

## Глава 9. Линейные отображения пространств со скалярным произведением

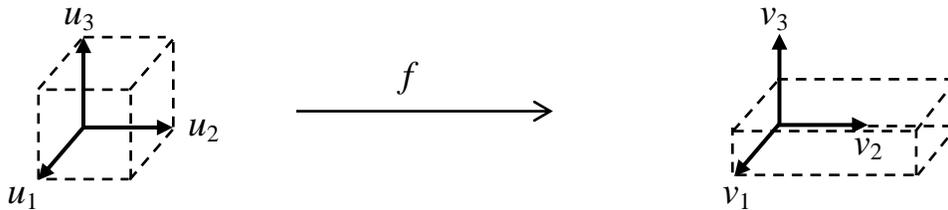
### § 4. Сингулярное представление линейного отображения

Пусть  $L_1$  и  $L_2$  – конечномерные пространства со скалярным произведением. Теорема 3 из §2 в пункте 1) показывает, что изометрические отображения переводят любую ортонормированную систему в ортонормированную. Пункт 2) той же теоремы показывает, что ждать аналогичного от любого линейного отображения не приходится. Но может быть можно для любого линейного отображения  $f$  пространства  $L_1$  в пространство  $L_2$  подобрать в  $L_1$  такой базис, который переводится хотя бы в ортогональную систему? Как ни покажется удивительным, ответ положительный. Но ясно, что такой базис на дороге не валяется и подбирать его нужно с умом.

Давайте сначала посмотрим, что нам даёт наличие такого базиса. Пусть  $\dim L_1 = \dim L_2 = 3$ ,  $u_1, u_2, u_3$  – ортонормированный базис  $L_1$  и  $b_1 = f(u_1)$ ,  $b_2 = f(u_2)$ ,  $b_3 = f(u_3)$ , причём  $\{b_1, b_2, b_3\}$  – ортогональная система векторов. Пусть среди них нет нулевых векторов. Тогда, поделив каждый вектор на его длину, получим ортонормированный базис пространства  $L_2$ . Обозначим этот базис  $v_1, v_2, v_3$ . Ясно, что  $f(u_1) = \sigma_1 v_1$ ,  $f(u_2) = \sigma_2 v_2$ ,  $f(u_3) = \sigma_3 v_3$ , где  $\sigma_1, \sigma_2, \sigma_3$  – длины векторов  $b_1, b_2, b_3$ , т.е. действительные положительные числа.

**?** Какова матрица отображения  $f$  в этих базисах?

Геометрическая картина действия  $f$  здесь такова ( $\sigma_1 = 1$ ,  $\sigma_2 = 2$ ,  $\sigma_3 = 0,5$ ):



т.е.  $f$  деформирует единичный куб в прямоугольный параллелепипед.

Эти рассуждения подсказывают нам, что произвольное отображение ведёт себя похожим образом на самосопряженное преобразование. Надо только как-то их связать друг с другом.

**Лемма.** Пусть  $L_1$  и  $L_2$  – конечномерные пространства со скалярным произведением,  $f$  – линейное отображение  $L_1$  в  $L_2$ . Тогда  $\text{Ker}(f \circ f^*) = \text{Ker}(f)$ .

Доказательство. Пусть  $x \in \text{Ker}(f)$ . Тогда  $(f \circ f^*)(x) = f^*(f(x)) = f^*(0) = 0$ , т.е.  $x \in \text{Ker}(f \circ f^*)$ .

Обратно. Пусть  $x \in \text{Ker}(f \circ f^*)$ . Тогда

$$(f(x), f(x)) = (x, f^*(f(x))) = (x, (f \circ f^*)(x)) = (x, 0) = 0.$$

Следовательно,  $f(x) = 0$ .

**Следствие 1.**  $r(f) = r(f \circ f^*)$ .

Доказательство.  $r(f) = \dim L_1 - \dim \text{Ker}(f) = \dim L_1 - \dim \text{Ker}(f \circ f^*) = r(f \circ f^*)$ .

