

Содержание

1	Линейные пространства. Пространства со скалярным произведением.	3
1.1	Неравенство Коши-Бунковского-Шварца.	3
1.2	Процесс ортогонализации Грама-Шмидта и QR-разложение матрицы. . .	4
1.3	Матрица Грама и критерий линейной зависимости.	5
1.4	Общий вид скалярного произведения в конечномерном пространстве. . .	6
1.5	Задача о наилучшем приближении вектора на конечномерном подпространстве в пространстве со скалярным произведением.	7
2	Линейные операторы.	8
2.1	Матрица линейного оператора в паре базисов. Изменение матрицы оператора при изменении пары базисов.	8
2.2	Эквивалентность матриц, подобие матриц и инварианты подобия.	9
2.3	Ядро и образ линейного оператора. Соотношение между рангом и дефектом линейного оператора.	11
2.4	Обратимый оператор. Критерий обратимости. Линейность обратного оператора.	12
2.5	Оператор проектирования.	12
2.6	Собственные значения и собственные векторы. Характеристический многочлен линейного оператора (матрицы).	13
2.7	Геометрическая и алгебраическая кратность собственного значения. . . .	14
2.8	Операторы простой структуры и диагонализуемые матрицы. Критерий диагонализуемости.	15
2.9	Верхняя треугольная форма матрицы линейного оператора в комплексном пространстве.	15
2.10	Многочлен от линейного оператора (матрицы). Теорема Гамильтона-Кэли. .	17
2.11	Нильпотентные и квазискалярные операторы (матрицы). Критерий нильпотентности.	17
2.12	Прямая сумма линейных операторов (матриц). Теорема о расщеплении вырожденного оператора.	18
2.13	Корневое расщепление линейного оператора.	19
2.14	Нерасщепляемые операторы и подпространства Крылова.	20
2.15	Условие линейной независимости составной системы векторов Крылова нильпотентного оператора.	21
2.16	Максимальное расщепление и жорданова форма нильпотентного оператора. .	22
2.17	Теорема Жордана о структуре линейного оператора.	24
2.18	Единственность жордановой формы линейного оператора (матрицы). . .	25
2.19	Критерий подобия комплексных матриц.	26
2.20	Блочно-диагональная жорданова форма вещественной матрицы.	26
2.21	Минимальный многочлен матрицы (оператора).	28
2.22	Условие совпадения минимального и характеристического многочленов. .	29

3	Линейные операторы в пространствах со скалярным произведением.	29
3.1	Существование, линейность, единственность сопряжённого оператора. . .	29

1 Линейные пространства. Пространства со скалярным произведением.

1.1 Неравенство Коши-Бунековского-Шварца.

Опр. Пусть V - вещественное линейное пространство, на котором каждой упорядоченной паре векторов $x, y \in V$ поставлено в соответствие вещественное число (x, y) таким образом, что:

- $(x, x) \geq 0 \forall x \in V; (x, x) = 0 \Leftrightarrow x = 0;$
- $(x, y) = (y, x) \forall x, y \in V;$
- $(x + y, z) = (x, z) + (y, z) \forall x, y, z \in V;$
- $(\alpha x, y) = \alpha(x, y) \forall \alpha \in \mathbb{R} \forall x, y \in V.$

Число (x, y) называется скалярным произведением векторов x, y . Вещественное линейное пространство со скалярным произведением называется евклидовым.

Опр. Пусть V - комплексное линейное пространство, на котором каждой упорядоченной паре векторов $x, y \in V$ поставлено в соответствие комплексное число (x, y) таким образом, что:

- $(x, x) \geq 0 \forall x \in V; (x, x) = 0 \Leftrightarrow x = 0;$
- $(x, y) = \overline{(y, x)} \forall x, y \in V;$
- $(x + y, z) = (x, z) + (y, z) \forall x, y, z \in V;$
- $(\alpha x, y) = \alpha(x, y) \forall \alpha \in \mathbb{C} \forall x, y \in V.$

Число (x, y) называется скалярным произведением векторов x, y . Комплексное линейное пространство со скалярным произведением называется унитарным.

Опр. В произвольном евклидовом или унитарном пространстве величина $|x| := \sqrt{(x, x)}$ называется длиной вектора.

Теорема (Неравенство Коши-Буняковского-Шварца). Скалярное произведение векторов и их длины связано неравенством $|(x, y)| \leq |x||y|$. Равенство достигается в том и только в том случае, когда векторы x и y линейно зависимы.

Д-во. Случай $(x, y) = 0$ очевиден. В противном случае запишем $(x, y) = |(x, y)|\xi$, где $\xi = e^{i\phi}$, и рассмотрим функцию вещественного аргумента $F(t) = (x + t\xi y, x + t\xi y) = (x, x) + t\xi(x, y) + t\bar{\xi}(x, y) + t^2\xi\bar{\xi}(y, y) = t^2|y|^2 + 2t|(x, y)| + |x|^2$. В силу свойств скалярного произведения $F(t) \geq 0$ при всех вещественных t . Значит $D \leq 0$, $D = |(x, y)|^2 - |x|^2|y|^2 \leq 0 \Rightarrow |(x, y)| \leq |x||y|$. Равенство означает, что $D = 0 \Rightarrow (x + t\xi y, x + t\xi y) = 0 \Rightarrow x + t\xi y = 0$. \square

1.2 Процесс ортогонализации Грама-Шмидта и QR-разложение матрицы.

Теорема. Для любой линейно независимой системы векторов a_1, \dots, a_m существует ортогональная система p_1, \dots, p_m такая, что $L(p_1, \dots, p_k) = L(a_1, \dots, a_k)$, $1 \leq k \leq m$.

Д-во. Положим, что $p_1 = a_1 \implies L(p_1) = L(a_1)$. Предположим, что уже построена ортогональная система p_1, \dots, p_{k-1} такая, что $L(p_1, \dots, p_i) = L(a_1, \dots, a_i)$ при $1 \leq i \leq k-1$. Тогда вектор

$$p_k = a_k - \sum_{i=1}^{k-1} \frac{(a_k, p_i)}{(p_i, p_i)} p_i.$$

будет ортогонален каждому из векторов p_1, \dots, p_{k-1} :

$$(p_k, p_j) = (a_k, p_j) - \left(\sum_{i=1}^{k-1} \frac{(a_k, p_i)}{(p_i, p_i)} p_i, p_j \right) = (a_k, p_j) - \frac{(a_k, p_j)}{(p_j, p_j)} (p_j, p_j) = 0.$$

Кроме того, $p_k \in L(p_1, \dots, p_{k-1}, a_k) = L(a_1, \dots, a_{k-1}, a_k)$ и $a_k \in L(p_1, \dots, p_{k-1}, p_k) \implies L(p_1, \dots, p_{k-1}, p_k) = L(a_1, \dots, a_{k-1}, a_k)$. \square

Теорема об ортогонализации содержит, по существу, следующий алгоритм построения ортонормированной системы q_1, \dots, q_m в линейной оболочке заданной линейно независимой системы a_1, \dots, a_m :

$$p_k := a_k - \sum_{i=1}^{k-1} (a_k, q_i) q_i, \quad q_k := \frac{p_k}{|p_k|}, \quad k = 1, 2, \dots, m.$$

Этот алгоритм называется процессом ортогонализации Грама-Шмидта.

Пусть матрица A имеет линейно независимые столбцы a_1, \dots, a_m , а процесс ортогонализации ее столбцов относительно естественного скалярного произведения дает ортонормированные столбцы q_1, \dots, q_m . Процесс ортогонализации устроен таким образом, что a_k есть линейная комбинация столбцов q_1, \dots, q_k :

$$a_k = \sum_{i=1}^k r_{ik} q_i \Leftrightarrow A = QR, \quad Q = [q_1, \dots, q_m], \quad R = \begin{bmatrix} r_{11} & r_{12} & \dots & r_{1m} \\ & r_{22} & \dots & r_{2m} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & r_{mm} \end{bmatrix}.$$

Опр. Разложение $A = QR$, где Q имеет ортонормированные столбцы, а R - верхняя треугольная матрица, называется QR-разложением матрицы A . Таким образом, для любой прямоугольной матрицы с линейно независимыми столбцами существует QR-разложение.

Теорема (Теорема о QR-разложении). Любая квадратная комплексная матрица представима в виде произведения унитарной и верхней треугольной матрицы.

Д-во. Любая квадратная матрица A является пределом последовательности невырожденных матриц $A_k = A - \alpha_k I$, так как заведомо имеется последовательность чисел $\alpha_k \rightarrow 0$, отличных от собственных значений матрицы A . Для каждой невырожденной матрицы A_k , как мы уже знаем, существует QR -разложение: $A_k = Q_k R_k$. Последовательность Q_k принадлежит компактному множеству матриц, поэтому из нее можно выделить сходящуюся подпоследовательность $Q_{k_l} \rightarrow Q$. Матрица Q будет, конечно, унитарной, а предел последовательности $R_{k_l} = Q_{k_l}^* A_{k_l} \rightarrow Q^* A$ является, очевидно, верхней треугольной матрицей. \square

1.3 Матрица Грама и критерий линейной зависимости.

Теорема (теорема о перпендикуляре). *Для любого вектора x в произвольном пространстве со скалярным произведением и любого конечномерного подпространства $L \subset V$ существуют и единственны перпендикуляр h и проекция z такие, что*

$$x = z + h, \quad z \in L, \quad h \perp L, \quad |x - z| = |h| \leq |x - y| \quad \forall y \in L.$$

Д-во. Если $x \in L$, то полагаем $z = x$ и $h = 0$. Пусть v_1, \dots, v_k - базис подпространства L . В случае $x \notin L$ система v_1, \dots, v_k, x будет линейно независимой. Применив к ней процесс ортогонализации Грама-Шмидта, получим ортонормированную систему q_1, \dots, q_k, q_{k+1} такую, что $L = L(q_1, \dots, q_k)$ и $x \in L(q_1, \dots, q_k, q_{k+1})$, а искомые проекция и перпендикуляр получаются из разложения $x = \alpha_1 q_1 + \dots + \alpha_k q_k + \alpha_{k+1} q_{k+1}$ очевидным образом: $z = \alpha_1 q_1 + \dots + \alpha_k q_k$, $h = \alpha_{k+1} q_{k+1}$.

Единственность: если $x = z + h = z' + h'$, где $z, z' \in L$ и $h, h' \perp L$, то $c := z - z' = h' - h \in L \cap L^\perp \implies c = 0$.

Наконец, для любого $y \in L$ находим $x - y = (z - y) + h$, и, согласно теореме Пифагора, $|x - y|^2 = |z - y|^2 + |h|^2 \geq |h|^2$. Равенство, очевидно, имеет место в том и только в том случае, когда $y = z$. \square

Если v_1, \dots, v_k - произвольный базис подпространства L , то ортогональная проекция $z = x_1 v_1 + \dots + x_k v_k$ вектора x на L однозначно определяется уравнением $x - z \perp L$. Для этого необходимо и достаточно, чтобы вектор $x - z$ был ортогонален каждому из векторов v_1, \dots, v_k :

$$\begin{cases} (v_1, v_1)x_1 + \dots + (v_k, v_1)x_k = (x, v_1) \Leftrightarrow (x - z, v_1) = 0 \\ (v_1, v_2)x_1 + \dots + (v_k, v_2)x_k = (x, v_2) \Leftrightarrow (x - z, v_2) = 0 \\ \dots \\ (v_1, v_k)x_1 + \dots + (v_k, v_k)x_k = (x, v_k) \Leftrightarrow (x - z, v_k) = 0 \end{cases}$$

Из теоремы о перпендикуляре следует, что эта система линейных алгебраических уравнений имеет и притом единственное решение, определяющее коэффициенты x_1, \dots, x_k .

