

Алгоритм 8

В работе [1] был представлен итеративный метод уточнения сингулярного разложения [1, алгоритм 8]. Основной подход метода заключается в преобразовании сингулярного разложения в спектральное.

Исходная задача формулируется следующим образом: дана матрица $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$, для нее ищется полное сингулярное разложение, то есть разложение вида

$$A = U \Sigma V^T, \text{ где}$$

$U \in \mathbb{R}^{m \times m}$ и $V \in \mathbb{R}^{n \times n}$ ортогональные матрицы, $\Sigma \in \mathbb{R}^{m \times n}$ и $\Sigma_{ii} = \sigma_i, i = 1, \dots, n$ – сингулярные числа матрица A . Столбцы матрицы U являются левыми сингулярными векторами матрицы A , столбцы матрицы V – правыми сингулярными векторами матрицы A .

Введем некоторые обозначения. За $O^{m \times n}$ обозначим нулевую матрицу размером $m \times n$. За $I^{n \times n}$ обозначим единичную квадратную матрицу размером $n \times n$. Для обозначения приближенного значения некоторой величины x используется запись \hat{x} ; уточнение аппроксимации \hat{x} записывается как \tilde{x} . Запись $(\cdot)_h$ означает, что операции в скобках выполняются с высокой точностью, запись $(\cdot)_l$ – вычисления с низкой точностью. За Σ_n обозначается квадратная матрица $\Sigma_n = \text{diag}(\sigma_1, \dots, \sigma_n) \in \mathbb{R}^{n \times n}$. В тексте также используется разбиение матрицы $U \in \mathbb{R}^{m \times m}$ на две подматрицы $U = (U_1 \ U_2)$ следующим образом: $U_1 \in \mathbb{R}^{m \times n}$ - матрица, столбцами которой являются первые n столбцов матрицы U ; $U_2 \in \mathbb{R}^{m \times (m-n)}$ - матрица, столбцами которой являются оставшиеся $(m - n)$ столбцов матрицы U .

Из [2] известно, что собственными числами матрицы B , определенной как

$$B := \begin{pmatrix} O^{n \times n} & A^T \\ A & O^{m \times m} \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{(m+n) \times (m+n)}$$

являются числа $\sigma_1, \dots, \sigma_n, -\sigma_1, \dots, -\sigma_n, 0, \dots, 0$. Также, для B справедливо разложение

$$B = XDX^T, \text{ где}$$

$$X := \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} V & V & O^{n \times (m-n)} \\ U_1 & -U_1 & \sqrt{2}U_2 \end{pmatrix}, \quad D := \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} \Sigma_n & O^{n \times n} & O^{n \times (m-n)} \\ O^{m \times n} & -\Sigma & O^{m \times (m-n)} \end{pmatrix}.$$

Тогда задачу поиска сингулярного разложения матрицы A можно свести к задаче поиска спектрального разложения B . Для уточнения последнего используется алгоритм [1, алгоритм 3]. Для уменьшения числа ненужных вычислений используется алгоритм [1,

алгоритм 5]. Пусть были получены аппроксимация матрицы X - \hat{X} и уточнение аппроксимации матрицы D - \tilde{D} :

$$\hat{X} := \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} \hat{V} & \hat{V} & O^{n \times (m-n)} \\ \hat{U}_1 & -\hat{U}_1 & \sqrt{2}\hat{U}_2 \end{pmatrix}, \quad \tilde{D} := \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} \tilde{\Sigma}_n & O^{n \times n} & O^{n \times (m-n)} \\ O^{m \times n} & -\tilde{\Sigma} & O^{m \times (m-n)} \end{pmatrix}.$$

Тогда можно получить следующие соотношения:

$$B\hat{X} = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} A^T \hat{U}_1 & -A^T \hat{U}_1 & \sqrt{2}A^T \hat{U}_2 \\ A\hat{V} & A\hat{V} & O^{m \times (m-n)} \end{pmatrix}, \quad \hat{X}\tilde{D} = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} \hat{V}\tilde{\Sigma}_n & -\hat{V}\tilde{\Sigma}_n & O^{n \times (m-n)} \\ \hat{U}_1\tilde{\Sigma}_n & \hat{U}_1\tilde{\Sigma}_n & O^{m \times (m-n)} \end{pmatrix}.$$

Тогда

$$B\hat{X} - \hat{X}\tilde{D} = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} P_1 & -P_1 & \sqrt{2}A^T \hat{U}_2 \\ P_2 & P_2 & O^{m \times (m-n)} \end{pmatrix},$$

где

$$P_1 := A^T \hat{U}_1 - \hat{V}\tilde{\Sigma}_n, \quad P_2 := A\hat{V} - \hat{U}_1\tilde{\Sigma}_n.$$

Введем матрицу $H = (h_{ij})$:

$$H = \hat{X}^T (B\hat{X} - \hat{X}\tilde{D}) = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} Q_1 & -Q_2 & \sqrt{2}\hat{V}^T A^T \hat{U}_2 \\ Q_2 & -Q_1 & \sqrt{2}\hat{V}^T A^T \hat{U}_2 \\ \sqrt{2}\hat{U}_2^T P_2 & \sqrt{2}\hat{U}_2^T P_2 & O^{(m-n) \times (m-n)} \end{pmatrix},$$

