

**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

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

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:

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

Смысл обоих таков: если  $A^T A$  или  $A A^T$  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  $A^T A$  или  $A A^T$  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  $A A^T$  размера  $2 \times 2$ . Что ж, выбор очевиден.

**Решение.**

*Шаг 1.* Найдём

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

*Шаг 2.* Найдём собственные значения  $A A^T$  — 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  $\sigma_1 = 9\sqrt{5}$ ,  $\sigma_2 = 3\sqrt{5}$ .

*Шаг 3.* Ищем собственные векторы  $A A^T$ , 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:

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

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

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

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

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

В принципе, можно посчитать уже так:

$$\begin{aligned} \widehat{V}^T &= \left[ \begin{pmatrix} 18 & 3 \\ -9 & 6 \end{pmatrix} \right]^{-1} \cdot \begin{pmatrix} 11 & 14 & -4 \\ -8 & -2 & 7 \end{pmatrix} = \\ &= \frac{1}{45} \begin{pmatrix} 2 & -1 \\ 3 & 6 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 11 & 14 & -4 \\ -8 & -2 & 7 \end{pmatrix} = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 2 & 2 & -1 \\ -1 & 2 & 2 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

Отсюда

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

Поздравляю, мы нашли усечённое сингулярное разложение:

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

*Шаг 6.* А теперь мы напишем полное сингулярное разложение. Фактически, нам осталось только дополнить  $\widehat{V}$  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

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

Снова обратите внимание на размеры матриц.

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

**Решение.**

*Шаг 1.* Найдём

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

*Шаг 2.* Найдём собственные значения  $A^T A$  — 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  $\sigma_1 = 9\sqrt{5}$ ,  $\sigma_2 = 3\sqrt{5}$ .

*Шаг 3.* Ищем собственные векторы  $A^T A$ , 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

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

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

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

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

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

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:

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

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

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

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

Итого получается

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

**Задачи 1.1-3.** Найдите полное (то есть с квадратными матрицами  $U$  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  $A^T A$  и с помощью  $AA^T$  (поэтому задачи там две). Сравните затраченные на это усилия. Для каждой из них найдите ближайшую относительно нормы Фробениуса ( $\|X\|_{fro}^2 = \text{tr}(X^T X)$ ) 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 (вектор-столбец). 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  $A \in \text{Mat}_{m \times n}$  ( $m \geq n$ ). Чему равны сингулярные числа матрицы  $\begin{pmatrix} E \\ A \end{pmatrix}$ ?

**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.