Опр. Матрицы $A = [a_{ij}]$ полученной нами системы линейных алгебраических уравнений имеет элементы $a_{ij} = (v_i, v_j)$. Матрица такого вида называется матрицей Грама системы векторов v_1, \dots, v_k .

Теорема. Для линейно независимой системы матрица Грама невырождена.

Д-во. Сразу следует из теоремы о перпендикуляре, так как система должна иметь единственное решение. \square

Теорема. Матрица Грама неотрицательно определена для любой системы векторов и положительно определена в том и только в том случае, когда система линейно независима.

Д-во. Пусть A - матрица Грама системы v_1, \dots, v_k и x - вектор столбец с элементами x_1, \dots, x_k . Тогда $x^*Ax = \sum_{i,j=1}^k \bar{x}_i a_{ij} x_j = \sum_{i,j=1}^k \bar{x}_i (v_i, v_j) x_j = \sum_{i=1}^k \bar{x}_i \left(v_i, \sum_{j=1}^k \bar{x}_j v_j \right) = \sum_{i=1}^k \bar{x}_i (v_i, v) = \left(\sum_{i=1}^k \bar{x}_i v_i, v \right) = (v, v) \geq 0, v = \bar{x}_1 v_1 + \dots + \bar{x}_k v_k.$ \square

1.4 Общий вид скалярного произведения в конечномерном пространстве.

Теорема. Пусть V - вещественное скалярное или комплексное пространство размерности n и e_1, \dots, e_n - произвольный фиксированный базис V . Тогда для произвольной положительно определенной матрицы A порядка n формула

$$(x, y) = [y]_e^* A [x]_e = [\bar{y}_1, \dots, \bar{y}_n] A \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}, \text{ где } x = \sum_{j=1}^n x_j e_j, y = \sum_{j=1}^n y_j e_j,$$

задает некоторое скалярное произведение на V и для произвольного скалярного произведения является тождеством, в котором A является матрица Грама базиса e_1, \dots, e_n .

Д-во. Пусть A — эрмитова положительно определенная матрица и $f(u, v) = v^* A u$ — функция от векторов-столбцов $u, v \in \mathbb{C}^n$. Проверка свойств скалярного произведения для данной функции выполняется непосредственно: линейность по первому аргументу очевидна, а положительная определенность и симметричность вытекает их положительной определенности и эрмитовости матрицы.

В тоже время, произвольное скалярное произведение векторов $x = \sum_{i=1}^n x_i e_i$ и $y = \sum_{i=1}^n y_i e_i$ имеет вид

$$(x, y) = \left(\sum_{i=1}^n x_i e_i, \sum_{i=1}^n y_i e_i \right) = \sum_{i,j=1}^n \bar{y}_i (e_j, e_i) x_j = [\bar{y}_1 \dots \bar{y}_n] A \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}.$$

A - матрица с элементами $a_{ij} = (e_j, e_i)$. \square

1.5 Задача о наилучшем приближении вектора на конечномерном подпространстве в пространстве со скалярным произведением.

Опр. Пусть V - нормированное пространство и M - непустое подмножество векторов из V . Вектор $z \in M$ называется элементом наилучшего приближения вектора $x \in V$ на множестве M , если $\|x - z\| \leq \|x - y\| \forall y \in M$.

Теорема. Для любого $x \in V$ и любого конечномерного подпространства $M \in V$ существует единственное наилучшее приближение.

Д-во. Если M состоит из одного вектора, то он и является наилучшим приближением. Далее полагаем, что в M больше одного вектора. Пусть $y, z \in M$. Представим z в виде $z = y + h$, $h \in M$. Тогда

$$(x - z, x - z) = (x - y - h, x - y - h) = (x - y, x - y) - (x - y, h) - (h, x - y) + (h, h)$$

$$\|x - z\|^2 = \|x - y\|^2 - (x - y, h) - (h, x - y) + \|h\|^2.$$

Если $(x - y, h) = 0 \forall h \in M$, то $\|x - y\| \leq \|x - z\| \forall z \in M$.

Если $\|x - y\| \leq \|x - z\| \forall z \in M$, то $-(x - y, h) - (h, x - y) + (h, h) \geq 0 \forall h \in M$. Заменим что вектор h на $h_1 = \frac{(x - y, h)}{\|h\|^2} h$. Получим

$$\begin{aligned} & - \left(x - y, \frac{(x - y, h)}{\|h\|^2} h \right) - \left(\frac{(x - y, h)}{\|h\|^2} h, x - y \right) + \left(\frac{(x - y, h)}{\|h\|^2} h, \frac{(x - y, h)}{\|h\|^2} h \right) = \\ & = - \frac{\overline{(x - y, h)}}{\|h\|^2} (x - y, h) - \frac{(x - y, h)}{\|h\|^2} \overline{(x - y, h)} + \frac{|(x - y, h)|^2}{\|h\|^4} (h, h) = \\ & = -2 \frac{|(x - y, h)|^2}{\|h\|^2} + \frac{|(x - y, h)|^2}{\|h\|^2} = - \frac{|(x - y, h)|^2}{\|h\|^2} \geq 0 \end{aligned}$$

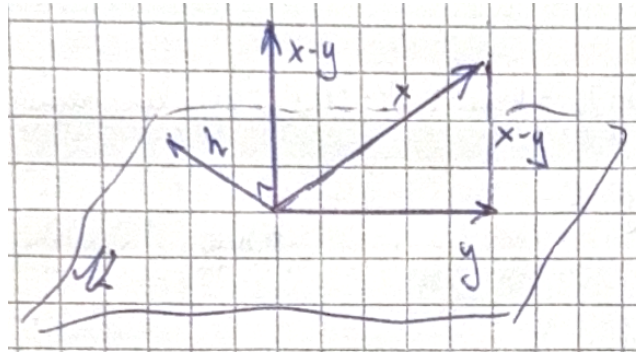
Полученное неравенство верно только при $(x - y, h) = 0$.

Итак, чтобы вектор $y \in M$ был наилучшим приближением к вектору $x \in V$ необходимо и достаточно, чтобы $(x - y, h) = 0 \forall h \in M$ (вектор $x - y$ должен быть ортогонален подпространству M).

Докажем, что вектор y , удовлетворяющий условию $(x - y, h) = 0 \forall h \in M$ однозначно определяется вектором x .

Пусть $(x - y, h) = 0 \forall h \in M$ и существует вектор еще один вектор $\tilde{y} \in M$ такой, что

$(x - \tilde{y}, h) = 0 \forall h \in M$. Тогда $(y - \tilde{y}, h) = 0 \forall h \in M$. Пологая $h = y - \tilde{y}$, получим, что $(y - \tilde{y}, y - \tilde{y}) = 0 \implies y = \tilde{y}$.



Докажем теперь, что существует вектор $y \in M$, удовлетворяющий условию $(x - y, h) = 0 \forall h \in M$.

Пусть e_1, \dots, e_m - базис M . Условие $(x - y, h) = 0 \forall h \in M$ эквивалентно тому, что $(x - y, e_k) = 0, k = \overline{1, m}$. Будем искать y в виде разложения по базису: $y = \sum_{i=1}^m y_i e_i$. Тогда

$$\left(\sum_{i=1}^m y_i e_i, e_k \right) = (x, e_k), \quad k = \overline{1, m}.$$

$$\sum_{i=1}^m y_i (e_i, e_k) = (x, e_k), \quad k = \overline{1, m}.$$

— СЛАУ относительно y_1, \dots, y_m , в которой матрица коэффициентов A — матрица Грама векторов e_1, \dots, e_m . A невырождена \implies система имеет единственное решение. \square

2 Линейные операторы.

2.1 Матрица линейного оператора в паре базисов. Изменение матрицы оператора при изменении пары базисов.

Пусть $e = (e_1, \dots, e_n)$ и $f = (f_1, \dots, f_n)$ - базисы пространств V и W . Линейный оператор $A \in L(V, W)$ однозначно определяется заданием векторов Ae_1, \dots, Ae_n . В свою очередь векторы $Ae_i, i = 1, \dots, n$, однозначно определяются своими координатами в базисе f , т.е. коэффициентами разложений

$$\begin{cases} Ae_1 = a_{11}f_1 + a_{21}f_2 + \dots + a_{m1}f_m, \\ Ae_2 = a_{12}f_1 + a_{22}f_2 + \dots + a_{m2}f_m, \\ \dots \\ Ae_n = a_{1n}f_1 + a_{2n}f_2 + \dots + a_{mn}f_m. \end{cases}$$

Опр. Матрица

$$A_{fe} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix}$$

называется матрицей оператора A в паре базисов e и f .

Пусть e и $t = C_{et}^{-1}e$ - два базиса пространства V с матрицей перехода C_{et} , а f и $s = D_{fs}^{-1}f$ - два базиса пространства W с матрицей перехода D_{fs} . Одному и тому же линейному оператору $A \in L(V, W)$ в паре базисов e и f соответствует матрица A_{ef} , а в паре базисов t и s - матрица A_{st} .

Теорема. Матрицы A_{fe} и A_{st} линейного оператора в различных парах базисов связаны соотношением

$$A_{st} = D_{fs}^{-1} A_{fe} C_{et}.$$

Д-во. Для произвольного вектора $x \in V$ и его образа $y = Ax$ имеем

$$y_f = A_{fe} x_e, \quad y_s = A_{st} x_t.$$

В свою очередь, $x_e = C_{et} x_t$, $y_f = D_{fs} y_s$. Подставив эти соотношения, получим, что $D_{fs} y_s = A_{fe} C_{et} x_t$ или $D_{fs} A_{st} x_t = A_{fe} C_{et} x_t$. Так как это соотношение имеет место при любых x_t , то $D_{fs} A_{st} = A_{fe} C_{et}$. В силу невырожденности матрицы перехода получаем, что $A_{st} = D_{fs}^{-1} A_{fe} C_{et}$. \square

2.2 Эквивалентность матриц, подобие матриц и инварианты подобия.

Опр. Две матрицы $A, B \in \mathbb{P}^{m \times n}$ называются эквивалентными, если существуют невырожденные матрицы P и Q такие, что $A = PBQ$.

Утверждение. Эквивалентность матриц является соотношением эквивалентности.

Д-во. (рефлексивность) $A \sim A$, т.к. $A = IAI$.

(симметричность) $A \sim B \implies \exists P, Q$, т.ч. $|P| \neq 0$, $|Q| \neq 0$, $A = PBQ \implies B = P^{-1}AQ^{-1} \implies B \sim A$.