где

$$Q_1 := \hat{V}^T P_1 + \hat{U}_1^T P_2, \quad Q_2 := A\hat{V}^T P_1 - \hat{U}_1^T P_2.$$

Теперь определим матрицу ошибок $\tilde{E} = (\tilde{e}_{ij})$ для матрицы аналогично \hat{X} [1, алгоритм 3]:

$$\tilde{e}_{ij} = \begin{cases} \frac{r_{ij}}{2}, & \text{если } i = j \text{ или } i, j > 2n \\ \frac{h_{ij}}{\tilde{d}_{jj} - \tilde{d}_{ii}}, & \text{иначе} \end{cases},$$

где $R = (r_{ij}) = I^{(m+n) \times (m+n)} - \hat{X}^T \hat{X}$. Введем разбиение матрицы \tilde{E} на подматрицы следующим образом. Пусть матрицы $\tilde{E}_1, \tilde{E}_2 \in \mathbb{R}^{n \times n}$, $\tilde{E}_3 \in \mathbb{R}^{n \times (m-n)}$, $\tilde{E}_4 \in \mathbb{R}^{(m-n) \times n}$ и $\tilde{E}_5 \in \mathbb{R}^{(m-n) \times (m-n)}$ такие, что

$$\tilde{E} = \begin{pmatrix} \tilde{E}_1 & \tilde{E}_2 & -\tilde{E}_3 \\ \tilde{E}_2 & \tilde{E}_1 & \tilde{E}_3 \\ \tilde{E}_4 & -\tilde{E}_4 & \tilde{E}_5 \end{pmatrix}.$$

Тогда справедливо равенство

$$\hat{X}\tilde{E} = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} \tilde{G} & \tilde{G} & 0^{n \times (m-n)} \\ \tilde{F}_1 & -\tilde{F}_1 & \sqrt{2}\tilde{F}_2 \end{pmatrix},$$

где

$$\begin{aligned} \tilde{G} &= \hat{V}(\widetilde{E_1} + \widetilde{E_2}), \\ \tilde{F}_1 &= \widetilde{U_1}(\widetilde{E_1} - \widetilde{E_2}) + \sqrt{2}\widetilde{U_2}\widetilde{E_4}, \\ \tilde{F}_2 &= \widetilde{U_2}\widetilde{E_5} - \sqrt{2}\widetilde{U_1}\widetilde{E_3} \end{aligned}$$

- матрицы поправок. Теперь с помощью данных матриц можно обновить значения матриц \hat{V} и \hat{U} :

$$\tilde{V} := \hat{V} + \tilde{G}, \quad \widetilde{U_1} := \hat{U_1} + \tilde{F}_1, \quad \widetilde{U_2} := \hat{U_2} + \tilde{F}_2.$$

Таким образом был получен алгоритм повышения точности аппроксимации сингулярных векторов A . Псевдокод алгоритма приведен на рисунке 1.

```

Вход:  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ ,  $\hat{U} \in \mathbb{R}^{m \times m}$ ,  $\hat{V} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ ,  $m \geq n$ ,
Выход:  $\tilde{U} \in \mathbb{R}^{m \times m}$ ,  $\tilde{V} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ ,  $\tilde{\Sigma} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ 
1:  $P \leftarrow (A\hat{V})_h$ ;  $Q \leftarrow (A^T\hat{U}_1)_h$  # определяем матрицы невязок
2: for  $1 \leq i < n$  do
3:   # матрица корректировки ортогональности матриц  $\hat{U}$  и  $\hat{V}$ 
4:    $R[i][i] \leftarrow (1 - (\hat{U}_{(i)}^T \hat{U}_{(i)} + \hat{V}_{(i)}^T \hat{V}_{(i)})/2)_h$ 
5: for  $1 \leq i < n$  do
6:    $T[i][i] \leftarrow (\hat{U}_{(i)}^T P_{(i)})_h$  # вспомогательная матрица
7: for  $1 \leq i < n$  do
8:    $\tilde{\sigma}_i \leftarrow (\frac{T[i][i]}{1-R[i][i]})_h$  # расчет приближительных сингулярных значений

9:  $\widetilde{\Sigma}_n \leftarrow \text{diag}(\tilde{\sigma}_1, \dots, \tilde{\sigma}_n)$ ;  $\tilde{\Sigma} \leftarrow (\widetilde{\Sigma}_n 0^{n \times (m-n)})^T$ 
10:  $P_1 \leftarrow (Q - \hat{V}\widetilde{\Sigma}_n)_h$ ;  $P_2 \leftarrow (P - \hat{U}_1\widetilde{\Sigma}_n)_h$ ;
11:  $P_3 \leftarrow (\hat{V}^T P_1)_l$ ;  $P_3 \leftarrow (\hat{U}_1^T P_2)_l$ 
12:  $Q_1 \leftarrow (\frac{1}{2}(P_3 + P_4))_h$ ;  $Q_2 \leftarrow (\frac{1}{2}(P_3 - P_4))_h$ ;
13:  $Q_3 \leftarrow (\frac{1}{\sqrt{2}}P^T \hat{U}_2)_h$ ;  $Q_4 \leftarrow (\frac{1}{2}(\hat{U}_2^T P_2)_l)_h$ ;

# расчет матриц ошибок
14: for  $1 \leq i, j < n$  do
15:   if  $i \neq j$  do
16:      $\widetilde{E_1}[i][j] \leftarrow (\frac{Q_1[i][j]}{\tilde{\sigma}_j - \tilde{\sigma}_i})_h$ 
17:   else do

