x) = \sum_{i=1}^n a_i x_i = (a, x)$ , если базис ортонормированный, то  $f \leftrightarrow a = (a_1, \dots, a_n)$ .

## 2. Самосопряженные преобразования евклидовых пространств, свойства их собственных значений и собственных векторов

Определение 2. Линейное преобразование  $\varphi: E \rightarrow E$  евклидова пространства  $E$  называется самосопряженным, если  $\varphi^* = \varphi$ , т.е.  $\forall x, y \in E: (\varphi(x), y) = (x, \varphi(y))$ .

Пусть  $\varphi$  – самосопряженное преобразование евклидова пространства  $E$ . Из теоремы 1 следуют

**Утв.1.** Если  $U$  – подпространство в  $E$ , инвариантное относительно  $\varphi$  (короче,  $\varphi$  – инвариантное подпространство) (т.е.  $\forall x \in U \Rightarrow \varphi(x) \in U$ ), то ортогональное дополнение  $U^\perp$  также  $\varphi$  – инвариантно.

**Утв. 2.** В ортонормированном базисе матрица  $A$  самосопряженного преобразования  $\varphi$  является симметрической:  $A^T = A$ .

**Замечание.** Ограничение самосопряженного преобразования на инвариантное подпространство является самосопряженным, если на подпространстве рассматривать скалярное произведение, заданное во всем пространстве.

**Утв.3.** Собственные векторы самосопряженного преобразования  $\varphi$ , отвечающие различным собственным значениям, ортогональны.

Доказательство. Если  $\varphi(x_1) = \lambda_1 x_1, \varphi(x_2) = \lambda_2 x_2, x_1 \neq 0, x_2 \neq 0, \lambda_1 \neq \lambda_2 \Rightarrow (\varphi(x_1), x_2) = (x_1, \varphi(x_2))$ ,  
 $\lambda_1(x_1, x_2) = \lambda_2(x_1, x_2) \Rightarrow (\lambda_1 - \lambda_2)(x_1, x_2) = 0, \lambda_1 \neq \lambda_2 \Rightarrow (x_1, x_2) = 0$  □

В доказательстве свойства собственных значений понадобится

**Лемма.** Любое линейное преобразование конечномерного действительного линейного пространства  $L$  обладает одномерным или двумерным инвариантным подпространством  $U$ .

Доказательство. Если  $\exists \lambda \in \mathbb{R}: \varphi(x) = \lambda x, x \neq 0 \Rightarrow U = \langle x \rangle$ . Если все характеристические корни мнимые, пусть  $\lambda_1 = \alpha + i\beta, \beta \neq 0$  один из них, тогда  $\bar{\lambda} = \alpha - i\beta$  также является характеристическим корнем, т.к.  $\det(A_\varphi - \lambda E)$  многочлен с действительными коэффициентами.

Рассмотрим  $\varphi$  как линейное преобразование пространства  $\mathbb{C}^n$  по формуле

$$\varphi(Z) = A_\varphi Z, \forall Z = (z_1, \dots, z_n)^T, \text{ в таком случае}$$

$$\exists Z_1 = (z_1, \dots, z_n)^T = X_1 + iY_1 \neq 0 (X_1, Y_1 \in \mathbb{R}^n)_1 : A_\varphi Z_1 = \lambda_1 Z_1 \Leftrightarrow$$

$$A_\varphi (X_1 + iY_1) = (\alpha + i\beta)(X_1 + iY_1) = (\alpha X_1 - \beta Y_1) + i(\beta X_1 + \alpha Y_1) \Leftrightarrow$$

$$A_\varphi X_1 = \alpha X_1 - \beta Y_1, A_\varphi Y_1 = \beta X_1 + \alpha Y_1$$

Это показывает, что  $U = \langle X_1, Y_1 \rangle$  – двумерное инвариантное подпространство. □

**Утверждение 4.** Все характеристические корни ( корни характеристического уравнения) самосопряженного преобразования (или симметрической матрицы) действительные.

**Доказательство** проводится индукцией по  $n = \dim E$ .

Случай  $n = 1$  очевиден. При  $n = 2$  в ортонормированном базисе

$$\det(A - \lambda E) = \begin{vmatrix} a_{11} - \lambda & a_{12} \\ a_{12} & a_{22} - \lambda \end{vmatrix} = \lambda^2 - (a_{11} + a_{22})\lambda + a_{11}a_{22} - a_{12}^2 = 0. \text{ Дискриминант этого}$$

уравнения  $D = (a_{11} - a_{22})^2 + 4a_{12}^2 \geq 0$ , следовательно,  $\lambda_{1,2} \in \mathbb{R}$ .

При  $n > 2$  сделаем индуктивное предположение о том, что у любой симметрической матрицы порядка  $< n$  все характеристические корни действительные. Допустим, что хотя бы один характеристический корень матрицы  $A$  мнимый. Согласно лемме, существует двумерное инвариантное подпространство  $U$ . По утверждению 1,  $U^\perp$  также инвариантно.

В ортонормированном базисе, составленном из базисов подпространств  $U$  и  $U^\perp$ , матрица преобразования имеет блочный вид  $A' = \begin{pmatrix} A_1 & 0 \\ 0 & A_2 \end{pmatrix}$ , где  $A_1$  - симметрическая матрица 2 порядка,  $A_2$  - симметрическая матрица порядка  $n-2$ ,  $\det(A - \lambda E) = \det \begin{pmatrix} A_1 - \lambda E & 0 \\ 0 & A_2 - \lambda E \end{pmatrix} = |A_1 - \lambda E| \cdot |A_2 - \lambda E|$ . По предположению индукции, уравнение  $|A_2 - \lambda E| = 0$  имеет все действительные корни, следовательно (с учетом случая 2), уравнение  $|A - \lambda E| = 0$  - тоже - противоречие, следовательно, утверждение 4 верно для всех  $n$ .  $\square$

**Теорема 2.** Для любого самосопряженного преобразования существует ортонормированный базис из его собственных векторов. Матрица преобразования в

этом базисе диагональна:  $\begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & 0 \\ 0 & \ddots & 0 \\ 0 & 0 & \lambda_n \end{pmatrix}$ , где  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  - собственные значения матрицы

этого преобразования.

**Доказательство** теоремы 2 - индукция по  $n$ .

При  $n = 1$  доказывать нечего. При  $n > 1$  пусть  $\lambda_1$  - какой-либо характеристический корень (действительный, по теореме 1),  $h_1$  соответствующий собственный вектор (можно сразу взять  $|h_1| = 1$ ) и  $U = \langle h_1 \rangle$  - одномерное инвариантное подпространство.