(транзитивность) $A \sim B, B \sim C \implies \exists$ невырожденные P_1, P_2, Q_1, Q_2 , т.ч. $A = P_1 B Q_1$, $B = P_2 C Q_2 \implies A = (P_1 P_2) B (Q_1 Q_2) \implies A \sim C$. \square

Теорема. Две матрицы A и B над полем \mathbb{P} одинакового размера эквивалентны тогда и только тогда, когда они являются матрицами одного линейного оператора $A \in L(V, W)$, где V и W - линейные пространства над полем \mathbb{P} размерностей n и m соответственно.

Д-во. (\implies) Пусть $A, B \in \mathbb{P}^{m \times n}$ и $B = D^{-1}AC$. Рассмотрим любые линейные пространства V и W над полем \mathbb{P} такие, что $\dim V = n$, $\dim W = m$. Возьмем в пространстве V произвольный базис e , а в пространстве W - базис f . В силу взаимной однозначности соответствия между $\mathbb{P}^{m \times n}$ и $L(V, W)$ существует единственный оператор $A \in L(V, W)$, который в паре базисов e и f имеет матрицу A . Тогда матрица B будет матрицей этого же оператора в паре базисов $t = Ce$ и $s = Df$.

(\impliedby) Пусть A и B - матрицы линейного оператора $A \in L(V, W)$ в парах базисов e, f и t, s соответственно. Причем $t = C^{-1}e$, $s = D^{-1}f$. Тогда $B = D^{-1}AC \implies$ матрицы A и B эквивалентны. \square

Теорема. Любая невырожденная матрица $A \in \mathbb{F}^{m \times n}$ ранга r эквивалентна матрице $I_r \in \mathbb{F}^{m \times n}$ вида

$$I_r = \left[\begin{array}{cccc|c} 1 & 0 & \dots & 0 & \\ 0 & 1 & \dots & 0 & \emptyset \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \\ 0 & 0 & \dots & 1 & \\ \hline & \emptyset & & & \emptyset \end{array} \right].$$

Д-во. Любую матрицу можно привести к диагональному виду элементарными преобразованиями. Если привести матрицу A к диагональному виду, а затем поделить каждую ненулевую строку на ненулевой элемент в ней, то получится матрица вида I_r . Это означает, что существу, матрицы элементарных преобразований Q_1, \dots, Q_k и P_1, \dots, P_s , такие, что $I_r = Q_1 \dots Q_k A P_1 \dots P_s$. Значит $A \sim I_r$. \square

Теорема. Две матрицы $A, B \in \mathbb{F}^{m \times n}$ эквивалентны тогда и только тогда, когда их ранги совпадают.

Д-во. (\implies) Вытекает из того, что умножение на невырожденную матрицу не меняет ранга матрицы.

(\impliedby) Следует из предыдущей теоремы и транзитивности эквивалентности матриц. \square

Опр. Матрицы $A, B \in \mathbb{F}^{n \times n}$ называются подобными, если существует невырожденная матрица $C \in \mathbb{F}^{n \times n}$, т.ч. $A = C^{-1} B C$.

Теорема. Инварианты подобия:

1. Ранг матрицы;
2. Определитель матрицы;
3. След матрицы.

Д-во. 1) Сразу следует из предыдущей теоремы.

2) $|A| = |P^{-1} B P| = |P^{-1}| |B| |P| = |P^{-1} P| |B| = |B|$.

3)

$$\begin{aligned} \text{tr}(A) &= \text{tr}(P^{-1} B P) = \sum_{i=1}^n (P^{-1} B P)_{ii} = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n (P^{-1})_{ij} (B P)_{ji} = \\ &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n (P^{-1})_{ij} \sum_{k=1}^n b_{jk} (P)_{ki} = \sum_{j=1}^n \sum_{k=1}^n b_{jk} \sum_{i=1}^n (P)_{ki} (P)_{ij} = \\ &= \sum_{j=1}^n \sum_{k=1}^n b_{jk} (I)_{kj} = \sum_{j=1}^n b_{jj} = \text{tr}(B) \end{aligned}$$

\square

2.3 Ядро и образ линейного оператора. Соотношение между рангом и дефектом линейного оператора.

Опр. *Образом линейного оператора называется множество $\text{im } A = \{y \in W \mid \exists x \in V : Ax = y\}$. Ядром линейного оператора называется множество $\ker A = \{x \in V \mid Ax = 0\}$. Рангом линейного оператора называется размерность его образа, а дефектом - размерность его ядра.*

Теорема. *Если $A \in L(V, W)$, то $\ker A$ - линейное подпространство пространства V , $\text{im } A$ - линейное подпространство пространства W .*

Д-во. Для того чтобы подмножество было подпространством достаточно, чтобы применение операций сложения векторов и умножения вектора на число давало результат в подмножестве. Для данных подмножеств данные условия легко проверяются. \square

Теорема. *Если e_1, \dots, e_n - базис пространства V , то $\text{im } A = L(Ae_1, \dots, Ae_n)$.*

Д-во. Достаточно показать для множеств $\text{im } A$ и $L(Ae_1, \dots, Ae_n)$ имеет место двухстороннее вложение. С одной стороны, если $y \in \text{im } A$, то $y = Ax = A \sum_{i=1}^n x_i e_i = \sum_{i=1}^n x_i Ae_i \in L(Ae_1, \dots, Ae_n)$. С другой стороны, если $y \in L(Ae_1, \dots, Ae_n)$, то $y = \sum_{i=1}^n x_i Ae_i = A \sum_{i=1}^n x_i e_i = Ax \in \text{im } A$. \square

Теорема. *Если $A \in L(V, W)$, то $\text{rank } A + \text{def } A = \dim V$.*

Д-во. Пусть $\ker A \neq \{\theta\}$ и e_1, \dots, e_k - базис $\ker A$. Дополним его до базиса $e_1, \dots, e_k, e_{k+1}, \dots, e_n$ пространства V . $\text{im } A = L(Ae_1, \dots, Ae_k, Ae_{k+1}, \dots, Ae_n) = L(Ae_{k+1}, \dots, Ae_n)$. Покажем, что векторы Ae_{k+1}, \dots, Ae_n линейно независимы. Пусть это не так. Тогда для нетривиальной линейной комбинации этих векторов имеет место соотношение $\alpha_{k+1} Ae_{k+1} + \dots + \alpha_n Ae_n = A(\alpha_{k+1} e_{k+1} + \dots + \alpha_n e_n) = \theta$. Следовательно, $\alpha_{k+1} e_{k+1} + \dots + \alpha_n e_n \in \ker A$. Это означает, что вектор $\alpha_{k+1} e_{k+1} + \dots + \alpha_n e_n$ линейно выражается через e_1, \dots, e_k , что невозможно в силу линейной независимости e_1, \dots, e_n . Таким образом, $\dim \ker A = k$, $\dim \text{im } A = n - k$. \square

Теорема. *Пусть M - конечномерное линейное пространство над полем \mathbb{P} . Тогда для любых его линейных подпространств V_1 и V_2 , т.ч. $\dim V_1 + \dim V_2 = \dim V$, существует линейный оператор $A \in L(V, V) : \text{im } A = V_1, \ker A = V_2$.*

Д-во. Пусть $\dim V_1 = p$, $\dim V_2 = q$, $\dim V = n$, $n = p + q$ и e_{p+1}, \dots, e_n - базис V_2 . Дополним его до базиса $V : e_1, \dots, e_p, e_{p+1}, \dots, e_n$. Выберем произвольный базис $V_1 : g_1, \dots, g_p$ и зададим линейный оператор $A \in L(V, V)$:

$$\begin{cases} Ae_1 = g_1, \dots, Ae_p = g_p \\ Ae_{p+1} = Ae_{p+2} = \dots = Ae_n = 0 \end{cases}$$

Тогда $\text{im } A = L(Ae_1, \dots, Ae_p) = A(g_1, \dots, g_p) = V_1$ и $\ker A = L(e_{p+1}, \dots, e_n) = V_2$. \square

2.4 Обратимый оператор. Критерий обратимости. Линейность обратного оператора.

Опр. Оператор $A : V \rightarrow W$ называется обратимым или невырожденным, если существует оператор $B : W \rightarrow V$ такой, что $AB = I_W$ и $BA = I_V$.

Утверждение. Если линейный оператор обратим, то обратный оператор определен однозначно и является линейным.

Д-во. 1) Пусть $A \in L(V, W)$ и $B_1, B_2 \in L(W, V)$ обратные к A . Тогда

$$\left. \begin{aligned} B_1AB_2 &= (B_1A)B_2 = I_V B_2 = B_2 \\ B_1AB_2 &= B_1(AB_2) = B_1I_W = B_2 \end{aligned} \right| \implies B_1 = B_2.$$

2) Пусть $A \in L(V, W)$ и $B \in L(W, V)$ — обратный к A . Тогда $\forall y_1, y_2 \in W \exists x_1, x_2 \in V : y_1 = Ax_1, y_2 = Ax_2$, значит $By_1 = x_1, By_2 = x_2$. $\forall \alpha_1, \alpha_2 \in \mathbb{P}$:

$$\begin{aligned} B(\alpha_1 y_1 + \alpha_2 y_2) &= B(\alpha_1 Ax_1 + \alpha_2 Ax_2) = B(A(\alpha_1 x_1 + \alpha_2 x_2)) = \\ &= (BA)(\alpha_1 x_1 + \alpha_2 x_2) = \alpha_1 x_1 + \alpha_2 x_2 = \\ &= \alpha_1 By_1 + \alpha_2 By_2. \end{aligned}$$

□

Теорема. Пусть V и W — конечномерные пространства над общим полем. Тогда для обратимости линейного оператора $A \in L(V, W)$ необходимо и достаточно, чтобы $\dim V = \dim W$ и $\ker A = \{\theta\}$

Д-во. (\implies) Если $x_0 \in \ker A$, то $\forall x \in V : A(x + x_0) = Ax + Ax_0 = Ax + \theta = Ax = y \in W$. Значит $A^{-1}y = x = x + x_0$, т.е. $x_0 = \theta$. $\operatorname{im} A = L(Ae_1, \dots, Ae_{\dim V}) \subseteq W \implies \dim W \geq \dim V$ и $\operatorname{im} A^{-1} = L(A^{-1}f_1, \dots, A^{-1}f_{\dim W}) \subseteq V \implies \dim V \geq \dim W$. Значит $\dim V = \dim W$.

(\impliedby) Пусть $\dim V = \dim W$ и $\ker A = \{\theta\}$. Согласно теореме о размерности ядра и образа: $\operatorname{rank} A = n \implies$ оператор сюръективен и инъективен, а значит для каждого $y \exists! x = x(y) \in V : Ax = y$. Пусть оператор $B : W \rightarrow V$ определяется правилом $By = x(y)$. Тогда $(AB)y = y, (BA)x = x \implies$ выполнены условия обратимости оператора A . □

2.5 Оператор проектирования.

Опр. Пусть $V = L \oplus M$. Тогда любой вектор $x \in V$ однозначно представляется в виде суммы $x = u + v$, где $u \in L, v \in M$. Оператор P , переводящий x в u называется оператором проектирования на подпространство L параллельно подпространству M .

Утверждение. P является линейным оператором.