```

```

18:  $\widetilde{E}_1[i][j] \leftarrow (\frac{R[i][i]}{2})_h$ 
19: for  $1 \leq i, j < n$  do
20:  $\widetilde{E}_2[i][j] \leftarrow (\frac{Q_2[i][j]}{\tilde{\sigma}_j + \tilde{\sigma}_i})_h$ 
21:  $\widetilde{E}_3 \leftarrow (\tilde{\Sigma}_n^{-1} Q_3)_h$ ;  $\widetilde{E}_4 \leftarrow (Q_4 \tilde{\Sigma}_n^{-1})_h$ ;  $\widetilde{E}_5 \leftarrow (\frac{1}{2}(I^{(m-n) \times (m-n)} - \tilde{U}_2^T \tilde{U}_2))_h$ 

# обновляем значения матриц  $\tilde{U}$  и  $\tilde{V}$ 
22:  $\tilde{U}_1 \leftarrow (\tilde{U}_1 + (\tilde{U}_1(\widetilde{E}_1 - \widetilde{E}_2)_h)_l + (\sqrt{2}(\tilde{U}_2 \widetilde{E}_4))_l)_h$ 
23:  $\tilde{U}_2 \leftarrow (\tilde{U}_2 + (\tilde{U}_2 \widetilde{E}_5)_l - (\sqrt{2}(\tilde{U}_1 \widetilde{E}_3))_l)_h$ 
24:  $\tilde{V} \leftarrow (\tilde{V} + (\tilde{V}(\widetilde{E}_1 + \widetilde{E}_2)_h)_l)_h$ 

```

Рисунок 1. Псевдокод алгоритма итеративного уточнения полного сингулярного разложения.

Строки 1-8 приведенного на рисунке 1 псевдокода взяты из реализации алгоритма уточнения сингулярного разложения [1, алгоритм 5]. Строки 9-24 адаптированы из алгоритма [1, алгоритм 3] уточнения спектрального разложения, но в терминах приведенных ранее выкладок связи сингулярных чисел матрицы A и собственных чисел матрицы B .

Сходимость описанного алгоритма совпадает со сходимостью базового алгоритма [1, алгоритм 4], то есть является квадратичной. Вычислительная стоимость данного алгоритма, то есть количество необходимых операций, для входных данных $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ варьируется от $3m^3 + 2m^2n + 3mn^2 + 4n^3$ до $4m^3 + 4mn^2 + 4n^3$. Это выражение больше, чем для базового алгоритма [1, алгоритм 4], но при требуемой большой точности операций необходимо меньше [1].

Тестирование

Для анализа работы полученного алгоритма был проведен ряд экспериментов по уточнению сингулярного разложения матриц различных размеров. Для матрицы фиксированного размера генерировалось некоторое точное сингулярное разложение, из которого строилась матрица $A = U\Sigma V^T$, затем к матрицам U, Σ, V добавлялась некоторая ошибка: отклонение от начального значения на 10^{-5} , 10^{-10} или 10^{-15} . Также сингулярные числа варьировались в интервале $[1, 10]$ или $[1, 100]$. Для каждого эксперимента выводятся входные данные: размер матрицы A ; интервал значений сингулярных чисел; добавляемая ошибка; число итераций для уточнения. После эксперимента выводятся следующие

данные: норма разницы исходной и восстановленной матриц $\|A - \tilde{U}\tilde{\Sigma}\tilde{V}^T\|$ в пространствах L_1 и L_2 , то есть нормы $\|X\|_1 = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m |x_{ij}|$ и $\|X\|_2 = \sqrt{\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m x_{ij}^2}$ соответственно; нормы $\|\cdot\|_2$ разниц изначальных и уточненных матриц U, Σ, V ; время на выполнение алгоритма.

Чтобы избежать накопления ошибки при большом числе итераций и таким образом сохранить необходимую ортогональность матриц U и V , на каждой итерации проводилась процедура реортогонализации этих матриц с помощью QR-разложения. Результаты экспериментов представлены в файле *alg8_test_results_reorthogonalized.csv*.

Список литературы

1. Uchino Y., Terao T., Ozaki K.: Acceleration of iterative refinement for singular value decomposition / Numerical Algorithms. — 2024. — № 95. — С. 979–1009.
2. Golub, G.H., Kahan, W.M.: Calculating the singular values and pseudo-inverse of a matrix / Journal of the Society for Industrial and Applied Mathematics, Series B: Numerical Analysis. — 1965. — №2. — С. 205-224.