**Теорема 1** (о сингулярном представлении). Пусть  $L_1$  и  $L_2$  – конечномерные пространства со скалярным произведением,  $f$  – ненулевое линейное отображение  $L_1$  в  $L_2$ . Пусть  $m = \dim L_1$ ,  $n = \dim L_2$ ,  $r$  – ранг отображения  $f$ . Тогда существуют такие ортонормированные базисы  $u_1, u_2, \dots, u_m$  и  $v_1, v_2, \dots, v_n$  пространств  $L_1$  и  $L_2$  соответственно, что  $f(u_i) = \sigma_i v_i$  при  $1 \leq i \leq r$ ,  $f(u_i) = 0$  при  $r < i \leq m$ , все числа  $\sigma_i$  действительны, положительны и определены однозначно, не зависимо от выбора базиса  $u_1, u_2, \dots, u_m$ .

Доказательство. Рассмотрим отображение  $f \circ f^*$  пространства  $L_1$  в себя. Поскольку  $f \circ f^*$  – самосопряжённое преобразование, в  $L_1$  существует ортонормированный базис  $u_1, u_2, \dots, u_m$  из собственных векторов преобразования  $f \circ f^*$  с собственными числами  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ . Согласно следствию из леммы  $r(f \circ f^*) = r$ , поэтому только  $r$  собственных чисел из  $m$  отличны от 0. Можно считать, что это  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ . Положим  $a_i = f(u_i)$ . Тогда

$$(a_i, a_j) = (f(u_i), f(u_j)) = (u_i, f^*(f(u_j))) = (u_i, (f \circ f^*)(u_j)) = (u_i, \alpha_j u_j) = \alpha_j (u_i, u_j).$$

Значит, при  $i \neq j$  векторы  $a_i$  и  $a_j$  ортогональны. Если же  $i = j$ , то  $(a_i, a_i) = \alpha_i$  и  $\alpha_i > 0$  при всех  $i \leq r$ . Положим  $\sigma_i = \sqrt{\alpha_i}$  и  $v_i = \frac{1}{\sigma_i} a_i$  для всех  $i \leq r$ . Тогда  $|v_i| = 1$  и  $f(u_i) = \sigma_i v_i$ .

Дополним ортонормированную систему  $v_1, v_2, \dots, v_r$  до ортонормированного базиса пространства  $L_2$ . Построенные базисы  $u_1, u_2, \dots, u_m$  и  $v_1, v_2, \dots, v_n$  пространств  $L_1$  и  $L_2$  удовлетворяют требованиям теоремы.

Докажем единственность чисел  $\sigma_1, \sigma_2, \dots, \sigma_r$ . Пусть для линейного отображения  $f$  пространства  $L_1$  в пространство  $L_2$  нашлись такие базисы  $u_1, u_2, \dots, u_m$  и  $v_1, v_2, \dots, v_n$ , а также положительные числа  $\sigma_1, \sigma_2, \dots, \sigma_r$ , для которых  $f(u_i) = \sigma_i v_i$  при  $1 \leq i \leq r$ ,  $f(u_i) = 0$  при  $r < i \leq m$ . Тогда матрица отображения  $f$  в этих базисах выглядит следующим образом:

$$\left( \begin{array}{cccccccc} \sigma_1 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \sigma_2 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \sigma_3 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \\ \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & \sigma_r & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \\ \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \end{array} \right) \left. \vphantom{\begin{array}{c} \sigma_1 \\ \sigma_2 \\ \sigma_3 \\ \dots \\ \sigma_r \end{array}} \right\} n \text{ строк}$$

$$\underbrace{\hspace{10em}}_{m \text{ столбцов}}$$

а матрица отображения  $f^*$  в этих базисах имеет следующий вид:

$$\underbrace{\begin{pmatrix} \sigma_1 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \sigma_2 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \sigma_3 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \\ \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & \sigma_r & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \\ \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix}}_{n \text{ столбцов}} \left. \vphantom{\begin{pmatrix} \sigma_1 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \sigma_2 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \sigma_3 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \\ \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & \sigma_r & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \\ \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix}} \right\} m \text{ строк}$$