Д-во. $y_1, y_2 \in L$, $z_1, z_2 \in M$, $x_1 = z_1 + y_1$, $x_2 = y_2 + z_2$, $\lambda x_1 = \lambda y_1 + \lambda z_1$:

$$\begin{aligned} P(x_1 + x_2) &= y_1 + y_2 = Px_1 + Px_2 \\ P(\lambda x_1) &= \lambda y_1 = \lambda Px_1 \end{aligned}$$

□

Теорема. Для того чтобы линейный оператор $P \in L(V, V)$ был оператором проектирования, необходимо и достаточно, чтобы $P^2 = P$.

Д-во. (\Rightarrow) $V = L \oplus M \forall x \in V \exists! u \in L, v \in M : x = u + v$ и $Px = u$. Значит $Pu = u$ ($u = u + \theta$) и $P^2x = P(Px) = Pu = u = Px$, т.е. $P^2 = P$.

(\Leftarrow) Пусть $P^2 = P$. Положим $L = \text{im } P$, $M = \ker P$. Тогда $\dim L + \dim M = \dim V$. Если $w \in L \cap M$, то $w = Px$ и $Pw = \theta$. Поэтому $Pw = P^2x = Px = w = \theta$. Значит $L \cap M = \{0\}$. Значит $L \oplus M = V$. □

2.6 Собственные значения и собственные векторы. Характеристический многочлен линейного оператора (матрицы).

Опр. Пусть V - линейное пространство над полем \mathbb{P} . $A \in L(V, V)$. Число $\lambda \in \mathbb{P}$ и вектор $\theta \neq 0 \in V$ называются собственным значением и собственным вектором оператора A , если $A\theta = \lambda\theta$.

Теорема. Собственные векторы x_1, \dots, x_k , отвечающие различным собственным значениям $\lambda_1, \dots, \lambda_k$ линейно независимы.

Д-во. Применим индукцию по k . Для $k = 1$ утверждение очевидно. Пусть оно верно для любой системы из $k - 1$ векторов. Докажем его для k векторов x_1, \dots, x_k . Приравняем нулевому вектору линейную комбинацию этих векторов: $\alpha_1 x_1 + \dots + \alpha_k x_k = \theta$. Под действием оператора A это равенство перейдет в равенство $\alpha_1 \lambda_1 x_1 + \dots + \alpha_k \lambda_k x_k = \theta$ (*). $(*) - \lambda_k (*) = \alpha_1 (\lambda_1 - \lambda_k) x_1 + \dots + \alpha_{k-1} (\lambda_{k-1} - \lambda_k) x_{k-1} = \theta$. В силу индуктивного предположения отсюда следует, что $\alpha_1 = \dots = \alpha_{k-1} = 0$. Значит и $\alpha_k = 0$. Значит x_1, \dots, x_k линейно независимы. □

Следствие. Линейный оператор, действующий в n -м-ном пространстве, не может иметь более чем n различных собственных векторов.

Опр. Характеристическим многочленом матрицы $A \in \mathbb{P}^{m \times n}$ называется функция $f(\lambda) = |A - \lambda I|$.

Теорема. Характеристический многочлен матрицы является инвариантом подобия.

Д-во. Пусть $B = P^{-1}AP$. Тогда

$$\begin{aligned} |B - \lambda I| &= |(P^{-1}AP) - \lambda P^{-1}P| = |P^{-1}(A - \lambda I)P| = |P^{-1}||A - \lambda I||P| = \\ &= |P^{-1}||P||A - \lambda I| = |P^{-1}P||A - \lambda I| = |A - \lambda I|. \end{aligned}$$

□

Свойства характеристического многочлена.

- Характеристический многочлен индуцированного оператора является делителем характеристического многочлена порождающей его матрицы.
- Если $V = L_1 \oplus \dots \oplus L_k$, где L_1, \dots, L_k - инвариантные подпространства относительно оператора $A \in L(V, V)$, то характеристический многочлен $f(\lambda)$. Равен произведению характеристических многочленов $f_1(\lambda), \dots, f_k(\lambda)$ индуцированных операторов $A|_{L_1}, \dots, A|_{L_k}$.

Теорема. Пусть V - линейное пространство над полем \mathbb{P} . Число $\lambda \in \mathbb{P}$ является собственным значением оператора $A \in L(V, V)$ тогда и только тогда, когда λ - корень его характеристического многочлена.

Д-во. Число λ является собственным значением оператора A тогда и только тогда, когда существует вектор x , удовлетворяющий условиям

$$\begin{cases} Ax = \lambda x, \\ x \neq 0, \\ \lambda \in \mathbb{P}. \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} (A - \lambda I)x = 0, \\ x \neq 0, \\ \lambda \in \mathbb{P}. \end{cases}$$

Это равносильно вырожденности оператора $A - \lambda I$ при некотором λ , т.е. $|A - \lambda I| = 0$. \square

2.7 Геометрическая и алгебраическая кратность собственного значения.

Опр. Пусть λ_0 - собственное значение оператора A . Множество $W_{\lambda_0} = \{x \in V : Ax = \lambda_0 x\}$ называется собственным подпространством оператора A , отвечающим собственному значению λ_0 .

Очевидно, что $W_{\lambda_0} = \ker(A - \lambda_0 I)$, поэтому собственное подпространство является линейным подпространством пространства V .

Опр. Размерность собственного подпространства W_{λ_0} называется геометрической кратностью собственного значения λ_0 , а кратность λ_0 как корня характеристического многочлена - его алгебраической кратностью.

Теорема. Геометрическая кратность собственного значения не превосходит его алгебраической кратности.

Д-во. Пусть m и s - алгебраическая и геометрическая кратность собственного значения λ_0 оператора $A \in L(V, V)$. Собственное подпространство W_{λ_0} инвариантно относительно оператора A , следовательно, можно рассматривать индуцированный оператор $A|_{W_{\lambda_0}}$. Найдем его характеристический многочлен $f_1(\lambda)$. Пусть e_1, \dots, e_s - базис W_{λ_0} . Тогда матрица оператора $A|_{W_{\lambda_0}}$ в этом базисе будет диагональной матрицей s -го порядка с элементами λ_0 на главной диагонали. Следовательно, $f_1(\lambda) = (\lambda_0 - \lambda)^s$. $(\lambda_0 - \lambda)^s$ является делителем характеристического многочлена $f(\lambda)$ оператора A , но $(\lambda_0 - \lambda)$ входит в характеристический многочлен $f(\lambda)$ ровно m раз. Значит, $s \leq m$. \square

2.8 Операторы простой структуры и диагонализуемые матрицы. Критерий диагонализуемости.

Опр. Линейный оператор $A \in L(V, V)$ называется оператором простой структуры, если в пространстве V существует базис из собственных векторов оператора A .

Теорема. Линейный оператор $A \in L(V, V)$ имеет простую структуру тогда и только тогда, когда в пространстве V существует базис, в котором он имеет диагональную матрицу.

Д-во. Пусть $\dim V = n$. Согласно определению оператор A имеет простую структуру тогда и только тогда, когда он имеет n линейно независимых собственных векторов e_1, \dots, e_n , в котором матрица A_e оператора A имеет вид

$$A_e = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & & O \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ O & & & \lambda_n \end{bmatrix},$$

где $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ — собственные значения, соответствующие собственным векторам e_1, \dots, e_n . □

Следствие. В n -мерном пространстве линейный оператор, имеющий n различных значений, является оператором простой структуры.

Следствие. Если матрица порядка n имеет n попарно различных собственных значений, то она диагонализуема.

Теорема. Линейный оператор $A \in L(V, V)$ имеет простую структуру тогда и только тогда, когда $W_{\lambda_1} \oplus \dots \oplus W_{\lambda_p} = V$.

Д-во. (\Rightarrow) Пусть A имеет простую структуру. Тогда в пространстве V существует базис e_1, \dots, e_n , состоящий из собственных векторов оператора A . Рассмотрим подпространство $W_{\lambda_1} + \dots + W_{\lambda_p}$, оно содержится в V . С другой стороны, каждый вектор базиса e_1, \dots, e_n принадлежит одному из собственных подпространств, поэтому $P \subset \sum_{i=1}^n W_{\lambda_i} \Rightarrow W_{\lambda_1} + W_{\lambda_p} = V$. Эта сумма прямая, т.к. собственные подпространства $W_{\lambda_1}, \dots, W_{\lambda_p}$ имеют тривиальное пересечение. □

2.9 Верхняя треугольная форма матрицы линейного оператора в комплексном пространстве.

Вопрос о существовании собственных векторов сводится к вопросу о существовании корней характеристического многочлена, принадлежащих основному полю. В алгебраическом поле \mathbb{C} любой многочлен степени $n \geq 1$ имеет n корней. Отсюда вытекает следующее утверждение.

Теорема. Произвольный линейный оператор, действующий в n -мерном комплексном пространстве, имеет:

1. n собственных значений, если каждое собственное значение считать столько раз, какова его кратность как корня характеристического многочлена;
2. Хотя бы один собственный вектор;
3. На любом своем инвариантном подпространстве хотя бы один собственный вектор.

Лемма. Линейный оператор, действующий в n -мерном комплексном пространстве, обладает инвариантным пространством размерности $n - 1$.

Д-во. Линейный оператор A действующий в комплексном пространстве V , имеет собственное значение λ . Значит, $|A - \lambda I| = 0$ и $\text{rank}(A - \lambda I) \leq n - 1$. Следовательно, $\dim \text{im}(A - \lambda I) \leq n - 1$ и в пространстве V существует подпространство L размерности $n - 1$, которое содержит $\text{im}(A - \lambda I)$. Очевидно, что L инвариантно относительно оператора $A - \lambda I$. Покажем, что оно инвариантно и относительно A . Пусть $x \in L$, тогда $(A - \lambda I)x = y \in L \implies Ax = \lambda x + y \in L$. \square

Теорема. В n -мерном комплексном пространстве V для любого линейного оператора $A \in L(V, V)$ существует система n вложенных друг в друга инвариантных подпространств L_1, \dots, L_n всех размерностей от 1 до n , т.е. таких, что $L_1 \subset L_2 \subset \dots \subset L_n = V$, где $\dim L_k = k$, $k = 1, \dots, n$.

Д-во. Используем индукцию по n . Для $n = 1$ утверждение теоремы очевидно. Пусть теорема верна для всех линейных операторов размерности $n - 1$. Тогда, согласно лемме оператор A , действующий в n -мерном комплексном пространстве V , имеет инвариантное пространство L_{n-1} размерности $n - 1$. Тогда для индуцированного оператора $A|_{L_{n-1}}$ существует система вложенных инвариантных подпространств $L_1 \subset L_2 \subset \dots \subset L_{n-1}$. Так как действия операторов A и $A|_{L_{n-1}}$ совпадают, то подпространства L_1, \dots, L_{n-1} инвариантны относительно оператора A . Остается добавить, что $L_{n-1} \subset L_n = V$. \square

Теорема. Для любого комплексного оператора A , действующего в комплексном пространстве, существует базис, в котором матрица линейного оператора имеет треугольную форму.