Согласно утв.1,  $U^\perp$  инвариантно размерности  $n-1$ , и для ограничения преобразования на  $U^\perp$ , по предположению индукции, существует ортонормированный базис  $h_2, \dots, h_n$  из собственных векторов. Тогда  $h_1; h_2, \dots, h_n$  - искомый базис.

$\square$  **Пример.** В некотором о.н.б. в  $\mathbb{R}^3$  линейное преобразование  $\varphi$  задано матрицей

$$A = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 1 \\ -1 & 2 & -1 \\ 1 & -1 & 2 \end{pmatrix}. \text{ Найти для } \varphi \text{ ортонормированный базис из собственных векторов и}$$

записать в нем матрицу преобразования.

□

$$|A - \lambda E| = \det \begin{pmatrix} 2-\lambda & -1 & 1 \\ -1 & 2-\lambda & -1 \\ 1 & -1 & 2-\lambda \end{pmatrix} = \begin{vmatrix} 1-\lambda & 1-\lambda & 0 \\ -1 & 2-\lambda & -1 \\ 0 & 1-\lambda & 1-\lambda \end{vmatrix} =$$

$$(1-\lambda)^2 \begin{vmatrix} 1 & 1 & 0 \\ -1 & 2-\lambda & -1 \\ 0 & 1 & 1 \end{vmatrix} = (1-\lambda)^2 \begin{vmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 3-\lambda \end{vmatrix} = (1-\lambda)^2(4-\lambda) = 0$$

Собственные векторы:  $\lambda_{1,2} = 1$ ,  $A - E = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 1 \\ -1 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & 1 \end{pmatrix}$ . Система уравнений для

собственных векторов:  $x_1 - x_2 + x_3 = 0$ , так что имеются два линейно независимых собственных вектора. Можно взять  $h_1 = (1, 1, 0)^T$ . Вторым линейно независимым собственным вектором ищем ортогональный к  $h_1$ , т.е. как решение системы

$$\begin{cases} x_1 - x_2 + x_3 = 0 \\ x_1 + x_2 = 0 \end{cases}. \text{ Например, } x_1 = 1, x_2 = -1, x_3 = x_2 - x_1 = -2, \text{ т.е. } h_2 = (1, -1, -2)^T.$$

Собственный вектор для  $\lambda_3 = 4$ , по утв. 2, ортогонален к  $h_1, h_2$ , так что в трехмерном пространстве он единственный, с точностью до множителя, вектор из  $\langle h_1, h_2 \rangle^\perp$ .

Читая уравнение  $x_1 - x_2 + x_3 = 0$  как скалярное произведение  $((x_1, x_2, x_3), (1, -1, 1)) = 0$ , без вычислений находим  $h_3 = (1, -1, 1)^T$ . (Разумеется, можно было решить характеристическую систему уравнений для  $\lambda_3 = 4$  и получить то же самое.)

Окончательно, нормируя, получаем

$$h'_1 = \left(\frac{1}{\sqrt{2}}, \frac{1}{\sqrt{2}}, 0\right), h'_2 = \left(\frac{1}{\sqrt{6}}, -\frac{1}{\sqrt{6}}, -\frac{2}{\sqrt{6}}\right), h'_3 = \left(\frac{1}{\sqrt{3}}, -\frac{1}{\sqrt{3}}, \frac{1}{\sqrt{3}}\right). \text{ В этом базисе } A' = \text{diag}(1, 1, 4). \square$$

Можно упомянуть 2 типичных примера самосопряженных преобразований.

Пусть  $E$  –  $n$ -мерное евклидово пространство,  $U$  – подпространство в  $E$ ,  $0 \neq U \neq V$ , тогда любой вектор  $x \in E$  единственным образом представляется в виде  $x = y + z, y \in U, z \in U^\perp$ .

**Пример 1.** Ортогональное проектирование  $V$  на  $U$ :  $P(x) := y$ . Проверка

самосопряженности:  $x_{1,2} = y_{1,2} + z_{1,2}, y_{1,2} \in U, z_{1,2} \in U^\perp \Rightarrow (P(x_1), x_2) = (y_1, y_2) = (x_1, P(x_2))$ . Ядром преобразования является  $U$ .

Собственные векторы:  $y \in U - \{0\}, \lambda_1 = 1; z \in U^\perp - \{0\}, \lambda_2 = 0$ . В о.н.б., составленном из базисов подпространств  $U, U, U^\perp$ , матрица преобразования равна  $\text{diag}(\underbrace{1, \dots, 1}_m, \underbrace{0, \dots, 0}_{n-m})$ ,

если  $\dim U = m$ .

**Пример 2.** Ортогональная симметрия (или зеркальное отражение)  $S$  пространства  $E$  относительно  $U$ :  $S(x) = y - z$ . Проверить самосопряженность можно аналогично.

Собственные векторы:  $y \in U - \{0\}, \lambda_1 = 1; z \in U^\perp - \{0\}, \lambda_2 = -1$ . В о.н.б., составленном из базисов подпространств  $U, U^\perp$ , матрица оператора равна  $\text{diag}(\underbrace{1, \dots, 1}_m, \underbrace{-1, \dots, -1}_{n-m})$ .

### Лекция 13. Линейные преобразования евклидовых пространств – продолжение

Прежде чем перейти к ортогональным преобразованиям, отметим, что верно обратное к основной теореме

**Утверждение.** Если линейное преобразование евклидова пространства имеет ортонормированный базис из собственных векторов, то оно самосопряженное.

В самом деле, если в ортонормированном базисе матрица линейного преобразования диагональная, то и симметричная, что гарантирует самосопряженность.

### 3. Ортогональные преобразования

Пусть  $E$  – евклидово пространство,  $\varphi: E \rightarrow E$  – линейное преобразование.

**Определение 1.** Линейное преобразование  $\varphi: E \rightarrow E$  называется сопряженным к  $\varphi$ , если для любых векторов  $x, y \in E$ :  $(\varphi(x), \varphi(y)) = (x, y)$  (1)

т.е. оно сохраняет скалярное произведение.