Значит, матрица преобразования  $f \circ f^*$  в базисе  $u_1, u_2, \dots, u_m$  имеет вид

$$\underbrace{\begin{pmatrix} \sigma_1^2 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \sigma_2^2 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \sigma_3^2 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \\ \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & \sigma_r^2 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \\ \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix}}_{m \text{ столбцов}} \left. \vphantom{\begin{pmatrix} \sigma_1^2 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \sigma_2^2 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \sigma_3^2 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \\ \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & \sigma_r^2 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \\ \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix}} \right\} m \text{ строк}$$

Следовательно, числа  $\sigma_1^2, \sigma_2^2, \sigma_3^2, \dots, \sigma_r^2$  являются всеми ненулевыми корнями характеристического многочлена преобразования  $f \circ f^*$ , который не зависит от выбора базиса. Значит, и числа  $\sigma_1^2, \sigma_2^2, \sigma_3^2, \dots, \sigma_r^2$  не зависят от выбора базиса. По условию числа  $\sigma_1, \sigma_2, \sigma_3, \dots, \sigma_r$  положительны и, следовательно, они тоже не зависят от выбора базиса.

**Определение 1.** Числа  $\sigma_1, \sigma_2, \sigma_3, \dots, \sigma_r$  называются *сингулярными числами* отображения  $f$ .

В дальнейшем мы будем считать, что эти числа занумерованы в порядке невозрастания, т.е.  $\sigma_1 \geq \sigma_2 \geq \sigma_3 \geq \dots \geq \sigma_r$ . Отметим одно замечательное свойство числа  $\sigma_1$ .

**Теорема 2.** Пусть  $L_1$  и  $L_2$  – конечномерные пространства со скалярным произведением,  $f$  – ненулевое линейное отображение  $L_1$  в  $L_2$ ,  $\sigma$  – наибольшее сингулярное число отображения  $f$ . Тогда для любого вектора  $x \in L_1$  выполняется неравенство  $|f(x)| \leq \sigma|x|$ .

Доказательство. Пусть  $\sigma = \sigma_1 \geq \sigma_2 \geq \sigma_3 \geq \dots \geq \sigma_r$  – все сингулярные числа отображения  $f$ ,  $u_1, u_2, \dots, u_m$  – соответствующий им ортонормированный базис пространства  $L_1$ . Пусть  $x = \alpha_1 u_1 + \alpha_2 u_2 + \dots + \alpha_m u_m$ . Тогда

$$f(x) = \alpha_1 f(u_1) + \alpha_2 f(u_2) + \dots + \alpha_m f(u_m) = \alpha_1 \sigma v_1 + \alpha_2 \sigma_2 v_2 + \dots + \alpha_r \sigma_r v_r,$$

причем система  $v_1, v_2, \dots, v_r$  ортонормирована. Значит,

$$\begin{aligned} |f(x)|^2 &= |\alpha_1 \sigma|^2 + |\alpha_2 \sigma_2|^2 + \dots + |\alpha_r \sigma_r|^2 = |\alpha_1|^2 \sigma^2 + |\alpha_2|^2 \sigma_2^2 + \dots + |\alpha_r|^2 \sigma_r^2 \leq \\ &\leq (|\alpha_1|^2 + |\alpha_2|^2 + \dots + |\alpha_r|^2) \sigma^2 \leq (|\alpha_1|^2 + |\alpha_2|^2 + \dots + |\alpha_m|^2) \sigma^2 = \sigma^2 |x|^2. \end{aligned}$$

Следовательно,  $|f(x)| \leq \sigma |x|$ .