Д-во. Для оператора A найдется система инвариантных подпространств L_1, \dots, L_n таких, что $\dim L_k = k$ и $L_1 \subset L_2 \subset \dots \subset L_n = V$. Искомый базис e_1, \dots, e_n строим так: в качестве вектора e_1 берем любой базис L_1 , в качестве e_k , $k > 1$ - вектор, дополняющий базис L_{k-1} до базиса L_k . В силу инвариантности подпространств L_1, \dots, L_n матрица A_e имеет верхнюю треугольную форму. \square

2.10 Многочлен от линейного оператора (матрицы). Теорема Гамильтона-Кэли.

Опр. Зафиксируем квадратную матрицу $A \in \mathbb{P}^{n \times n}$. Рассмотрим произвольный многочлен $f(\lambda) = \sum_{i=0}^k f_i \lambda^i$ и поставим ему в соответствие матрицу $\sum_{i=0}^n f_i A^i = f(A)$. $f(A)$ называется многочленом от матрицы A , соответствующий многочлену $f(\lambda)$ с коэффициентами из поля \mathbb{P} . Если $f(A) = 0$ $f(\lambda) \neq 0$, то говорят, что многочлен f аннулирует матрицу A .

Утверждение. Для любой матрицы можно найти многочлен, который ее аннулирует.

Д-во. Рассмотрим матрицы $I = A^0$, $A^1 = A$, A^2, \dots, A^{n^2} . Их $n^2 + 1$ штука \implies они ЛЗ $\implies \exists$ нетривиальный набор a_0, \dots, a_{n^2} , т.ч. $a_0 I + a_1 A + \dots + a_{n^2} A^{n^2} = O$ — искомым многочлен, т.к. $f(\lambda) \neq 0$ в силу нетривиальности набора a_0, \dots, a_{n^2} . \square

Опр. Многочлен, аннулирующий матрицу A и имеющий минимальную степень среди всех аннулирующих ее многочленов, называется минимальным многочленом матрицы A .

Теорема. Линейный оператор, действующий в комплексном (или в вещественном) пространстве, является корнем своего характеристического многочлена.

Д-во. 1. Докажем сначала для комплексного пространства V . Пусть $A \in L(V, V)$ и его характеристический многочлен имеет вид $f(\lambda) = (\lambda_1 - \lambda)^{m_1} \dots (\lambda_j - \lambda)^{m_j} \dots (\lambda_p - \lambda)^{m_p}$. $V = K_{\lambda_1} \oplus \dots \oplus K_{\lambda_p}$ и, следовательно, для любого вектора $x \in V$ имеет место разложение $x = x_1 + \dots + x_p$, где $x_j \in K_{\lambda_j}$, $k = 1, \dots, p$. Тогда

$$f(A)x = f(A)x_1 + \dots + f(A)x_j + \dots + f(A)x_p.$$

Каждое слагаемое в этом разложении равно нулевому вектору, так как $f(A)x_j = (\lambda_1 I - A)^{m_1} \dots (\lambda_j I - A)^{m_j} \dots (\lambda_p I - A)^{m_p} x_j = \theta$, ибо операторы в этом произведении перестановочны, а $(A - \lambda_j I)^{m_j} x_j = \theta$. Следовательно, $f(A)x = \theta \forall x \in V$, т.е. $f(A) = O$.

2. Пусть V - вещественное линейное пространство. Возьмем какой-либо базис e пространства V , и пусть A_e - матрица оператора A в этом базисе. Рассмотрим любое комплексное пространство V_1 той же размерности. Пусть f - произвольный базис V_1 , тогда матрица A_e является матрицей оператора $B \in L(V_1, V_1)$ в базисе f , т.е. $A_e = B_f$. Значит характеристические многочлены операторов A и B совпадают, и согласно п. 1, $f(A_e) = O$. \square

2.11 Нильпотентные и квазискалярные операторы (матрицы). Критерий нильпотентности.

Опр. Пусть линейный оператор A действует в n -мерном пространстве. Если он имеет только одно собственное значение λ кратности n , то будем называть его квазискалярным.

Опр. Линейный оператор $A \in L(V, V)$ называется нильпотентным, если существует число $q \in \mathbb{N}$ такое, что $A^q = O$. Наименьшее число q , обладающее таким свойством, называется индексом нильпотентности (высотой) оператора A .

Теорема. В комплексном пространстве линейный оператор нильпотентен тогда и только тогда, когда он является квазискалярный с единственным собственным значением равным нулю.

Д-во. (\Rightarrow) Если λ - собственное значение нильпотентного оператора $A \in L(V, V)$ индекса q и x - собственное значение соответствующее ему, то $Ax = \lambda x \Rightarrow A^2x = \lambda^2x \Rightarrow \dots \Rightarrow A^qx = \lambda^qx$. Отсюда следует, что $\lambda^qx = 0$. Так как $x \neq 0$, то $\lambda = 0$.

(\Leftarrow) Рассмотрим базис e комплексного пространства V , в котором оператор A имеет верхнюю треугольную матрицу с нулями на главной диагонали. Итак,

$$A_e = \begin{bmatrix} 0 & a_{12} & a_{13} & \dots & a_{1n} \\ 0 & 0 & a_{23} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & a_{n-1,n} \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \end{bmatrix}.$$

Нетрудно проверить, что при последовательном возведении этой матрицы в степени $q = 2, 3, \dots, n$ нетривиальный треугольник расположенный над главной диагональю, перемещается каждый раз на одну диагональ выше, так что $(A_e)^n = O$. Значит, $A^n = O$. \square

2.12 Прямая сумма линейных операторов (матриц). Теорема о расщеплении вырожденного оператора.

Опр. Если $V = L_1 \oplus L_2 \oplus \dots \oplus L_p$ - прямая сумма подпространств L_1, \dots, L_p инвариантных относительно линейного оператора $A \in L(V, V)$, то оператор A называется прямой суммой индуцированных операторов $A|L_1, \dots, A|L_p$.

Теорема. Вырожденный и не нильпотентный оператор $A \in L(V, V)$ является прямой суммой нильпотентного и обратимого операторов, причем это разложение единственно.

Д-во. Для доказательства теоремы необходимо показать, что существует единственная пара подпространств L_1, L_2 , инвариантных относительно линейного оператора A и таких, что $V = L_1 \oplus L_2$, $A|L_1$ нильпотентен, $A|L_2$ обратим.

Существование. Обозначим для $k \in \mathbb{N}$: $N_k = \ker A^k$, $T_k = \operatorname{im} A^k$.

1. Покажем, что подпространства N_k строго вложены друг в друга до некоторого момента q , начиная с которого все N_k совпадают, т.е. $N_1 \subset N_2 \subset \dots \subset N_q = N_{q+1} = \dots$.

а) Вложение $N_k \subseteq N_{k+1}$ очевидно, так как если $A^kx = \theta$, то $A^{k+1}x = A(A^kx) = A\theta = \theta$.

б) Пусть $N_k = N_{k+1}$. Тогда $N_{k+1} = N_{k+2}$, так как $N_{k+1} \subseteq N_{k+2}$, $N_{k+2} \subseteq N_{k+1}$. Второе

из этих вложений следует из того, что если $x \in N_{k+2}$, то $A^{k+2}x = \theta$, т.е. $A^{k+1}(Ax) = \theta$. Значит, $Ax \in N_{k+1} = N_k$, откуда $A^k(Ax) = \theta$, т.е. $A^{k+1}x = \theta$.

Из а и б следует, что подпространство N_k либо строго вложено в N_{k+1} , либо совпадает со всеми последующими ядрами. Так как в конечномерном пространстве размерности подпространств N_k не могут бесконечно возрастать, то наступит момент q , начиная с которого все ядра N_k будут совпадать с N_q .

2. Зафиксируем этот момент q и покажем, что $V = N_q \oplus T_q$.

Действительно, $\dim V = \dim N_q + \dim T_q$ в силу теоремы о ранге и дефекте, при этом $N_q \cap T_q = \{\theta\}$, так как если $y \in N_q \cap T_q$, то $A^q y = \theta$, $y = A^q x$, т.е. $A^{2q} x = \theta$. Значит, $x \in N_{2q} = N_q$ и $A^q x = \theta = y$.

3. Подпространства N_q и T_q инвариантны относительно A , т.к.:

а) если $x \in N_q$, то $x \in N_{q+1} = N_q \implies A^{q+1}x = \theta$, т.е. $A^q(Ax) = \theta \implies Ax \in N_q$.

б) если $y \in T_q$, то $y = A^q x$ и $Ay = A^{q+1}x = A^q(Ax) = A^q x_1$, где $x_1 = Ax$, следовательно, $Ay \in T_q$.

4. Оператор $A|_{N_q}$ - нильпотентный оператор индекса q , т.к.:

а) $A^q x = \theta \forall x \in N_q$;

б) $\exists x_0 \in N_q$ такой, что $A^{q-1}x_0 \neq \theta$, ибо $N_{q-1} \neq N_q$.

5. Оператор $A|_{T_q}$ обратим, так как его ядро состоит только из нулевого вектора. Действительно, если $y \in \ker A|_{T_q}$, то $y \in T_q$, $Ay = \theta$, т.е. $y = A^q x$ и $A^{q+1}x = \theta$. Отсюда следует, что $x \in N_{q+1} = N_q$, т.е. $A^q x = \theta$ и $y = \theta$.

Утверждения 2-5 доказывают существование искомого разложения: $L_q = N_q$, $L_2 = T_q$.

Единственность. Пусть существует другое разложение $V = N \oplus T$, обладающее всеми свойствами первого.

1. Нильпотентность оператора $A|_N$ означает, что $A^k x = \theta \forall x \in N$, при некотором $k \in \mathbb{N}$. Следовательно, $N \subseteq N_k \subseteq N_q$ и $\dim N \leq \dim N_q$.

2. Обратимость оператора $A|_T$ означает, что $\text{im } A|_T = T$. Следовательно, для любого вектора $y \in T$ имеет место представление $y = Ay_1$, где $y_1 \in T$. Используя такое же представление для вектора y_1 и всех последующих, получаем, что $y = Ay_1 = A^2 y_2 = \dots = A^q y_q$. Таким образом, $T \subseteq T_q$ и $\dim T \leq \dim T_q$.

Так как $\dim V = \dim N + \dim T = \dim N_q + \dim T_q$ и $\dim N \leq \dim N_q$, $\dim T \leq \dim T_q$, то $N = N_q$ и $T = T_q$. \square

2.13 Корневое расщепление линейного оператора.

Опр. Пусть λ_j - собственное значение оператора A . Вектор $x \in V$ называется *корневым вектором* оператора A , отвечающим собственному значению λ_j , если $(A - \lambda_j I)^k x = \theta$ при некотором $k \in \mathbb{N} \cup \{0\}$. *Высотой* корневого вектора называется наименьшее k , обладающее указанным свойством.

Опр. Множество $K_{\lambda_j} = \{x \in V \mid \exists k \in \mathbb{N} \cup \{0\} : (A - \lambda_j I)^k x = \theta\}$ называется *корневым подпространством* оператора A , отвечающим собственному значению λ_j .

Утверждение. Корневое подпространство K_{λ_j} инвариантно относительно A .