Достаточно было бы потребовать, что  $\varphi$  сохраняет длины векторов:

$$(\varphi(x+y), \varphi(x+y)) = (x+y, x+y) \Leftrightarrow$$

$$(\varphi(x), \varphi(x)) + 2(\varphi(x), \varphi(y)) + (\varphi(y), \varphi(y)) = (x, x) + 2(x, y) + (y, y) \Leftrightarrow (\varphi(x), \varphi(y)) = (x, y)$$

На основе ортогональных преобразований можно было бы строить всю евклидову геометрию.

**Утверждение 1.** Если  $\varphi$  ортогональное преобразование, то  $\varphi$  обратимо, и обратное также ортогональное, и  $\varphi^* = \varphi^{-1}$ .

**Доказательство.** По определению,

$$\forall x, y \in E: (\varphi(x), \varphi(y)) = (x, (\varphi^* \varphi)(y)) = (x, y)$$

$$\Rightarrow (x, (\varphi^* \varphi)(y) - y) = 0 \Rightarrow (\varphi^* \varphi)(y) - y \in E^\perp = 0$$

значит,  $\varphi^* \varphi = E = id$ , чтд.

Выведем условие ортогональности в матричном виде.

Запишем равенство (1) в координатах:

$$(\varphi(x), \varphi(y)) = (A_\varphi X)^T G (A_\varphi Y) = X^T (A_\varphi^T G A_\varphi) Y = (x, y) = X^T G Y, X, Y \in \mathbb{R}^n \Rightarrow$$

$$\Rightarrow A_\varphi^T G A_\varphi = G \quad (2). \quad \text{В ортонормированном базисе условие (2) выглядит особенно просто:}$$

$$A_\varphi^T A = E. \text{ Итак, доказано}$$

**Утверждение 2.** Линейное преобразование  $\varphi: E \rightarrow E$  ортогонально тогда и только тогда, когда в ортонормированном базисе его матрица ортогональна.

Установим основные свойства ортогональных преобразований.

**Теорема 1.** Пусть  $\varphi: E \rightarrow E$  – ортогональное преобразование. Тогда

- 1) Собственные значения векторы преобразования  $\varphi$  равны  $\pm 1$ , собственные векторы, отвечающие различным собственным значениям, ортогональны.;
- 2) Характеристические корни по модулю равны 1.
- 3) Если  $U$  – инвариантное подпространство:  $\varphi(U) \subseteq U$ , то  $\varphi(U^\perp) \subseteq U^\perp$  (отметим, что в обоих случаях имеет место равенство, т.к.  $\varphi$  обратимо).

**Доказательство.** 1) Пусть

$$\varphi(x_1) = \lambda_1 x_1, \varphi(x_2) = \lambda_2 x_2, x_1 \neq 0, x_2 \neq 0, \lambda_1 \neq \lambda_2 \Rightarrow (\varphi(x_1), \varphi(x_2)) = \lambda_1 \lambda_2 (x_1, x_2) = (x_1, x_2)$$

$$\Rightarrow (\lambda_1 \lambda_2 - 1)(x_1, x_2) = 0$$

$$\text{Но для } x_1 = x_2, (\varphi(x_1), \varphi(x_1)) = \lambda_1^2 (x_1, x_1) = (x_1, x_1) \Rightarrow (\lambda_1^2 - 1)(x_1, x_1) = 0 \Rightarrow \lambda_1^2 = 1$$

$$\text{Тогда } (\lambda_1 \lambda_2 - 1)(x_1, x_2) = 0, \lambda_1 \lambda_2 = -1 \Rightarrow (x_1, x_2) = 0$$

2) Применим тот же прием, как при доказательстве существования двумерного инвариантного пространства для линейного преобразования вещественного линейного пространства. Доказывать будем в матричном виде. Пусть в ортонормированном базисе преобразование  $\varphi$  имеет матрицу

$A_\varphi, A_\varphi^T A = E$ . Научим  $\varphi$  преобразовывать векторы пространства  $\mathbb{C}^n$  по формуле

$\varphi(Z) = A_\varphi Z, \forall Z = (z_1, \dots, z_n)^T$ . Кроме этого, введем в  $\mathbb{C}^n$  скалярное произведение по формуле

$(x, y) = \sum_{k=1}^n x_k \bar{y}_k, \forall x = (x_1, \dots, x_n)^T, y = (y_1, \dots, y_n)^T \in \mathbb{C}^n$ . (Вторые сомножители необходимо брать

комплексно сопряженные, чтобы обеспечить положительную определенность:

$(x, x) = \sum_{k=1}^n |x_k|^2 > 0$  if  $x \neq 0$ ). Благодаря тому, что матрица  $A_\varphi$  вещественная,  $\varphi$  по-прежнему

сохраняет скалярное произведение. Пусть  $\lambda = \alpha + i\beta, \beta \neq 0$ . В комплексном пространстве обязательно

$\exists Z = (z_1, \dots, z_n)^T \neq 0 : \varphi(Z) = A_\varphi Z = \lambda Z \Rightarrow (\varphi(Z), \varphi(Z)) = (\lambda Z, \lambda Z) = \lambda \bar{\lambda} (Z, Z) = (Z, Z) \Rightarrow |\lambda| = 1$ , чтд.

3) Пусть  $x \in U, y \in U^\perp \Rightarrow (x, \varphi(y)) = (\varphi(\varphi^{-1}(x)), \varphi(y)) = (\varphi^{-1}(x), y) = 0$ , т.к.  $\varphi^{-1}(x) \in U$ . Чтд.

Выведем теперь основную теорему об ортогональных преобразованиях. Её можно рассматривать как аналог основной теоремы о самосопряженных преобразованиях.

**Теорема 2.** Для любого ортогонального преобразования существует ортонормированный базис, в котором матрица преобразования имеет блочно-диагональный вид

$$A' = \begin{pmatrix} \Phi_1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \ddots & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \Phi_s & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & E_m & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & -E_r \end{pmatrix}, \Phi_j = \begin{pmatrix} \cos \alpha_j & -\sin \alpha_j \\ \sin \alpha_j & \cos \alpha_j \end{pmatrix}, j = 1, \dots, s, s, m, r \geq 0, 2s + m + r = n.$$

*Доказательство.* Обозначим через  $L_1, L_{-1}$  - собственные подпространства, отвечающие собственным значениям 1, -1 (если хотя бы одно из них ненулевое). Подпространство  $U = L_1 \oplus L_{-1}$  инвариантно, и  $V = U^\perp$  инвариантно. Ограничение  $\varphi|_U$  одновременно является самосопряженным, поэтому в  $U$  существует ортонормированный базис, в котором матрица  $\varphi|_U$  диагональна, и на диагонали стоят 1 и -1 (если они есть). На  $V$  ограничение  $\varphi|_V$  не имеет вещественных характеристических корней (в противном случае получилось бы  $U \cap V \neq 0$ ), и индукцией по  $s$  можно доказать, что  $V$  – прямая сумма попарно ортогональных двумерных

инвариантных подпространств:  $V = V_1 \oplus \dots \oplus V_s$ , и матрица  $A_{\varphi|_{V_j}} = \Phi_j = \begin{pmatrix} \cos \alpha_j & -\sin \alpha_j \\ \sin \alpha_j & \cos \alpha_j \end{pmatrix}$ , чтд.