**Следствие 2.** Наибольшее сингулярное число отображения  $f$  – это  $\max_{|x|=1} |f(x)|$ .

Доказательство. Пусть  $\sigma$  – наибольшее сингулярное число отображения  $f$ . По теореме 2  $|f(x)| \leq \sigma$  для любого вектора  $x$  единичной длины. Равенство достигается для первого вектора ортонормированного базиса в сингулярном представлении отображения  $f$ .

Давайте теперь посмотрим, как полученные нами результаты могут быть интерпретированы на языке матриц. Пусть нам дана произвольная матрица  $A$  размером  $n \times m$  (т.е. у неё  $n$  строк и  $m$  столбцов). Рассмотрим пространства  $L_1$  и  $L_2$  со скалярным произведением,  $\dim L_1 = m$ ,  $\dim L_2 = n$ . Пусть  $a_1, a_2, \dots, a_m$  и  $b_1, b_2, \dots, b_n$  – некоторые ортонормированные базисы этих пространств. Тогда можно считать, что матрица  $A$  – это матрица некоторого линейного отображения  $f$  пространства  $L_1$  в пространство  $L_2$ . По теореме 1 найдутся такие ортонормированные базисы  $u_1, u_2, \dots, u_m$  и  $v_1, v_2, \dots, v_n$  этих пространств, в которых

$$[f] = \begin{pmatrix} \sigma_1 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \sigma_2 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \sigma_3 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \\ \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & \sigma_r & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \\ \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix} \left. \vphantom{\begin{pmatrix} \sigma_1 \\ 0 \\ 0 \\ \dots \\ 0 \\ 0 \\ \dots \\ 0 \end{pmatrix}} \right\} n \text{ строк,}$$

$$\underbrace{\hspace{10em}}_{m \text{ столбцов}}$$

где  $\sigma_1, \sigma_2, \dots, \sigma_r$  – сингулярные числа отображения  $f$ . Обозначим  $[f]$  через  $S$ . Матрицы  $A$  и  $S$  – это матрицы одного и того же отображения, но в разных базисах.

**!** Вспомните, как строится матрица перехода от одного базиса пространства к другому. Вспомните также, как записывается преобразование координат векторов при переходе от одного базиса к другому.

Пусть  $U_{\text{НС}}$  – матрица перехода от базиса  $a_1, a_2, \dots, a_m$  к базису  $u_1, u_2, \dots, u_m$ ,  $V_{\text{НС}}$  – матрица перехода от базиса  $b_1, b_2, \dots, b_n$  к базису  $v_1, v_2, \dots, v_n$ .

Пусть  $x$  – произвольный вектор пространства  $L_1$ . Тогда  $[x]_a = U_{\text{НС}}[x]_u$  и  $[f(x)]_b = V_{\text{НС}}[f(x)]_v$ . В то же время  $[f(x)]_v = S[x]_u$  и  $[f(x)]_b = A[x]_a$ . Соберём из этих равенств цепочку:

$$V_{\text{НС}}S[x]_u = V_{\text{НС}}[f(x)]_v = [f(x)]_b = A[x]_a = AU_{\text{НС}}[x]_u.$$

Следовательно,  $V_{\text{НС}}S = AU_{\text{НС}}$  или  $A = V_{\text{НС}}SU_{\text{НС}}^{-1}$ .

Что представляет из себя матрица  $U_{\text{НС}}$ ? Её  $i$ -й столбец – это координаты вектора  $u_i$  в базисе  $a_1, a_2, \dots, a_m$ . Можно считать, что  $U_{\text{НС}}$  – это матрица некоторого линейного преобразования  $g$  пространства  $L_1$ , записанная в базисе  $a_1, a_2, \dots, a_m$ , т.е.  $g(a_i) = u_i$ . Значит, преобразование  $g$  переводит ортонормированный базис пространства  $L_1$  в ортонормированную систему. По теореме 3 из § 2 преобразование  $g$  изометрично. Следствие 2 из того же параграфа показывает, что  $g^{-1} = g^*$ . Для матрицы  $U_{\text{НС}}$  это означает, что  $U_{\text{НС}}^{-1} = \overline{U_{\text{НС}}^t}$ . Это позволяет легко находить  $U_{\text{НС}}^{-1}$ , если известна матрица  $U_{\text{НС}}$ .

