Разберём задачу. Найдём SVD не для квадратной матрицы, а для прямоугольной, притом двумя способами. Итак, пусть

$$A = \begin{pmatrix} 11 & 14 & -4 \\ -8 & -2 & 7 \end{pmatrix}$$

Рассмотрим полное сингулярное разложение

$$A = \underset{2 \times 2}{U} \quad \underset{2 \times 3}{\Sigma} \quad V^T$$

Обратите внимание на размеры матриц.

SVD можно найти с помощью этого равенства:

$$A^T A = V \Sigma^T \underbrace{U^T \cdot U}_{=E} \Sigma V^T = V \cdot \begin{pmatrix} \sigma_1^2 & \\ & \sigma_2^2 \\ & & \ddots \end{pmatrix} \cdot V^T$$

или этого:

$$AA^{T} = U\Sigma\underbrace{V^{T} \cdot V}_{=E}\Sigma^{T}U^{T} = U \cdot \begin{pmatrix} \sigma_{1}^{2} & & \\ & \sigma_{2}^{2} & \\ & & \ddots \end{pmatrix} \cdot U^{T}$$

Смысл обоих таков: если  $A^T A$  или  $AA^T$  привести к главным осям, то мы получим и сигмы, и что-то из U с V. Этим мы и займёмся. Но сперва надо понять, каким из равенств когда пользоваться. В общем и целом, ответ простой: пользоваться надо тем, для которого  $A^TA$  или  $AA^T$  соответственно имеет меньший размер. Если только в наш мир не вторгнутся демоны и не захотят предать мечу всех, кто не умеет находить SVD двумя способами, не стоит отдавать предпочтение другому. В данном случае  $A^{T}A$  размера  $3 \times 3$ , а  $AA^{T}$  размера  $2 \times 2$ . Что ж, выбор очевиден.

## Решение.

Шаг 1. Найдём

$$U \cdot \begin{pmatrix} \sigma_1^2 & \\ & \sigma_2^2 & \\ & & \ddots \end{pmatrix} \cdot U^T = AA^T = \begin{pmatrix} 333 & -144 \\ -144 & 117 \end{pmatrix}$$

раты наших сигм, причём, поскольку сигмы должны быть упорядочены по невозрастанию,  $\sigma_1^2=405,\,\sigma_2^2=45,\,$  откуда  $\sigma_1=9\sqrt{5},\,\sigma_2=3\sqrt{5}.$  Шаг 3. Ищем собственные векторы  $AA^T$ , отвечающие этим собственным

Для собственного значения 405 берём вектор  $\frac{1}{\sqrt{5}}(2,-1)^T$  (не забываем нор-

Для собственного значения 45 берём вектор  $\frac{1}{\sqrt{5}}(1,2)^T$ .

Шаг 4. Итого:

$$U = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ -1 & 2 \end{pmatrix}, \qquad \Sigma = \begin{pmatrix} 9\sqrt{5} & 0 & 0 \\ 0 & 3\sqrt{5} & 0 \end{pmatrix}$$

Обратите внимание на размер  $\Sigma$ ! В матрице U по столбцам написаны найденные выше собственные векторы.

Шаг 5. В этот момент мы резко перестанем искать полное сингулярное разложение и начнём искать усечённое. Напомню, что это разложение с квадратной и невырожденной матрицей посередине. В данном случае оно имеет вид

$$A = \hat{U} \cdot \hat{\Sigma}_{2 \times 2} \cdot \hat{V}^T$$

где  $\widehat{U}=U,\,\widehat{V}$  — это первые два столбца матрицы  $V,\,\mathbf{a}$ 

$$\widehat{\Sigma} = \begin{pmatrix} \sigma_1 & 0 \\ 0 & \sigma_2 \end{pmatrix}$$