Замечание. У ортогональной матрицы 2-го порядка второго рода  $\begin{pmatrix} \cos \alpha_j & \sin \alpha_j \\ -\sin \alpha_j & -\cos \alpha_j \end{pmatrix}$  собственные значения равны  $\pm 1$ , поэтому она не может встретиться среди  $\Phi_j, 1 \leq j \leq s$ .

Матрица вида  $\begin{pmatrix} \Phi_1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \ddots & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \Phi_s & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & E_m & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & -E_r \end{pmatrix}$  называется канонической для ортогонального

преобразования  $\varphi$ , соответствующий ортонормированный базис – каноническим.

Разберем численный пример.

**Пример.** Пусть линейное преобразование  $\varphi$  в ортонормированном базисе имеет матрицу

$$A = \begin{pmatrix} \frac{2}{3} & -\frac{1}{3} & \frac{2}{3} \\ \frac{2}{3} & \frac{2}{3} & -\frac{1}{3} \\ -\frac{1}{3} & \frac{2}{3} & \frac{2}{3} \end{pmatrix}. \text{ Привести матрицу к каноническому виду, найти канонический базис.}$$

**Решение.** Прежде всего, легко проверить, что матрица ортогональная.

Нам нужно найти подобную матрицу  $A' = S^{-1}AS = \begin{pmatrix} \cos \alpha & -\sin \alpha & 0 \\ \sin \alpha & \cos \alpha & 0 \\ 0 & 0 & \lambda \end{pmatrix}$ ,  $\lambda = \pm 1$  с ортогональной

матрицей перехода  $S$ . Следы матриц  $A, A'$  равны, так что

$$\text{tr} A' = 2 \cos \alpha + 1 = \text{tr} A = \frac{2}{3} + \frac{2}{3} + \frac{2}{3} = 2 \Rightarrow \cos \alpha = \frac{1}{2}, \cos \alpha = \pm \frac{\sqrt{3}}{2}.$$

Определители матриц также равны, поэтому  $\det A' = \lambda = \det A$ . Вычислим

$$\det A = \frac{1}{3^3} \begin{vmatrix} 2 & -1 & 2 \\ 2 & 2 & -1 \\ -1 & 2 & 2 \end{vmatrix} = \frac{(2)+2(1)}{(3)+2(1)} = \frac{1}{3^3} \begin{vmatrix} 2 & -1 & 2 \\ 6 & 0 & 3 \\ 3 & 0 & 6 \end{vmatrix} = \frac{1}{3^3} \begin{vmatrix} 6 & 3 \\ 3 & 6 \end{vmatrix} = 1 = \lambda.$$

Найдем собственный вектор для  $\lambda = 1$ :

$$A - E = \begin{pmatrix} -\frac{1}{3} & -\frac{1}{3} & \frac{2}{3} \\ \frac{2}{3} & -\frac{1}{3} & -\frac{1}{3} \\ -\frac{1}{3} & \frac{2}{3} & -\frac{1}{3} \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} -\frac{1}{3} & -\frac{1}{3} & \frac{2}{3} \\ \frac{2}{3} & -\frac{1}{3} & -\frac{1}{3} \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \sim ((2)-(1)) \begin{pmatrix} -\frac{1}{3} & -\frac{1}{3} & \frac{2}{3} \\ 1 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \sim$$

$$(3)+(1)+(2) \begin{pmatrix} -\frac{1}{3} & -\frac{1}{3} & \frac{2}{3} \\ 1 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 0 & -1 & 1 \\ 1 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} h_3 = (1, 1, 1)^T$$

с точностью до множителя.

Далее, наше преобразование представляет собой поворот на угол  $\alpha = \frac{\pi}{3}$  вокруг прямой  $U \parallel h_3$  в плоскости  $V \perp h_3$ , т.е. плоскости с уравнением  $x_1 + x_2 + x_3 = 0$  и

ортогональным базисом

$h_1 = (1, -1, 0)^T, h_2 = (1, 1, -2)^T$ . Чтобы определить

направление поворота, проверим, правый это базис или левый. Вычислим

$$\begin{vmatrix} 1 & -1 & 0 \\ 1 & 1 & -2 \\ 1 & 1 & 1 \end{vmatrix} = (I) + (II) \begin{vmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & -2 \\ 1 & 2 & 1 \end{vmatrix} > 0. \text{ Значит, базис правый. Теперь найдем образ первого вектора:}$$

$$\varphi(h_1) = \begin{pmatrix} \frac{2}{3} & -\frac{1}{3} & \frac{2}{3} \\ \frac{2}{3} & \frac{2}{3} & -\frac{1}{3} \\ -\frac{1}{3} & \frac{2}{3} & \frac{2}{3} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix} \text{ и скалярное произведение } (\varphi(h_1), h_2) = 3 > 0,$$

поворот против часовой стрелки,  $A' = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & -\frac{\sqrt{3}}{2} & 0 \\ \frac{\sqrt{3}}{2} & \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$  в базисе

$$h_1 = \frac{1}{\sqrt{2}}(1, -1, 0)^T, h_2 = \frac{1}{\sqrt{6}}(1, 1, -2)^T, h_3 = \frac{1}{\sqrt{3}}(1, 1, 1)^T.$$

#### 4. Произвольные линейные преобразования. Полярное разложение.

В этом параграфе мы будем предполагать, что преобразование  $\varphi$  невырожденно, т.е.  $\det A_\varphi \neq 0$ , и выведем теорему, обобщающую теорему 1 семестра о разложении аффинного преобразования в произведении ортогонального преобразования и двух сжатий к двум взаимно перпендикулярным прямым.