**Определение 2.** Квадратная матрица  $M$  с элементами из  $\mathbf{C}$  (из  $\mathbf{R}$ ) называется *унитарной (ортогональной)*, если  $\overline{M}^t = M^{-1}$  ( $M^t = M^{-1}$ ).

Таким образом, матрица  $U_{\text{НС}}$  является унитарной или ортогональной в зависимости от того, над каким полем рассматривается матрица  $A$ . Аналогично унитарной или ортогональной является матрица  $V_{\text{НС}}$ .

Тем самым, доказана следующая

**Теорема 2** (о сингулярном разложении).

1) Пусть  $A$  – матрица над  $\mathbf{C}$ . Тогда существуют такие положительные числа  $\sigma_1 \geq \sigma_2 \geq \sigma_3 \geq \dots \geq \sigma_r$  и такие унитарные матрицы  $U$  и  $V$ , для которых

$$A = V \begin{pmatrix} \sigma_1 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \sigma_2 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \sigma_3 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \\ \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & \sigma_r & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \\ \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix} \overline{U}^t,$$

где  $r$  – ранг матрицы  $A$ .

2) Пусть  $A$  – матрица над  $\mathbf{R}$ . Тогда существуют такие положительные числа  $\sigma_1 \geq \sigma_2 \geq \sigma_3 \geq \dots \geq \sigma_r$  и такие ортогональные матрицы  $U$  и  $V$ , для которых

$$A = V \begin{pmatrix} \sigma_1 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \sigma_2 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \sigma_3 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \\ \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & \sigma_r & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \\ \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix} U^t.$$

где  $r$  – ранг матрицы  $A$ .

Такое представление матрицы  $A$  называется её **сингулярным разложением** (в произведение матриц).

Числа  $\sigma_1, \sigma_2, \sigma_3, \dots, \sigma_r$ , разумеется, определены однозначно. Что касается матриц  $U$  и  $V$ , то здесь однозначности нет. Но обе они обладают важным свойством: любые два вектора-столбца таких матриц ортогональны, а длина каждого вектора-столбца равна 1. Впрочем, то же самое верно и для строк.

Этим, в частности, объясняется термин «ортогональная» для матриц.

Пример. Найти сингулярное разложение матрицы  $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 3 & -2 & 1 \end{pmatrix}$ .

Решение. Шаг 1. Вычисляем  $A^t A$ :

$$\begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 2 & -2 \\ 3 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 3 & -2 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 10 & -4 & 6 \\ -4 & 8 & 4 \\ 6 & 4 & 10 \end{pmatrix}.$$

Шаг 2. Вычисляем характеристический многочлен полученной матрицы:

$$\det \begin{pmatrix} 10 - \alpha & -4 & 6 \\ -4 & 8 - \alpha & 4 \\ 6 & 4 & 10 - \alpha \end{pmatrix} = (-\alpha)(12 - \alpha)(16 - \alpha).$$

Шаг 3. Находим корни характеристического многочлена и сингулярные числа.

Корни:  $\alpha_1 = 16, \alpha_2 = 12, \alpha_3 = 0$ .

Сингулярные числа:  $\sigma_1 = 4, \sigma_2 = 2\sqrt{3}$ .

Шаг 4. Находим собственные векторы для собственных чисел.