Матрицы  $\widehat{U}$  и  $\widehat{\Sigma}$  нам уже известны. При этом обе они квадратные и невырожденные (приятно!), и поэтому мы можем написать, что

$$\widehat{V}^T = (\widehat{U}\widehat{\Sigma})^{-1}A$$

В принципе, можно посчитать уже так:

$$\widehat{V}^T = \begin{bmatrix} \begin{pmatrix} 18 & 3 \\ -9 & 6 \end{bmatrix} \end{bmatrix}^{-1} \cdot \begin{pmatrix} 11 & 14 & -4 \\ -8 & -2 & 7 \end{pmatrix} =$$

$$= \frac{1}{45} \begin{pmatrix} 2 & -1 \\ 3 & 6 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 11 & 14 & -4 \\ -8 & -2 & 7 \end{pmatrix} = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 2 & 2 & -1 \\ -1 & 2 & 2 \end{pmatrix}$$

Отсюда

$$\widehat{V} = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 2 & -1 \\ 2 & 2 \\ -1 & 2 \end{pmatrix}$$

Поздравляю, мы нашли усечённое сингулярное разложение:

$$A = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ -1 & 2 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 9\sqrt{5} & 0 \\ 0 & 3\sqrt{5} \end{pmatrix} \cdot \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 2 & -1 \\ 2 & 2 \\ -1 & 2 \end{pmatrix}$$

 $extit{Шаг 6}$ . А теперь мы напишем полное сингулярное разложение. Фактически, нам осталось только дополнить  $\hat{V}$  до V, добавив один столбец справа — то есть дополнив первые два столбца до ортонормированного базиса. Это вы уже должны неплохо уметь делать:

$$V = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 2 & -1 & 2\\ 2 & 2 & -1\\ -1 & 2 & 2 \end{pmatrix}$$

Таким образом, полное сингулярное разложение имеет вид:

$$\frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ -1 & 2 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 9\sqrt{5} & 0 & 0 \\ 0 & 3\sqrt{5} & 0 \end{pmatrix} \cdot \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 2 & -1 & 2 \\ 2 & 2 & -1 \\ -1 & 2 & 2 \end{pmatrix}$$

Разберём ещё задачу (по сути ту же, но транспонированную. Найдём SVD матрицы

$$A = \begin{pmatrix} 11 & -8 \\ 14 & -2 \\ -4 & 7 \end{pmatrix}$$

Рассмотрим полное сингулярное разложение

$$A = U \quad \sum_{2 \times 2} \quad V^T \\ 3 \times 3$$

Снова обратите внимание на размеры матриц.

На этот раз  $A^TA$  размера  $2\times 2$ , а  $AA^T$  размера  $3\times 3$ . На сей раз воспользуемся первым.

## Решение.

Шаг 1. Найдём

$$V \cdot \begin{pmatrix} \sigma_1^2 & \\ & \sigma_2^2 & \\ & & \ddots \end{pmatrix} \cdot V^T = A^T A = \begin{pmatrix} 333 & -144 \\ -144 & 117 \end{pmatrix}$$

 $extit{Шаг}$  2. Найдём собственные значения  $A^TA$  — они равны 45 и 405. Это квадраты наших сигм, причём, поскольку сигмы должны быть упорядочены по невозрастанию,  $\sigma_1^2=405,\ \sigma_2^2=45,\$ откуда  $\sigma_1=9\sqrt{5},\ \sigma_2=3\sqrt{5}.$   $extit{Шаг}$  3. Ищем собственные векторы  $A^TA$ , отвечающие этим собственным

*Шаг 3.* Ищем собственные векторы  $A^TA$ , отвечающие этим собственным значениям  $(\sigma_1^2, \sigma_2^2)$ :

Для собственного значения 405 берём вектор  $\frac{1}{\sqrt{5}}(2,-1)^T$  (не забываем нормировать!).

Для собственного значения 45 берём вектор  $\frac{1}{\sqrt{5}}(1,2)^T$ .

Шаг 4. Итого:

$$\Sigma = \begin{pmatrix} 9\sqrt{5} & 0\\ 0 & 3\sqrt{5}\\ 0 & 0 \end{pmatrix}, V = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 2 & 1\\ -1 & 2 \end{pmatrix}$$

Обратите внимание на размер  $\Sigma$  и на то, что мы нашли матрицу V (а не  $V^T$ )! В матрице V по столбцам написаны найденные выше собственные векторы.