**Теорема.** Любое невырожденное линейное преобразование  $\varphi: E \rightarrow E$  евклидова пространства  $E$  может быть представлено в виде произведения  $\varphi = \kappa \cdot \gamma$ , где  $\kappa$  - ортогональное преобразование, а  $\gamma$  - самосопряженное преобразование с положительными собственными значениями. Такое разложение единственно.

(Замечание. Имеет место и разложение в другом порядке:  $\varphi = \gamma' \cdot \kappa'$ ,  $\gamma', \kappa'$  имеют аналогичный смысл.)

Мы будем доказывать в основном матричную формулировку теоремы:

**Для любой невырожденной вещественной матрицы  $A$  порядка  $n$  существуют единственные матрицы  $Q, C$  ( $Q^T = Q^{-1}, C^T = C, \lambda_i > 0$ ):  $A = Q \cdot C$ . (1)**

*Доказательство.*

Покажем, прежде всего, что все собственные значения самосопряженного преобразования

$\varphi^* \varphi$  положительны: пусть  $f$  – собственный вектор для  $\varphi^* \varphi$ ,

$(\varphi^* \varphi)(f) = \lambda f$  ( $f \neq 0$ )  $\Rightarrow ((\varphi^* \varphi)(f), f) = \lambda(f, f) = (\varphi(f), \varphi(f)) > 0 \Rightarrow \lambda > 0$ , поскольку  $\varphi(f) \neq 0$ , так как  $\varphi$  невырожденно.

Теперь будем искать разложение матрицы  $A = Q \cdot C$ ; транспонируем и перемножим:

$$A = Q \cdot C, A^T = C^T Q^T = C Q^{-1} \Rightarrow A^T A = C(Q^{-1} Q)C = C^2. \text{ Матрица } C^2 \text{ симметричная с}$$



положительными собственными значениями. Следовательно, для нее существует

ортогональная матрица  $S$ :  $S^{-1}C^2S = D = \begin{pmatrix} \lambda_1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & \lambda_n \end{pmatrix} (\lambda_i > 0, i = 1, \dots, n), \Rightarrow C^2 = SDS^{-1} = SDS^T$

Рассмотрим матрицу  $\Lambda = \sqrt{D} = \begin{pmatrix} \mu_1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & \mu_n \end{pmatrix} (\mu_i = \sqrt{\lambda_i} > 0, i = 1, \dots, n)$ , тогда

получим  $\Rightarrow C = S\Lambda S^{-1} = S\Lambda S^T$ . Осталось найти  $Q = AC^{-1}$ . Проверим, что матрица  $Q$  ортогональна:  $Q = AC^{-1}, Q^T = (C^{-1})^T A^T = C^{-1} A^T \Rightarrow Q^T \cdot Q = (C^{-1} A^T)(AC^{-1}) = C^{-1} C^2 C^{-1} = E$ , чтд.

Единственность. Допустим,  $A = Q \cdot C = \tilde{Q} \cdot \tilde{C}$ , тогда  $A^T A = C^2 = \tilde{C}^2$ . По построению,  $C, \tilde{C}$  имеют общий собственный базис и потому коммутируют, поэтому  $C^2 - \tilde{C}^2 = (C - \tilde{C})(C + \tilde{C}) = 0$ . Так как  $C, \tilde{C}$  имеют положительные собственные значения в общем базисе, то у  $C + \tilde{C}$  положительные собственные значения, значит,  $\exists (C + \tilde{C})^{-1}$  и потому  $C = \tilde{C} \Rightarrow Q = \tilde{Q}$ . Ч.т.д.

Запишем разложение  $A = Q \cdot C$  с учетом построения  $C$ :  $A = Q \cdot S\Lambda S^T = (Q \cdot S)\Lambda S^T = U\Lambda V^T$  (2), где  $U, V$  ортогональные матрицы,  $\Lambda$  - диагональная матрица с положительными диагональными элементами.

Разложение (2) называется **сингулярным разложением**.

**Лекция 14 (дополнительная)**  
**Теоремы о существовании инвариантных подпространств,**  
**Гамильтона-Кэли и Жордана**

**1. Теорема о существовании одномерного или двумерного инвариантного подпространства**

**Теорема.** Любое линейное преобразование конечномерного действительного линейного пространства  $L$  обладает одномерным или двумерным инвариантным подпространством  $U$ .

Доказательство. Если  $\exists \lambda \in \mathbb{R} : \varphi(x) = \lambda x, x \neq 0 \Rightarrow U = \langle x \rangle$ .

Если все характеристические корни мнимые, пусть  $\lambda_1 = \alpha + i\beta, \beta \neq 0$  один из них, тогда  $\bar{\lambda}_1 = \alpha - i\beta$  также является характеристическим корнем, т.к.

характеристический многочлен  $\chi_\varphi(\lambda) = \det(A_\varphi - \lambda E)$  - многочлен с

действительными коэффициентами. Значит, по теореме Безу,

$\chi_\varphi(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)(\lambda - \bar{\lambda}_1)f(\lambda) = (\lambda^2 - 2\alpha\lambda + \alpha^2 + \beta^2)f(\lambda)$ , где  $f(\lambda)$  - многочлен с действительными коэффициентами.

Рассмотрим  $\varphi$  как линейное преобразование пространства  $\mathbb{C}^n$  по формуле

$\varphi(Z) = A_\varphi Z, \forall Z = (z_1, \dots, z_n)^T$ . В комплексном пространстве любой комплексный

характеристический корень является собственным значением, следовательно,

$$\exists Z_1 = (z_1, \dots, z_n)^T = X_1 + iY_1 \neq 0 (X_1, Y \in \mathbb{R}^n) : A_\varphi Z_1 = \lambda_1 Z_1 \Leftrightarrow$$

$$A_\varphi(X_1 + iY_1) = (\alpha + i\beta)(X_1 + iY_1) = (\alpha X_1 - \beta Y_1) + i(\beta X_1 + \alpha Y_1) \Leftrightarrow$$

$$A_\varphi X_1 = \alpha X_1 - \beta Y_1, A_\varphi Y_1 = \beta X_1 + \alpha Y_1$$

Это показывает, что  $U = \langle X_1, Y_1 \rangle$  - инвариантное подпространство. Покажем, что оно двумерное. Допустим, что  $Y_1 = tX_1, X_1 \neq 0 \Rightarrow A_\varphi X_1 = \alpha X_1 - \beta Y_1 = (\alpha - \beta t)X_1$ , т.е.  $X_1$  - собственный вектор (с вещественным собственным значением) – противоречие.  $\square$