Д-во. $v \in K_{\lambda_j} \implies \exists q_j : (A - \lambda_j I)^{q_j} v = \theta \implies (A - \lambda_j I)^{q_j} (Av) = A(A - \lambda_j I)^{q_j} v = A \cdot \theta = \theta \implies Av \in K_{\lambda_j}$. \square

Оператор $B = A - \lambda_j I$ - вырожденный, но не нильпотентный. Следовательно, к оператору B применима теорема о прямой сумме нильпотентного и обратимого оператора. Согласно этой теореме, если $N_k = \ker B^k$, $T_k = \operatorname{im} B^k$, то $N_1 \subset N_2 \subset \dots \subset N_q = N_{q+1} = \dots$. $V = N_q \oplus T_q$, где N_q и T_q - инвариантны относительно B .

Вернемся к оператору A .

N_1 состоит из корневых векторов оператора A высоты не превосходящей 1, т.е. совпадающим собственному значению λ_j . Таким образом $N_1 = W_{\lambda_1}$ и, следовательно, $\dim N_1 = s_j$, где s_j - геометрическая кратность собственного значения λ_j .

N_2 состоит из корневых векторов оператора A высоты, не превосходящей 2, а N_q состоит из векторов всех высот, т.е. q - максимальная высота коневого вектора, отвечающего собственному вектору λ_j , и N_q совпадает со всем корневым подпространством K_{λ_j} . Таким образом, $K_{\lambda_j} = N_q$.

Из свойств подпространства N_q вытекают важные свойства корневых подпространств: если характеристический многочлен оператора A имеет вид $f(\lambda) = (\lambda_1 - \lambda)^{m_1} \dots (\lambda_j - \lambda)^{m_j} \dots (\lambda_p - \lambda)^{m_p}$, то

а) подпространство K_{λ_j} инвариантно относительно оператора A (в силу инвариантности относительно оператора $A - \lambda_j I$).

б) характеристический многочлен оператора $A|_{K_{\lambda_j}}$ имеет вид $f_j(\lambda) = (\lambda_j - \lambda)^{m_j}$ (т.к. $f_{A|N_q}(\lambda) = (-\lambda)^{m_1}$, $f_{A|T_q} = (\lambda_2 - \lambda)^{m_2} \dots (\lambda_p - \lambda)^{m_p}$)

в) $\dim K_{\lambda_j} = m_j$.

Теорема. Если A - линейный оператор, действующий в комплексном пространстве V и $f(\lambda) = (\lambda_1 - \lambda)^{m_1} \dots (\lambda_p - \lambda)^{m_p}$, $\lambda_i \neq \lambda_k$, при $i \neq k$ - его характеристический многочлен, то пространство V разлагается в прямую сумму его корневых подпространств: $V = K_{\lambda_1} \oplus \dots \oplus K_{\lambda_p}$.

Д-во. Воспользуемся индукцией по p . Для $p = 1$, понятно, что $V = K_{\lambda_1}$. Пусть теорема верна для оператора, имеющего $p - 1$ различных собственных значений. Докажем ее для оператора A . Выделим корневое подпространство $K_{\lambda_p} = N_q = \ker(A - \lambda_p I)^{m_p}$. Тогда $V = K_{\lambda_p} \oplus T_q$, $T_q = \operatorname{im}(A - \lambda_p I)^{m_p}$. Обозначим $V_1 = T_q$. Пространство V_1 инвариантно относительно оператора $A - \lambda_p I$, а, следовательно, оно инвариантно и относительно A , при этом характеристический многочлен оператора $A_1 = A|_{V_1}$ имеет вид $f_1(\lambda) = (\lambda_1 - \lambda)^{m_1} \dots (\lambda_{p-1} - \lambda)^{m_{p-1}}$. Оператор A_1 имеет $p - 1$ различных собственных значений, и для него теорема верна. Если учесть, что корневые пространства оператора A_1 совпадают с корневыми подпространствами $K_{\lambda_1}, \dots, K_{\lambda_{p-1}}$ оператора A , то $V_1 = K_{\lambda_1} \oplus \dots \oplus K_{\lambda_{p-1}}$ и $V = K_{\lambda_1} \oplus \dots \oplus K_{\lambda_{p-1}} \oplus K_{\lambda_p}$. \square

2.14 Нерасщепляемые операторы и подпространства Крылова.

В максимальном расщеплении линейного оператора каждое инвариантное подпространство не может быть прямой суммой ненулевых инвариантных подпространств. Такие

подпространства и сужение оператора на них естественно называть нерасщепляемыми. Согласно теореме о корневом расщеплении, нерасщепляемый оператор обязан быть квазискалярным.

Опр. Инвариантное подпространство $M = M(A, x)$ оператора A , содержащее заданный ненулевой вектор x , называется минимальным, если данное подпространство содержится в любом инвариантном подпространстве, которому принадлежит вектор x .

Минимальное инвариантное подпространство $M(A, x)$ должно содержать последовательность векторов x, Ax, A^2x, \dots . Векторы такого вида принято называть векторами Крылова, а линейные оболочки $L_k(A, x) = L(x, Ax, A^2x, \dots, A^{k-1}x)$ — пространствами Крылова.

Лемма. Минимальное инвариантное подпространство $M(A, x)$ совпадает с пространством Крылова $L_x(A, x)$, содержащим вектор $A^k x$. Его размерность равна минимальному значению k , при котором $A^k x \in L_k(A, x)$.

Д-во. Пусть $x, Ax, \dots, A^{k-1}x$ — ЛНЗ, а вектор $A^k x$ выражается в виде их линейной комбинации. Ясно, что $\dim L_k(A, x) = k$. Условие $A^k x \in L_k(A, x)$ обеспечивает инвариантность подпространства $L_k(A, x)$. В то же время, любое инвариантное подпространство, содержащее вектор x , обязано содержать все пространство Крылова $\implies M(A, x) = L_k(A, x)$. \square

Лемма. Минимальное инвариантное подпространство $M(A, x)$ нерасщепляемо в том и только в том случае, когда сужение оператора A на нем квазискалярно.

Д-во. Квазискалярность является необходимым условием нерасщепляемости. Докажем его достаточность в случае подпространства $M(A, x)$. $M = M(A, x) = L_k(A, x)$, где $k = \dim L_k(A, x)$ и $A^k x \in L_k(A, x)$. Пусть единственное собственное значение оператора A на M равно λ . Тогда $B = A - \lambda I$ — нильпотентный на M , $M = L_k(B, x)$, система $x, Bx, \dots, B^{k-1}x$ — ЛНЗ и индекс нильпотентности $B|_M$ не больше k . Значит $B^k x = \theta$. Пусть $L \subseteq M$ — произвольное ненулевое инвариантное подпространство B . Возьмем ненулевой вектор $\theta \neq z \in L$, $z = \sum_{j=0}^{k-1} \alpha_j B^j x$, пусть i — минимальное число такое, что $\alpha_i \neq 0$. Тогда $B^{k-1-i} z = \alpha_i B^{k-1} x \in L \implies B^{k-1} x \in L$. Таким образом, любое инвариантное подпространство $L \subseteq M$ оператора B содержит общий вектор $B^{k-1} x$. Значит M нельзя представить в виде прямой суммы двух ненулевых инвариантных подпространств оператора B . Каждое инвариантное пространство оператора A является инвариантным и для оператора $B = A - \lambda I$. \square

2.15 Условие линейной независимости составной системы векторов Крылова нильпотентного оператора.

Лемма. Пусть A — линейный оператор и k_1, \dots, k_t — его индексы нильпотентности на ненулевых векторах x_1, \dots, x_t . Тогда для линейной независимости составной си-

стемы векторов Крылова: $x_1, Ax_1, \dots, A^{k_1-1}x_1, \dots, x_t, Ax_t, \dots, A^{k_t-1}x_t$ (1) необходима и достаточна линейная независимость векторов $A^{k_1-1}x_1, \dots, A^{k_t-1}x_t$ (2).

Д-во. (\Rightarrow) Из системы (1) очевидно следует линейная независимость системы (2).

(\Leftarrow) Пусть (2) линейно независима и $k = \max_{1 \leq i \leq t} k_i$. Индукция по k . При $k = 1$ си-

стемы (1) и (2) совпадают. Пусть $k \geq 2$ и $I_k = \{i : k_i = k, i = \overline{1, t}\}$. Пусть $\theta = y =$

$\sum_{i=1}^t \sum_{j=1}^{k_i-1} \alpha_{ij} A^j x_i (*)$. Тогда $\theta = A^{k-1}y = \sum_{i \in I_k} \alpha_{i0} A^{k-1}x_i \Leftrightarrow \alpha_{i0} = 0 \forall i \in I_k$. Из системы

(1) удалим все векторы $x_i, i \in I_k$. Оставшаяся система — составная система векторов Крылова, но индексы нильпотентности A на векторах $x_i, i \notin I_k$ и векторах $Ax_i, i \in I_k$ меньше k . По предположению индукции для векторов, оставшихся в $(*)$ (в силу ЛНЗ) $\alpha_{ij} = 0, \forall i, j : 1 \leq i \leq t, 0 \leq j \leq k_i - 1$. \square

Следствие. Пусть A - нильпотентный оператор и $L_{k_1}(A, x_1), \dots, L_{k_t}(A, x_t)$ - максимальные пространства Крылова. Для того чтобы их сумма была прямой необходимо и достаточно, чтобы $A^{k_1-1}x_1, \dots, A^{k_t-1}x_t$ были линейно независимыми.

2.16 Максимальное расщепление и жорданова форма нильпотентного оператора.

Теорема. Любой нильпотентный оператор A на конечномерном пространстве V расщепляется в прямую сумму операторов на максимальных пространствах Крылова и в любом таком расщеплении число n_k пространств размерности k не зависит от метода, которым было получено расщепление и равно $n_k = 2\text{def } A^k - \text{def } A^{k+1} - \text{def } A^{k-1}$.

Д-во. Пусть нильпотентный оператор A действует в V . Рассмотрим какие-либо максимальные пространства Крылова: $L_1 = L_{k_1}(A, x_1), \dots, L_s = L_{k_s}(A, x_s)$ дающие в сумме (необязательно прямой) пространство V . Чтобы получить их, возьмем в качестве начальных векторов x_1, \dots, x_s , например, базис пространства V .

