# Лекция 25 от 21.03.2016

## Жорданова нормальная форма

Пусть V — векторное пространство,  $\varphi$  — линейный оператор.

**Теорема** (Жорданова нормальная форма линейного оператора). Пусть  $\chi_{\varphi}(t)$  разлагается на линейные множители. Тогда существует базис е в V такой, что

$$A(\varphi, e) = \begin{pmatrix} J_{\mu_1}^{n_1} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & J_{\mu_2}^{n_2} & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & J_{\mu_p}^{n_p} \end{pmatrix} \quad (*)$$

Кроме того, матрица (\*) определена однозначно с точностью до перестановок жордановых клеток.

**Определение.** *Матрица* (\*) называется жордановой нормальной формой линейного оператора.

Следствие. В векторном пространстве над полем комплексных чисел для любого линейного оператора существует жорданова нормальная форма.

#### Схема построения:

Шаг 1: Разложим характеристический многочлен:  $\chi_{\varphi}(t) = (t - \lambda_1)^{k_1} \dots (t - \lambda_s)^{k_s}$ , где  $\lambda_i \neq \lambda_j$  при  $i \neq j$ . Тогда, по доказанной на прошлой лекции теореме,  $V = \bigoplus_{i=1}^s V^{\lambda_i}(\varphi)$ , причем  $\dim V^{\lambda_i}(\varphi) = k_i$ .

Введем отображение  $\psi_i = \varphi|_{V^{\lambda_i}(\varphi)} \in L(V^{\lambda_i}(\varphi))$ . Тогда  $\chi_{\psi_i}(t) = (t - \lambda_i)^{k_i}$ . Также введем  $e_i$  — базис  $V^{\lambda_i}(\varphi)$ . Пусть  $e = e_1 \cup \ldots \cup e_s$ .

Тогда:

$$A(\varphi, e) = \begin{pmatrix} A_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & A_2 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & A_s \end{pmatrix}, \quad \text{где } A_i = A(\psi_i, e_i) \in M_{k_i}.$$

Шаг 2: Для любого i можно выбрать базис  $e_i$  так, чтобы

$$A_{i} = \begin{pmatrix} J_{\lambda_{i}}^{m_{i1}} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & J_{\lambda_{i}}^{m_{i2}} & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & J_{\lambda_{i}}^{m_{iq}} \end{pmatrix}, \quad m_{i1} + \dots + m_{iq} = k_{i}$$

Обратите внимание, что здесь все жордановы клетки отвечают одному значению  $\lambda_i$ , но при этом матрица  $A_i$  целиком жорданову клетку не образует, так как линия единиц над

диагональю из  $\lambda$  разрывна там, где состыковываются две клетки:

Тогда жорданова нормальная форма матрицы  $A(\varphi, e)$  составляется из таких матриц  $A_i$ :

Шаг 3: Осталось только заметить, что для любого  $i=1,\ldots,s$  число и порядок жордановых клеток однозначно определены из последовательности чисел:

$$\dim \ker(\psi_i - \lambda_i \mathrm{id})$$
$$\dim \ker(\psi_i - \lambda_i \mathrm{id})^2$$
$$\dots$$
$$\dim \ker(\psi_i - \lambda_i \mathrm{id})^{k_i}$$

Откуда и следует однозначность представления в виде жордановой нормальной формы (с точностью до перестановки жордановых клеток).

## Линейные функции на векторном пространстве

Начнем с примера. Рассмотрим функцию  $f: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$ .

Пусть  $x_0 \in \mathbb{R}^n$  и  $y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^n$  — приращение, то есть  $x = x_0 + y$ . Если функция достаточно

хорошая, то есть дважды дифференцируема в точке x, то

$$f(x) = f(x_0) + a_1 y_1 + \ldots + a_n y_n + b_{11} y_1^2 + \ldots + b_{ij} y_i y_j + \ldots + b_{nn} y_n^2 + \overline{o}(|y|^2).$$

Сумма  $a_1y_1+\ldots+a_ny_n$  называется линейной формой, а сумма  $b_{11}y_1^2+\ldots+b_{ij}y_iy_j+\ldots+b_{nn}y_n^2$ квадратичной формой.

Теперь дадим строгое определение:

**Определение.** Линейной функцией (формой, функционалом) на векторном пространстве V называется всякое линейное отображение  $\sigma\colon V\to F$ , где F — одномерное векторное пространство.

Обозначение:  $V^* = \text{Hom}(V, F)$ .