Второй способ доказательства для комплексного характеристического корня. Как выше, пусть  $\lambda_1 = \alpha + i\beta, \beta \neq 0$  - характеристический корень, тогда  $\bar{\lambda} = \alpha - i\beta$  также является характеристическим корнем, и

$\chi_\varphi(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)(\lambda - \bar{\lambda}_1)f(\lambda) = (\lambda^2 - 2\alpha\lambda + \alpha^2 + \beta^2)f(\lambda)$ , где  $f(\lambda)$  - многочлен с действительными коэффициентами. Обозначим

$g(\lambda) = \lambda^2 - 2\alpha\lambda + \alpha^2 + \beta^2 = \lambda^2 + p\lambda + q$ . Рассмотрим преобразование

$g(\varphi) = \varphi^2 + p\varphi + qE$  с матрицей

$$g(A) = A^2 + pA + qE = (A - \lambda E)(A - \bar{\lambda} E) \Rightarrow \det g(A) = |A - \lambda E| \cdot |A - \bar{\lambda} E| = 0. \text{ Таким}$$

образом,  $g(\varphi)$  - вырожденное преобразование, и подпространство

$U = \text{Ker } g(\varphi) \neq \{0\}$  - ненулевое инвариантное подпространство. Проверим

инвариантность: для любого

$$x \in U : g(\varphi)(x) = \varphi^2(x) + p\varphi(x) + qx = 0 \Rightarrow 0 = \varphi(\varphi^2(x) + p\varphi(x) + qx) =$$

$$= \varphi^2(\varphi(x)) + p\varphi(\varphi(x)) + q\varphi(x) \Rightarrow \varphi(x) \in U$$

Покажем, что для фиксированного вектора  $U' = \langle x, \varphi(x) \rangle$  - двумерное инвариантное подпространство. В самом деле,

$$\forall y = ax + b\varphi(x), a, b \in \mathbb{R},$$

$$\varphi(y) = a\varphi(x) + b\varphi^2(x) = a\varphi(x) + b(-qx - p\varphi(x)) = -bqx + (a - bp)\varphi(x),$$

т.е.  $U'$  инвариантно, и  $\dim U' \leq 2$ . Однако, если бы было

$\varphi(x) = \mu x, \mu \in \mathbb{R} \Rightarrow g(\varphi)(x) = g(\mu)x = 0 \Rightarrow g(\mu) = 0$  - противоречие, т.к.  $g(\lambda)$  не имеет

действительных корней. Итак,  $U'$  - искомое двумерное инвариантное подпространство.

## 2. Теорема Гамильтона-Кэли.

Прежде введем одно техническое понятие.

**Определение.** Матрица  $A(\lambda)$  называется  $\lambda$ -матрицей, если ее элементы являются многочленами от  $\lambda$ . Любую  $\lambda$ -матрицу можно записать как многочлен от  $\lambda$ , коэффициенты которого – числовые матрицы соответствующего размера. Например,

$$A(\lambda) = \begin{vmatrix} \lambda^2 + 2\lambda + 3 & 4\lambda - 1 \\ 6\lambda & 5\lambda^2 - 3\lambda + 8 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 5 \end{vmatrix} \lambda^2 + \begin{vmatrix} 2 & 4 \\ 6 & -3 \end{vmatrix} \lambda + \begin{vmatrix} 3 & -1 \\ 0 & 8 \end{vmatrix}.$$

Квадратную матрицу  $A$  можно подставить в любой многочлен: пусть

$$f(\lambda) = a_0 \lambda^m + a_1 \lambda^{m-1} + \dots + a_{m-1} \lambda + a_m, a_i \in R \Rightarrow f(A) = a_0 A^m + a_1 A^{m-1} + \dots + a_{m-1} A + a_m E.$$

$A$  является корнем многочлена, если  $f(A) = 0$

**Утверждение.** Любая квадратная матрица является корнем некоторого ненулевого многочлена.

**Доказательство.** Пусть  $A$  матрица порядка  $n$ . Матрицы порядка  $n$  образуют линейное пространство размерности  $n^2$ , поэтому любые  $n^2+1$  матриц линейно зависимы, т. е.

матрицы  $E, A, A^2, \dots, A^{n^2}$  линейно зависимы, значит, существуют такие числа  $c_0, \dots, c_{n^2}$ , не

все равные 0, что  $c_0 E + c_1 A + \dots + c_{n^2} A^{n^2} = 0$ , таким образом,

$$F(A) = 0, F(t) = c_0 + c_1 t + \dots + c_{n^2} t^{n^2}, \text{ ч.т.д.}$$

**Теорема Гамильтона-Кэли.** Любое линейное преобразование является корнем своего характеристического многочлена.

**Матричная формулировка.** Любая квадратная матрица является корнем своего характеристического многочлена.

**Доказательство.** Доказывать будем в матричной формулировке. Пусть  $A$  - данная матрица порядка  $n$ . Рассмотрим характеристический многочлен

$$\chi(\lambda) = \det(A - \lambda E) = \sum_{i=0}^n p_i \lambda^i, p_i \in R \Rightarrow$$

$$\chi(\lambda) = \det(A - \lambda E) = \sum_{i=0}^n p_i \lambda^i, p_i \in \mathbb{R} \Rightarrow \chi(A) = \sum_{i=0}^n p_i A^i (A^0 = E)$$

Составим матрицу  $D(\lambda) = (d_{ij}(\lambda))$ ,  $d_{ij}(\lambda) = A_{ji}(\lambda)$ , присоединенную к матрице  $A - \lambda E$ , её элементы – алгебраические дополнения к элементам транспонированной матрицы  $(A - \lambda E)^T$ .

Поскольку  $D(\lambda)$  - многочленная матрица степени  $n-1$  по  $\lambda$ , то  $D(\lambda) = \sum_{i=0}^{n-1} D_i \lambda^i$ , где  $D_i$  - числовые матрицы порядка  $n$ .