Если $V = L_1 + \dots + L_s$ - прямая сумма, то нужное расщепление получено. Если нет, то

$A^{k_1-1}x_1, \dots, A^{k_s-1}x_s$ — ЛЗ. Рассмотрим нетривиальную линейную комбинацию $\sum_{i=1}^s \alpha_i A^{k_i-1}x_i =$

θ . Среди векторов линейной комбинации, перед которыми стоит ненулевой коэффициент, выберем тот, который входит в пространство Крылова с наименьшей размерностью. Пусть это будет $A^{j-1}x_j$.

$$A^{k_j-1}x_j + \sum_{i=1, i \neq j}^s \frac{\alpha_i}{\alpha_j} A^{k_i-1}x_i = \theta.$$

$$\begin{aligned}
y_0 &= x_j + \sum_{i=1, i \neq j}^s \frac{\alpha_i}{\alpha_j} A^{k_i - k_j} x_i, \\
y_1 &= Ax_j + \sum_{i=1, i \neq j}^s \frac{\alpha_i}{\alpha_j} A^{k_i - k_j + 1} x_i, \\
&\dots \\
y_{k_j - 1} &= A^{k_j - 1} x_j + \sum_{i=1, i \neq j}^s \frac{\alpha_i}{\alpha_j} A^{k_i - 1} x_i = \theta.
\end{aligned}$$

$y_0, \dots, y_{k_j - 1}$ образуют последовательность векторов Крылова. Если $y_0 = \theta$, то все они нулевые и пространство V - сумма меньшего числа максимальных пространств Крылова. Если $y_0 \neq \theta$, то $V = L_1 + \dots + L_{j-1} + L'_j + L_{j+1} + \dots + L_s$, где $L'_j = L_k(A, y_0)$ - максимальное пространство Крылова размерность $d = \dim L(y_0, \dots, y_{k_j - 2}) < k_j$. Мы получаем новое расщепление, в котором сумма размерностей максимальных пространств Крылова уменьшена. Всякий раз, когда V представляется суммой максимальных пространств Крылова с суммой размерностей больше, чем $\dim V$, мы можем найти аналогичной расщепление с меньшей суммой размерностей. В какой-то момент сумма размерностей будет $\dim V$ и сумма подпространств будет прямой.

Пусть $V = L_{k_1}(A, x_1) \oplus \dots \oplus L_{k_s}(A, x_s)$ - прямая сумма максимальных пространств Крылова и среди них ровно m_k пространств размерности $\geq k$. Докажем, что $m_k = \text{def } A^k - \text{def } A^{k-1}$.

Множество $\{A^d x_i : k \leq d \leq k_i - 1, i = \overline{1, s}\}$ состоит из ненулевых векторов, образующих базис пространства $\text{im } A^k : \text{rank } A^k = \sum_{i=1}^s l_i, l_i = \max(0, k_i - k) \implies \text{def } A^k =$

$$\sum_{i=1}^s (k_i - l_i) \implies \ker A^k = L(A^{l_1} x_1, A^{l_1 + 1} x_1, \dots, A^{k_1 - 1} x_1, \dots, A^{l_s} x_s, A^{l_s + 1} x_s, \dots, A^{k_s - 1} x_s).$$

Число образующих векторов равно размерности ядра и все они принадлежат ядру оператора A^k . Если $l_j = k_j - k$, то $A^k A^{l_j} x_j = A^{k + k_j - k} x_j = A^{k_j} x_j = \theta$, а если $l_j = \theta$, то $d_j < d \implies A^d A^{l_j} x_j = A^d x_j = \theta$. Среди образующих векторов все, кроме, возможно, первых векторов $A^{l_1} x_1, \dots, A^{l_s} x_s$ в последовательностях Крылова, принадлежат пространству $\ker A^{k-1}$. А число тех из них, которые ему не принадлежат, как раз и равно числу пространств Крылова размерность которых $\geq k$. Пусть M_k - их линейная оболочка. Тогда $\dim M_k = m_k, \ker A^k = \ker A^{k-1} \oplus M_k \implies m_k = \text{def } A^k - \text{def } A^{k-1}$.

$$n_k = m_k - m_{k+1} = (\text{def } A^k - \text{def } A^{k-1}) - (\text{def } A^{k+1} - \text{def } A^k) = -\text{def } A^{k-1} + 2\text{def } A^k - \text{def } A^{k+1}. \quad \square$$

Следствие. Для нильпотентного оператора на конечномерном пространстве расщепление в прямую сумму операторов является максимальным тогда и только тогда, когда операторы расщепления определены на максимальных пространствах Крылова.

Д-во. Если подпространство в прямой сумме не является максимальным пространством

Крылова, то оно может быть разложено в нетривиальную прямую сумму таких подпространств, а значит исходное разложение не максимальное. \square

Пусть λ - единственное собственное значение квазискалярного оператора A и пусть $L_k(A, x)$ — его инвариантное пространство Крылова. В данном пространстве имеется линейно независимая системы векторов $x, Bx, \dots, B^{k-1}x$, где $B = A - \lambda I$. Составим из них базис $e_1 = B^{k-1}x, e_2 = B^{k-2}x, \dots, e_{k-1} = Bx, e_k = x \implies Ae_1 = \lambda e_1, Ae_2 = \lambda e_2 + e_1, \dots, Ae_k = \lambda e_k + e_1$. Матрица оператора $A|L_k(A, x)$ в этом базисе:

$$J_k(\lambda) = \begin{bmatrix} \lambda & 1 & & & \\ & \lambda & 1 & & \\ & & \ddots & \ddots & \\ & & & \lambda & 1 \\ & & & & \lambda \end{bmatrix}_{k \times k}$$

— жорданова клетка собственного значения λ .

Жордановой матрицей называется прямая сумма жордановых клеток. Для заданной матрица A подобная ей жорданова матрица $J = P^{-1}AP$ и столбцы матрицы P называются жордановой формой и жордановым базисом матрицы A . Ясно, что $J_n^m(0) \neq O$ при $m = \overline{1, n-1}$ и $J_n^n(0) = O$, т.е. $J_n(0)$ - нильпотентная матрица с индексом нильпотентности равным n .

2.17 Теорема Жордана о структуре линейного оператора.

Теорема. Пусть V — конечномерное линейное пространство, $n = \dim V$, $A \in L(V, V)$ — квазискалярный оператор и λ — его единственное собственное значение. Тогда существует базис h_1, \dots, h_n , т.ч. $A_h = J_{k_1}(\lambda) \oplus \dots \oplus J_{k_r}(\lambda)$, где $k_1 + \dots + k_r = n$.

Д-во. Оператор $B = A - \lambda I$ — нильпотентный. Значит существует базис h_1, \dots, h_n , т.ч. $B_r = J = J_{k_1}(0) \oplus \dots \oplus J_{k_r}(0)$, $k_1 + \dots + k_r = n$. Далее, $A = B + \lambda I \implies A_h = B_h + \lambda I = J + \lambda I = J_{k_1}(\lambda) \oplus \dots \oplus J_{k_r}(\lambda)$. \square

Теорема (Жордана о структуре линейного оператора). Пусть V — конечномерное линейное пространство, $\dim V = n$, $A \in L(V, V)$ и $f(\lambda) = (-1)^n(\lambda - \lambda_1)^{l_1} \dots (\lambda - \lambda_k)^{l_k}$, $\lambda_p \neq \lambda_q$ — характеристический многочлен A . Тогда существует базис h_1, \dots, h_n , т.ч. $A_h = A_1 \oplus \dots \oplus A_k$, где $A_j = J_{i_1}(\lambda_j) \oplus \dots \oplus J_{i_m}(\lambda_j)$, $m = m(j)$, $i_1 + \dots + i_m = l_j$, $j = \overline{1, k}$.

Д-во. Положим $f_j(\lambda) = (\lambda - \lambda_j)^{l_j}$, $j = \overline{1, k}$. Из теоремы о корневом расщеплении $V = W_{\lambda_1} \oplus \dots \oplus W_{\lambda_k}$, где $W_{\lambda_j} = \ker(A - \lambda_j I)^{l_j}$, $\dim W_{\lambda_j} = l_j$, $AW_{\lambda_j} \subset W_{\lambda_j}$, $j = \overline{1, k}$ и $A_j = A|W_{\lambda_j}$ — сужение оператора A на подпространство W_{λ_j} . Оператор $A_j \in L(W_{\lambda_j}, W_{\lambda_j})$ имеет единственное собственное значение λ_j , алгебраической кратности l_j . Применим предыдущую теорему к каждому оператору A_j , получим искомое утверждение. \square

2.18 Единственность жордановой формы линейного оператора (матрицы).

Пусть K_{λ_j} - корневое пространство оператора A , отвечающее собственному значению λ_j . Положим $B = A - \lambda_j I$, $N_k = \ker B^k$, $n_k = \dim N_k$, $r_k = \text{rank } B^k$.

Построим сначала само корневое подпространство K_{λ_j} . Для этого необходимо найти момент q , начиная с которого все ядра N_q будут совпадать с $N_q = K_{\lambda_j}$, при этом имеем $n_1 = s_j < n_2 < \dots < n_q = m_j$, где s_j и m_j - геометрическая и алгебраическая кратности λ_j . Теперь будем строить базис K_{λ_j} , последовательно просматривая подпространства N_q, N_{q-1}, \dots, N_1 .

N_q) Пусть f_1, \dots, f_{t_q} - векторы, дополняющие произвольный базис N_{q-1} до базиса N_q . Ясно, что:

- 1) они будут корневыми векторами высоты q ;
- 2) их количество равно $n_q - n_{q-1}$;
- 3) $t_q = n_q - n_{q-1} = (n_q - n_{q-1}) - (n_{q+1} - n_q) = -n_{q+1} + 2n_1 - n_{q-1}$, так как $n_{q+1} = n_q$.
- 4) никакая нетривиальная линейная комбинация этих векторов не принадлежит N_{q-1} (такие векторы будем называть линейно независимыми над N_{q-1}).

N_{q-1}) Построим векторы Bf_1, \dots, Bf_{t_q} . Эти векторы являются корневыми векторами высоты $q - 1$, и они линейно независимы над N_{q-2} , так как в противном случае для

нетривиального набора чисел $\alpha_1, \dots, \alpha_{t_q}$ имеем $B^{q-2} \sum_{k=1}^{t_q} \alpha_k Bf_k = \theta$, т.е. $B^{q-1} \sum_{k=1}^{t_q} \alpha_k f_k = \theta$, и

$\sum_{k=1}^{t_q} \alpha_k f_k \in N_{q-1}$, что противоречит линейной независимости f_1, \dots, f_{t_q} над N_{q-1} .

Дополним эти векторы векторами $g_1, \dots, g_{t_{q-1}} \in N_{q-1}$ так, что векторы $Bf_1, \dots, Bf_{t_q}, g_1, \dots, g_{t_{q-1}}$ дополняли произвольный базис N_{q-2} до базиса N_{q-1} . Ясно, что:

- 1) они будут корневыми векторами высоты $q - 1$;
- 2) их количество равно $n_{q-1} - n_{q-2}$;
- 3) $t_{q-1} = (n_{q-1} - n_{q-2}) - (n_q - n_{q-1}) = -n_q + 2n_{q-1} - n_{q-2}$;
- 4) они линейно независимы над N_{q-2} .

Выполняя далее такие же построения в подпространствах N_{q-2}, N_{q-3}, \dots , придем к подпространству N_1 .

N_1) Здесь строятся векторы

$$B^{q-1}f_1, \dots, B^{q-1}f_{t_q}, B^{q-2}g_1, \dots, B^{q-2}g_{t_{q-1}}, \dots, Bv_1, \dots, Bv_{t_2},$$

которые дополняются векторами u_1, \dots, u_{t_1} до базиса N_1 . Таким образом векторы

$$B^{q-1}f_1, \dots, B^{q-1}f_{t_q}, B^{q-2}g_1, \dots, B^{q-2}g_{t_{q-1}}, \dots, Bv_1, \dots, Bv_{t_2}, u_1, \dots, u_{t_1},$$

- 1) являются собственными векторами;
- 2) их количество равно $n_1 = n_1 - n_0$ (очевидно, $n_0 = \text{def } B^0 = 0$);
- 3) $t_1 = (n_1 - n_0) - (n_2 - n_1) = -n_2 + 2n_1 - n_0$;
- 4) они линейно независимы.