**Замечание.** Функционалом принято называть, когда векторное пространство состоит из функций.

#### Пример.

1.  $\alpha \colon \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}; \ \varphi(v) = \langle v, e \rangle - c$ калярное произведение с некоторым фиксированным e.

2. 
$$\alpha: \mathcal{F}(X,F) \to F$$
;  $\alpha(f) = f(x_0)$ .  $\exists \partial e c \in \mathcal{F}(X,F) = \{f: X \to F\}$ .

3. 
$$\alpha: C[a,b] \to \mathbb{R}; \ \alpha(f) = \int_a^b f(x) dx.$$

4. 
$$\alpha: M_n(F) \to F; \ \alpha(X) = \operatorname{tr} A.$$

**Определение.** Пространство  $V^*$  называется сопряженным (двойственным) к V.

Пусть  $e = (e_1, \dots, e_n)$  — базис V. Тогда он определяет изоморфизм  $\varphi \colon V^* \to \operatorname{Mat}_{1 \times n},$   $\alpha \mapsto (\alpha_1, \dots, \alpha_n)$ , где  $\alpha_i = \varphi(e_i)$  и  $\alpha$  — линейная функция. При этом, если  $x = x_1e_1 + \dots + x_ne_n,$  то  $\alpha(x) = (\alpha_1, \dots, \alpha_n) \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ .

Следствие.  $\dim V^* = n$ .

Пусть  $e=(e_1,\ldots,e_n)$  — базис V. Рассмотрим линейные формы  $\varepsilon_0,\ldots,\varepsilon_n$  такие, что  $\varepsilon_i(e_j)=\delta_{ij}$ , где  $\delta_{ij}=\begin{cases} 1, & i=j\\ 0, & i\neq j \end{cases}$  — символ Кронекера. То есть  $\varepsilon_i=(\delta_{i1},\ldots,\delta_{ii},\ldots,\delta_{in})=(0,\ldots,1,\ldots,0).$ 

Предложение.  $(\varepsilon_1,\ldots,\varepsilon_n)$  — базис в  $V^*$ .

Доказательство. Возьмем любое  $\alpha \in V^*$ . Положим  $a_i = \alpha(e_i)$ . Тогда  $\alpha = a_1 \varepsilon_1 + \ldots + a_n \varepsilon_n$ . То есть мы получили, что через  $(\varepsilon_1, \ldots, \varepsilon_n)$  действительно можно выразить любое  $\alpha$ .

Теперь покажем, что  $\varepsilon_1, \ldots, \varepsilon_n$  — линейно независимы. Пусть  $a_1\varepsilon_1 + \ldots + a_n\varepsilon_n = 0$ ,  $a_i \in F$ . Применив эту функцию к  $e_i$ , получим, что  $a_1\varepsilon_1(e_1) + \ldots + a_n\varepsilon_n(e_i) = 0$ . Отсюда следует, что  $a_i = 0$ , а все остальные  $a_j$ , при  $j \neq i$ , равны нулю в силу определения  $\varepsilon_j$ . Итого,  $a_1 = \ldots = a_n = 0$ , что и доказывает линейную независимость.

Определение.  $\textit{Basuc} (\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n)$  называется сопряженным  $\kappa$   $\in$  базисом.

**Упражнение.** Всякий базис  $V^*$  сопряжен некоторому базису V.

### Билинейные функции на векторном пространстве

**Определение.** Билинейной функцией (формой) на векторном пространстве V называется всякое билинейное отображение  $\beta \colon V \times V \to F$ . То есть это отображение, линейное по каждому аргументу:

1. 
$$\beta(x_1 + x_2, y) = \beta(x_1, y) + \beta(x_2, y);$$

2. 
$$\beta(\lambda x, y) = \lambda \beta(x, y);$$

3. 
$$\beta(x, y_1 + y_2) = \beta(x, y_1) + \beta(x, y_2);$$

4. 
$$\beta(x, \lambda y) = \lambda \beta(x, y)$$
.

#### Пример.

1. 
$$V = \mathbb{R}^n, \ \beta(x,y) = \langle x,y \rangle - c$$
калярное произведение.

2. 
$$V = \mathbb{R}^2$$
,  $\beta(x,y) = \begin{vmatrix} x_1 & y_1 \\ x_2 & y_2 \end{vmatrix}$ .

3. 
$$V = C[a, b], \ \beta(f, g) = \int_a^b f(x)g(x)dx.$$