$\alpha_1 = 16$ :

$$\begin{pmatrix} -6 & -4 & 6 \\ -4 & -8 & 4 \\ 6 & 4 & -6 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix};$$

$$\begin{pmatrix} -6 & -4 & 6 \\ -4 & -8 & 4 \\ 6 & 4 & -6 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} -6 & -4 & 6 \\ -4 & -8 & 4 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} -3 & -2 & 3 \\ -1 & -2 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} -3 & -2 & 3 \\ 1 & 2 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 4 & 0 \\ 1 & 2 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

Общее решение:  $x_1 = x_3, x_2 = 0$ .

Базисный вектор:  $a_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$ .

$\alpha_2 = 12$ :

$$\begin{pmatrix} -2 & -4 & 6 \\ -4 & -4 & 4 \\ 6 & 4 & -2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix};$$

$$\begin{pmatrix} -2 & -4 & 6 \\ -4 & -4 & 4 \\ 6 & 4 & -2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} -2 & -4 & 6 \\ -2 & 0 & -2 \\ 4 & 0 & 4 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & -4 & 8 \\ -2 & 0 & -2 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 1 & -2 \\ 1 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

Общее решение:  $x_1 = -x_3$ ,  $x_2 = 2x_3$ .

Базисный вектор:  $a_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}$ .

$\alpha_3 = 0$ :

$$\begin{pmatrix} 10 & -4 & 6 \\ -4 & 8 & 4 \\ 6 & 4 & 10 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix};$$

$$\begin{pmatrix} 10 & -4 & 6 \\ -4 & 8 & 4 \\ 6 & 4 & 10 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 10 & -4 & 6 \\ -4 & 8 & 4 \\ 16 & 0 & 16 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 5 & -2 & 3 \\ -1 & 2 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 5 & -2 & 3 \\ 0 & 2 & 2 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

Общее решение:  $x_1 = -x_3$ ,  $x_2 = -x_3$ .

Базисный вектор:  $a_3 = \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}$ .

Шаг 5. Ортогонализация и нормирование. Найденные собственные векторы необходимо превратить в ортонормированный базис. Для этого проводится ортогонализация и нормирование. Поскольку получившиеся векторы ортогональны, достаточно провести нормирование.

Первый вектор ортонормированного базиса:  $u_1 = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ 0 \\ \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}$ .

Второй вектор ортонормированного базиса:  $u_2 = \begin{pmatrix} -\frac{1}{\sqrt{6}} \\ \frac{2}{\sqrt{6}} \\ \frac{1}{\sqrt{6}} \end{pmatrix}$ .

Третий вектор ортонормированного базиса:  $u_3 = \begin{pmatrix} -\frac{1}{\sqrt{3}} \\ -\frac{1}{\sqrt{3}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} \end{pmatrix}$ .

Шаг 6. Построение матриц  $U$  и  $U^t$ :

$$U = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{6}} & -\frac{1}{\sqrt{3}} \\ 0 & \frac{2}{\sqrt{6}} & -\frac{1}{\sqrt{3}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{3}} \end{pmatrix}; U^t = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ -\frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{2}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{6}} \\ -\frac{1}{\sqrt{3}} & -\frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{3}} \end{pmatrix}.$$

Шаг 7. Построение векторов  $v_1$  и  $v_2$ :

$$v_1 = \frac{1}{\sigma_1} Au_1 = \frac{1}{4} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 3 & -2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ 0 \\ \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}.$$

$$v_2 = \frac{1}{\sigma_2} Au_2 = \frac{1}{2\sqrt{3}} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 3 & -2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -\frac{1}{\sqrt{6}} \\ \frac{2}{\sqrt{6}} \\ \frac{1}{\sqrt{6}} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}.$$

Шаг 8. Построение матрицы  $V$ :

$$V = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}.$$

Шаг 9. Построение сингулярного разложения матрицы  $A$ :

$$A = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 4 & 0 & 0 \\ 0 & 2\sqrt{3} & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ -\frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{2}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{6}} \\ -\frac{1}{\sqrt{3}} & -\frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{3}} \end{pmatrix}.$$