Шаг 5. В этот момент мы резко перестанем искать полное сингулярное разложение и начнём искать усечённое. Напомню, что это разложение с квадратной и невырожденной матрицей посередине. В данном случае оно имеет вид

$$A = \hat{U}_{3\times 2} \cdot \hat{\Sigma}_{2\times 2} \cdot \hat{V}^T_{2\times 2}$$

где  $\widehat{U}$  — это первые два столбца матрицы  $U,\,\widehat{V}=V,\,$ а

$$\widehat{\Sigma} = \begin{pmatrix} \sigma_1 & 0 \\ 0 & \sigma_2 \end{pmatrix}$$

Матрицы  $\widehat{U}$  и  $\widehat{\Sigma}$  нам уже известны. При этом обе они квадратные и невырожденные (приятно!), и поэтому мы можем написать, что

$$\widehat{U} = A(\widehat{\Sigma}\widehat{V}^T)^{-1}$$

Досчитываем точно так же, как и в предыдущем примере.

**Разберём задачу про низкоранговые приближения**. Найдём для матрицы

$$A = \begin{pmatrix} 11 & 14 & -4 \\ -8 & -2 & 7 \end{pmatrix}$$

ближайшую по норме Фробениуса матрицу ранга не выше 1.

По теореме, которую мы обсуждали на семинаре, такая матрица получается, если обнулить все сингулярные значения после 1-го:

$$\widehat{A} = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ -1 & 2 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 9\sqrt{5} & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \cdot \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 2 & -1 & 2 \\ 2 & 2 & -1 \\ -1 & 2 & 2 \end{pmatrix}$$

Заметили ноль вместо второго сингулярного значения? Это же можно переписать и в усечённом виде:

$$\widehat{A} = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 9\sqrt{5} \end{pmatrix} \cdot \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 2 & -1 & 2 \end{pmatrix}$$

Мы взяли первый столбец матрицы U, первое сингулярное значение и первую строчку матрицы  $V^T$ .

Итого получается

$$\widehat{A} = \begin{pmatrix} 12 & -6 & 12 \\ -6 & 3 & -6 \end{pmatrix}$$

**Задачи 1.1-3.** Найдите полное (то есть с квадратными матрциами U и V) и усечённое сингулярное разложение матриц

$$(1.1) \begin{pmatrix} -2 & 6 \\ 9 & -2 \end{pmatrix} \quad (1.2-3) \begin{pmatrix} -8 & 4 \\ 13 & 1 \\ 10 & 10 \end{pmatrix}$$

причём для второй матрицы найдите его двумя способами: с помощью  $A^TA$  и с помощью  $AA^T$  (поэтому задачи там две). Сравните затраченные на это усилия. Для каждой из них найдите ближайшую относительно нормы Фробениуса  $(||X||_{fro}^2 = \operatorname{tr}(X^TX))$  матрицу ранга 1. Напоминаю, что для этого надо взять первое слагаемое из разложения матрицы в сумму матриц ранга 1 (полученного с помощью SVD).

Задача 1.4. Есть ли связь между определителем квадратной матрицы и её сингулярными значениями? Какая именно?

**Задача 1.5.** Вектор  $v \in \mathbb{R}^n$  — это в некотором роде тоже матрица (векторстолбец). Как выглядит его сингулярное разложение?

Задача 2.1. Найдите сингулярное разложение единичной матрицы. Найдите ещё одно (другое) сингулярных разложение единичной матрицы. Докажите, что у единичной матрицы бесконечно много сингулярных разложений.

Задача 2.2. Приведите пример невырожденной и не скалярной квадратной матрицы, чьё сингулярное разложение на единственно.

**Задача 2.3.** Что вы можете сказать о сингулярном разложении ортогональной матрицы?

**Задача 2.4.** Пусть  $\sigma_1,\dots,\sigma_n$  — сингулярные числа матрицы  $A\in \mathrm{Mat}_{m\times n}$   $(m\geqslant n).$  Чему равны сингулярные числа матрицы  $\binom{E}{A}$ ?

**Задача 2.5.** С помощью сингулярного разложения найдите для квадратной матрицы A ближайшую к ней в смысле нормы Фробениуса ортогональную матрицу. Будет ли такая матрица однозначно определена? Отметим, что всё становится сложнее, если A вырождена.