Полученную за q шагов систему вектором удобно объединить в таблицу, которую будем называть жордановой лестницей.

N_1	$\underbrace{f_1, \dots, f_{t_{q-1}}}_{t_q = -n_{q-1} + 2n_q - n_{q+1}}$			
N_{q-1}	Bf_1, \dots, Bf_{t_q}	$\underbrace{g_1, \dots, g_{t_{q-1}}}_{t_{q-1} = -n_{q-2} + 2n_{q-1} - n_q}$		
\vdots	\vdots	\vdots	\ddots	
N_1	$B^{q-1}f_1, \dots, B^{q-1}f_{t_q}$	$B^{q-2}g_1, \dots, B^{q-2}g_{t_{q-1}}$	\dots	$\underbrace{u_1, \dots, u_{t_1}}_{t_1 = -n_0 + 2n_1 - n_2}$

Получили, что число и размер клеток жордана однозначно определяется размерностями ядер операторов $(A - \lambda_j I)^i$.

Таким образом доказали теорему:

Теорема. Любая матрица $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ подобна прямой сумме жордановых клеток $P^{-1}AP = J_1 \oplus \dots \oplus J_n$, причем число и размеры жордановых клеток определяются однозначно по матрице A .

2.19 Критерий подобия комплексных матриц.

Опр. Матрицы A и B называются подобными, если существует невырожденная матрица X , такая, что $A = X^{-1}BX$.

Теорема. Две матрицы $A, B \in \mathbb{C}^{n \times n}$ подобны тогда и только тогда, когда их жордановы формы совпадают.

Д-во. В доказательстве нуждается только подобие жордановых матриц с одинаковым набором жордановых клеток. Это утверждение следует из того, что перемещение столбцов матрицы реализуется умножением матрицы на матрицу элементарных преобразований, которая не вырождена. \square

2.20 Блочно-диагональная жорданова форма вещественной матрицы.

Пусть $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$, $f_A(\lambda) \in \mathbb{R}_n[\lambda]$.

Если $\lambda \in \mathbb{R}$, $f_A(\lambda) = 0$, то корневое пространство, порожденное этим собственным значением, расщепляется в прямую сумму жордановых клеток $J_k(\lambda)$.

Пусть $\lambda = a + bi$ ($a, b \in \mathbb{R}$ и $b \neq 0$), $f_A(\lambda) = 0$. Тогда $\bar{\lambda} = a - bi$ тоже собственное значение A и алгебраические кратности λ и $\bar{\lambda}$ совпадают. Пусть h_1, \dots, h_k — жарданова цепочка (система векторов Крылова) клетки $J_k(\lambda)$, тогда $\bar{h}_1, \dots, \bar{h}_k$ — жорданова цепочка, отвечающая жардановой клетке $J_k(\bar{\lambda})$.

Пусть $h_j = x_j + iy_j$ ($x_j, y_j \in \mathbb{R}^n$), $j = \overline{1, k}$, тогда

$$\begin{aligned} Ah_1 &= \lambda h_1, & Ah_j &= \lambda h_j + h_{j-1} \quad (2 \leq j \leq k) \\ A\bar{h}_1 &= \bar{\lambda} \bar{h}_1, & A\bar{h}_j &= \bar{\lambda} \bar{h}_j + \bar{h}_{j-1} \quad (2 \leq j \leq k) \end{aligned} \quad (*)$$

Система $h_1, \dots, h_k, \bar{h}_1, \dots, \bar{h}_k$ — ЛНЗ над \mathbb{C} и $L_{\mathbb{C}}(h_1, \bar{h}_1, \dots, h_k, \bar{h}_k) = L_{\mathbb{C}}(x_1, y_1, \dots, x_k, y_k)$.
 Значит $2k = \dim L_{\mathbb{C}}(h_1, \bar{h}_1, \dots, h_k, \bar{h}_k) = \dim L_{\mathbb{C}}(x_1, y_1, \dots, x_k, y_k)$. Поэтому
 $\dim L_{\mathbb{R}}(x_1, y_1, \dots, x_k, y_k) = 2k$.

Перепишем жорданову цепочку (*):

$$\begin{cases} A(x_1 + iy_1) = (a + ib)(x_1 + iy_1), \\ A(x_2 + iy_2) = (x_1 + iy_1) + (a + ib)(x_2 + iy_2), \\ \dots \\ A(x_k + iy_k) = (x_{k-1} + iy_{k-1}) + (a + ib)(x_k + iy_k). \end{cases}$$

Выделим действительные части и мнимые части в этих равенствах, получим:

$$\begin{cases} Ax_1 = ax_1 - by_1, & Ay_1 = bx_1 + ay_1, \\ Ax_2 = 1x_1 + 0y_1 + ax_2 - by_2, & Ay_2 = 0x_1 + 1y_1 + bx_2 + ay_2, \\ \dots & \\ Ax_k = 1x_{k-1} + 0y_{k-1} + ax_k - by_k, & Ay_k = 0x_{k-1} + 1y_k + bx_k + ay_k. \end{cases} \quad (**)$$

Значит вещественное подпространство $L_{\mathbb{R}}(x_1, y_1, \dots, x_k, y_k) = L$ — это инвариантное подпространство размерности $2k$ и A_L — сужение A на L выглядит так:

$$J = \begin{bmatrix} a & b & 1 & 0 & & & \\ -b & a & 0 & 1 & & & \\ & & a & b & 1 & 0 & \\ & & -b & a & 0 & 1 & \\ & & & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots \\ & & & & a & b & 1 & 0 \\ & & & & -b & a & 0 & 1 \\ & & & & & & a & b \\ & & & & & & -b & a \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{2k \times 2k}$$

Положим $\Lambda = \begin{pmatrix} a & b \\ -b & a \end{pmatrix}$ и $E = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$ можем записать:

$$J = \begin{bmatrix} \Lambda & E & & & \\ & \Lambda & E & & \\ & & \ddots & \ddots & \\ & & & \Lambda & E \\ & & & & \Lambda \end{bmatrix}$$

— блочная жорданова клетка порядка $2k$. Таким образом, доказали теорему:

Теорема. Любая вещественная матрица подобна прямой сумме вещественных жордановых клеток и вещественных блочных жордановых клеток.

2.21 Минимальный многочлен матрицы (оператора).

Опр. Многочлен минимальной степени аннулирующий матрицу A называется ее минимальным многочленом.

Лемма. Минимальный многочлен является делителем характеристического многочлена.

Д-во. Пусть $p(t)$ - минимальный многочлен для матрицы A , тогда $f_A(t) = q(t)p(t) + r(t)$, где $p(t), r(t) \in \mathbb{C}[t]$, $r(t) = 0$ или $\deg r(t) < \deg p(t)$. Далее, $f_A(t) = 0$ и $p(A) = 0$, значит $r(A) = 0$, т.е. $r(t)$ — аннулирующий многочлен и неравенство $\deg r(t) < \deg p(t)$ противоречит минимальности $p(t)$. Значит $r(t) = 0$ и $p(t)$ является делителем $f_A(t)$. \square

Лемма. Минимальные многочлены подобных матриц совпадают.

Д-во. Сразу следует из того, что если $B = C^{-1}AC$, то $p(B) = C^{-1}p(A)C$. \square

Следствие. Минимальный многочлен A совпадает с минимальным многочленом ее жордановой формы.

Теорема. Пусть матрица A имеет попарно различные собственные значения $\lambda_1, \dots, \lambda_m$. Тогда степень ее минимального многочлена равна сумме $n_1 + \dots + n_m$, где n_i — максимальный порядок жордановых клеток для собственного значения λ_i .

Д-во. Достаточно рассмотреть разложение произвольного вектора x по инвариантным подпространствам L_j максимального расщепления. Пусть подпространства L_{j_1}, \dots, L_{j_m} отвечают собственным значениям $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ и имеют размерности n_1, \dots, n_m . Тогда подпространства $\ker(A - \lambda I)^{n_i}$ является корневым подпространством собственного значения $\lambda_i \implies (A - \lambda_i I)^{n_1} \dots (A - \lambda_m I)^{n_m} = 0$. Степень минимального многочлена не выше $n_1 + \dots + n_m$. В то же время, степень минимального многочлена не может быть меньше. Жорданова клетка порядка n_i для λ_i не может быть аннулирована многочленом степень меньше n_i , при этом ее минимальный многочлен есть в точности $(\lambda_i - \lambda)^{n_i}$ и этот многочлен не может аннулировать ни одну из жордановых клеток, отвечающих другому собственному значению. \square

Лемма. Пусть A — линейный оператор на пространстве над произвольным полем, многочлены $f_1(\lambda)$ и $f_2(\lambda)$ над этим полем взаимно просты и являются минимальными для сужений $A_1 = A|_{L_1}$ и $A_2 = A|_{L_2}$, где $L_1 = \ker f_1(A)$, $L_2 = \ker f_2(A)$. Тогда минимальный многочлен для прямой суммы $A_1 \oplus A_2$ есть произведение $f_1(\lambda)f_2(\lambda)$.

Д-во. Пусть A действует на пространстве $L = L_1 \oplus L_2$. Пусть $L \ni x = x_1 + x_2$ — разложение на подпространства L_1 и L_2 . Тогда $f_1(A)f_2(A)x_1 = f_1(A)f_2(A)x_2 = 0 \implies f_1(A)f_2(A) = O$. Если $\varphi(\lambda)$ — многочлен, аннулирующий A , то он аннулирует также A_1 и $A_2 \implies$ делится на $f_1(\lambda)$ и $f_2(\lambda) \implies$ на их произведение $f_1(\lambda)f_2(\lambda)$. \square

2.22 Условие совпадения минимального и характеристического многочленов.

Опр. V — линейное пространство над \mathbb{C} , $x \in V$, $p(t) \in \mathbb{C}[t]$. $p(t)$ называется аннулирующим многочленом вектора x относительно оператора A , если $p(A)x = \theta$. Аннулирующий многочлен минимальной степени со старшим коэффициентом 1 называется минимальным многочленом вектора x .

Лемма. Минимальный многочлен вектора является делителем минимального многочлена оператора.

Д-во. Аналогично доказательству леммы из вопроса 2.21. □

Исходя из теоремы Гамильтона-Кели, характеристический многочлен матрицы A порядка n совпадает с минимальным многочленом тогда и только тогда, когда степень минимального многочлена равна n . Поэтому, если существует вектор x такой, что система векторов Крылова $x, Ax, \dots, A^{n-1}x$ — ЛНЗ, то минимальный многочлен совпадает с характеристическим. Действительно, пусть $p(t) = a_0 + a_1t + \dots + a_{n-1}t^{n-1}$. Тогда $p(A)x = a_0Ix + a_1Ax + \dots + a_{n-1}A^{n-1}x$. Если $p(A)x = 0$, то в силу ЛНЗ: $a_0 = a_1 = \dots = a_{n-1} = 0$, т.е. никакой многочлен степени ниже n не может быть аннулирующим для A .

3 Линейные операторы в пространствах со скалярным произведением.

3.1 Существование, линейность, единственность сопряжённого оператора.