Из формул разложения и фальшивого разложения определителя следует, что (см. 1

$$(A - \lambda E)D(\lambda) = \det(A - \lambda E)E = \chi(\lambda)E \Rightarrow$$

$$\text{семестр) } \chi(\lambda)E = \sum_{i=0}^{n-1} p_i \lambda^i E = (A - \lambda E) \sum_{i=0}^{n-1} D_i \lambda^i = \sum_{i=0}^{n-1} A D_i \lambda^i - \sum_{i=0}^{n-1} D_i \lambda^{i+1} = (i+1 = k) =$$

$$= (k = i-1) A D_0 + \sum_{i=0}^{n-1} (A D_i - D_{i-1}) \lambda^i - D_{n-1} \lambda^n$$

Матрицы-многочлены равны, если только равны их соответствующие матричные коэффициенты. Приравнивая коэффициенты при одинаковых степенях  $\lambda$ , получаем систему равенств:

$$\left\{ \begin{array}{l} p_0 E = AD_0, \\ p_1 E = AD_1 - D_0, \\ \dots \\ p_k E = AD_k - D_{k-1}, \\ p_k E = AD_k - D_{k-1}, \\ \dots \\ p_{n-1} E = AD_{n-1} - D_{n-2} \end{array} \right. \quad \text{умножим } k\text{-е уравнение при } k = 0, \dots, n \text{ на } A^k \text{ и сложим:}$$

$$\left\{ \begin{array}{l} E \cdot p_0 E = AD_0, \\ A \cdot p_1 E = AD_1 - D_0, \\ \dots + \dots \\ A^k \cdot p_k E = AD_k - D_{k-1}, \\ A^{k+1} \cdot p_k E = AD_k - D_{k-1}, \\ \dots + \dots \\ A^n \cdot p_{n-1} E = AD_{n-1} - D_{n-2} \end{array} \right. \quad , \text{ получаем } \chi(A) = 0, \text{ ч.т.д.}$$

### 3. Теорема Жордана.

Мы хорошо знаем, что если для линейного преобразования  $\varphi$  существует базис из собственных векторов, то матрица преобразования в этом базисе принимает диагональный вид:

$$A_{\varphi;h} = \left\| \begin{array}{cccc} \lambda_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & \dots & \lambda_n \end{array} \right\|, \text{ и это в каком-то смысле простейший вид. Зададимся}$$

вопросом, к какому простейшему виду можно привести матрицу преобразования, если она не приводится к диагональному виду, т.е. базис из собственных векторов не существует.

Рассмотрим одну специфическую матрицу – жорданову клетку порядка  $n$  с

$$\text{собственным значением } \lambda_0: J_n(\lambda_0) = \left\| \begin{array}{ccccc} \lambda_0 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda_0 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \dots & \lambda_0 & 1 \\ 0 & 0 & \dots & 0 & \lambda_0 \end{array} \right\| \quad (1)$$

(правее и выше диагонали стоят 1, остальные элементы равны 0). Посмотрим, как преобразование  $\varphi$  с такой матрицей действует на базисные векторы.

$$\varphi(e_1) = \lambda_0 e_1, \varphi(e_2) = \lambda_0 e_2 + e_1, \dots, \varphi(e_i) = \lambda_0 e_i + e_{i-1}, 2 \leq i \leq n, \text{ или}$$

$$(\varphi - \lambda_0 E)(e_i) = e_{i-1}, 2 \leq i \leq n \quad (2).$$

Векторы, которые преобразуются по правилу (2), называются **жордановой цепочкой**. Вектор  $e_i$  из равенства (2) называется **присоединенным** к вектору  $e_{i-1}$ .

В частности,  $e_1$  - единственный (с точностью до пропорциональности) собственный вектор для преобразования с такой матрицей.

В общем случае жордановой матрицей называется блочно-диагональная матрица

$$J = \left\| \begin{array}{ccc} J_{n_1}(\lambda_1) & \cdots & 0 \\ \cdots & \ddots & \cdots \\ 0 & \cdots & J_{n_s}(\lambda_s) \end{array} \right\|, \quad n_1 + \dots + n_s = n \quad (3) \quad (\lambda_i \text{ не обязательно различны}).$$

**Теорема Жордана.** Если все характеристические корни  $\lambda_i$  линейного преобразования  $\varphi: L \rightarrow L$  принадлежат полю  $K$ , над которым определено пространство  $L$  (типично:  $K = \mathbb{R}, \lambda_i \in \mathbb{R}$ ), то в  $L$  существует базис  $h = \{h_1, \dots, h_n\}$ , в котором

$$A_{\varphi, h} = J = \left\| \begin{array}{ccc} J_{n_1}(\lambda_1) & \cdots & 0 \\ \cdots & \ddots & \cdots \\ 0 & \cdots & J_{n_s}(\lambda_s) \end{array} \right\| \quad (\text{матрица } J \text{ называется жордановой нормальной формой}$$

матрицы преобразования  $\varphi$ , а базис  $h = \{h_1, \dots, h_n\}$  называется жордановым базисом).

Таким образом, если  $S$  - матрица перехода к жорданову базису, то  $S^{-1}AS = J$ . (4)

Доказательство мы давать не будем, приведем только одно понятие и связанное с ним утверждение. Мы по-прежнему будем предполагать, что все характеристические корни линейного преобразования  $\varphi$  принадлежат основному полю (т.е. вещественные в случае  $K = \mathbb{R}$ ). Тогда характеристический многочлен полностью разлагается на множители 1

$$\text{степени: } \chi_\varphi(\lambda) = \det(A_\varphi - \lambda E) = (-1)^n (\lambda - \lambda_1)^{k_1} \cdots (\lambda - \lambda_m)^{k_m}, \quad \lambda_i \neq \lambda_j, i \neq j, \quad \sum_{i=1}^m k_i = n$$

Согласно теореме Гамильтона-Кэли,  $\chi_\varphi(\varphi) = 0$ . Рассмотрим подпространство

$K_i = \text{Ker}(\varphi - \lambda_i E)^{k_i}$ . Оно называется корневым подпространством преобразования  $\varphi$ , отвечающим собственному значению  $\lambda_i$ .

Утверждение. 1)  $K_i, i = 1, \dots, m$  - инвариантные подпространства;  $\varphi$  имеет на  $K_i$  единственное собственное значение; 2)  $\dim K_i = k_i$ ; 3)  $L = K_1 \oplus \dots \oplus K_m$ .

Жорданов базис в  $L$  является объединением жордановых базисов корневых подпространств. Особенно стоит отметить случай, когда  $\varphi$  имеет единственный характеристический корень кратности  $n$ . Мы не сможем здесь разобрать полный алгоритм приведения матрицы к жордановой форме, ограничимся примерами матриц порядков 2 и 3.

Пример 1.  $A = \left\| \begin{array}{cc} 4 & -3 \\ 12 & -8 \end{array} \right\|$  (матрица  $A_{49}$  из задачника) привести к жордановой форме.

Решение. Найдем собственные значения для  $A$ :

$$|A - \lambda E| = \begin{vmatrix} 4 - \lambda & -3 \\ 12 & -8 - \lambda \end{vmatrix} = \lambda^2 + 4\lambda + 4 = 0, \quad \lambda_{1,2} = -2.$$

Собственные векторы:

$B = A + 2E = \left\| \begin{array}{cc} 4+2 & -3 \\ 12 & -8+2 \end{array} \right\| \sim \left\| \begin{array}{cc} 2 & -1 \\ 0 & 0 \end{array} \right\|, h_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$ . Матрица к диагональному виду не приводится.

Найдем вектор  $h_2$ , присоединенный к  $h_1$ :

$$Bh_2 = h_1 \Leftrightarrow \begin{vmatrix} 6 & -3 & 1 \\ 12 & -6 & 2 \end{vmatrix} \sim \begin{vmatrix} 6 & -3 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{vmatrix} \Leftrightarrow 6x_1 - 3x_2 = 1, h_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ -1/3 \end{pmatrix} \text{ (например).}$$

В этом базисе  $A' = \begin{vmatrix} -2 & 1 \\ 0 & -2 \end{vmatrix}, S = \begin{vmatrix} 1 & 0 \\ 2 & -1/3 \end{vmatrix}$ .

Второй способ. Так как преобразование имеет единственное собственное значение, всё пространство является корневым. Поэтому в качестве второго базисного вектора возьмем любой вектор  $h_2' : Bh_2' \neq 0$ , например,  $h_2' = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}, h_1' = Bh_2' = \begin{pmatrix} -3 \\ -6 \end{pmatrix}, A' = \begin{vmatrix} -2 & 1 \\ 0 & -2 \end{vmatrix}, S = \begin{vmatrix} -3 & 0 \\ -6 & 1 \end{vmatrix}$

Пример 2.  $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 1 & 2 & 4 \\ -1 & -2 & -3 \end{pmatrix}$  ( $A_{235}$  из задачника) привести к жордановой форме.

Решение. Собственные значения.

$$\begin{aligned} |A - \lambda E| &= \begin{vmatrix} 1-\lambda & 2 & 1 \\ 1 & 2-\lambda & 4 \\ -1 & -2 & -3-\lambda \end{vmatrix} \xrightarrow{-(1)} \begin{vmatrix} 1-\lambda & 2 & 1 \\ \lambda & -\lambda & 3 \\ -\lambda & 0 & -2-\lambda \end{vmatrix} \xrightarrow{+(1)} -2 \begin{vmatrix} \lambda & 3 \\ -\lambda & -2-\lambda \end{vmatrix} - \lambda \begin{vmatrix} 1-\lambda & 1 \\ -\lambda & -2-\lambda \end{vmatrix} = \\ &= -2(-\lambda^2 - 2\lambda + 3\lambda) - \lambda(\lambda^2 + 2\lambda - \lambda - 2 + \lambda) = -\lambda^3 = 0, \lambda_{1,2,3} = 0 \end{aligned}$$

Найдем собственные векторы:

$$|A - \lambda E| = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 1 & 2 & 4 \\ -1 & -2 & -3 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 3 \\ 0 & 0 & -2 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}, h_1 = \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}. \text{ Теперь ищем}$$

присоединенные векторы. Сначала  $h_2 : Bh_2 = h_1$ ,

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 & 2 \\ 1 & 2 & 4 & -1 \\ -1 & -2 & -3 & 0 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 3 & -3 \\ 0 & 0 & -2 & 2 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 3 \\ 0 & 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}, h_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}$$

Теперь  $h_3 : Bh_3 = h_2$ ,

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 4 & 1 \\ -1 & -2 & -3 & -1 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & -1 & 0 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}, h_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}.$$

Второй способ. Снова все векторы корневые.

$$\text{Возьмем } h_3' = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, h_2' = A \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}, h_1' = A \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}.$$

Рассмотрим два применения жордановой формы на примере матрицы из примера 1.

а) Найти  $A^n, A = \begin{vmatrix} 4 & -3 \\ 12 & -8 \end{vmatrix}$ .

Решение.

$$A = \begin{pmatrix} 4 & -3 \\ 12 & -8 \end{pmatrix} = -2E + \begin{pmatrix} 6 & -3 \\ 12 & -6 \end{pmatrix} = -2E + B, \quad A^n = (-2E)^n + C_n^1 (-2E)^{n-1} B + C_n^2 (-2E)^{n-2} B^2 + \dots =$$

$$(B^2 = 0) = \begin{pmatrix} (-2)^n & 0 \\ 0 & (-2)^n \end{pmatrix} + (-2)^{n-1} n \begin{pmatrix} 6 & -3 \\ 12 & -6 \end{pmatrix} = (-2)^{n-1} \begin{pmatrix} -2+6n & -3n \\ 12n & -2-6n \end{pmatrix}$$

б) Решить систему дифференциальных уравнений  $X' = AX = \begin{pmatrix} 4 & -3 \\ 12 & -8 \end{pmatrix} X$ ,  $X = \begin{pmatrix} x_1(t) \\ x_2(t) \end{pmatrix}$

т.е.  $X' = AX = \begin{pmatrix} 4 & -3 \\ 12 & -8 \end{pmatrix} X$ ,  $X = \begin{pmatrix} x_1(t) \\ x_2(t) \end{pmatrix} \begin{cases} x_1'(t) = 4x_1(t) - 3x_2(t), \\ x_2'(t) = 12x_1(t) - 8x_2(t) \end{cases}$ .

Решение. Сделаем замену переменных:

$$X = SY = \begin{pmatrix} -3 & 0 \\ -6 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1(t) \\ y_2(t) \end{pmatrix}, \quad X' = SY' = ASY \Leftrightarrow Y' = (S^{-1}AS)Y = JY \Leftrightarrow$$

$$\begin{cases} y_1' = -2y_1 + y_2, \\ y_2' = -2y_2 \end{cases} \Leftrightarrow y_2 = C_2 e^{-2t}, \quad y_1' = -2y_1 + C_2 e^{-2t}, \quad y_1 = C_1 e^{-2t} + C_2 t e^{-2t}, \text{ и окончательно}$$

$$X = SY = \begin{pmatrix} -3 & 0 \\ -6 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1(t) \\ y_2(t) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -3y_1(t) \\ -6y_1(t) + y_2(t) \end{pmatrix}.$$

Этот метод систематически будет разработан в курсе дифференциальных уравнений.