

Работа выполнена студентом КМБО-01-20 Савельевым Марком

Почта: mark.savelev.2014@mail.ru

Телеграм: @markiginio

Алгоритм разложения по сингулярным значениям

Heesterman_ed_Handbook_of_linear_algebra_1990_Chapter_45_Computation

Алгоритм 5: DC_SVD(n, B, Σ, U, V): Разделяй и властвуй bidiagonal SVD

Информация на входе: n, B

- n – количество столбцов у рассматриваемой матрицы A
- B – нижняя bidiagonal матрица размера $(n + 1)$ на n .

Информация на выходе:

- Σ – диагональная матрица размера n на n
- U – ортогональная матрица размера $(n+1)$ на $(n+1)$
- V – ортогональная матрица размера n на n , такая, что $B = U\Sigma V^T$

Опишем алгоритм пошагово

1. Если $n < n_0$, тогда вызываем алгоритм Голуба–Канаха с входными данными $n, n + 1, B$, чтобы получить на выходе Σ, U, V . Иначе положим

$$B = \begin{pmatrix} B_1 & \alpha_k \mathbf{e}_k & 0 \\ 0 & \beta_k \mathbf{e}_1 & B_2 \end{pmatrix}, \text{ где } k = n/2.$$

- a. Вызываем DC_SVD($k - 1, B_1, \Sigma_1, U_1, W_1$).
- b. Вызываем DC_SVD($n - k, B_2, \Sigma_2, U_2, W_2$).
- c. Разбиваем $U_i = (Q_i, \mathbf{q}_i)$, для $i = 1, 2$, где \mathbf{q}_i – вектор-столбец.
- d. Извлекаем $l_1 = Q_1^T \mathbf{e}_k, \lambda_1 = \mathbf{q}_1^T \mathbf{e}_k, l_2 = Q_2^T \mathbf{e}_1, \lambda_2 = \mathbf{q}_2^T \mathbf{e}_1$.
- e. Разбиваем B как

$$B = \begin{pmatrix} c_0 \mathbf{q}_1 & Q_1 & 0 & -s_0 \mathbf{q}_1 \\ s_0 \mathbf{q}_2 & 0 & Q_2 & c_0 \mathbf{q}_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} r_0 & 0 & 0 \\ \alpha_k l_1 & \Sigma_1 & 0 \\ \beta_k l_2 & 0 & \Sigma_2 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & W_1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & W_2 \end{pmatrix}^T =$$
$$= (Q \quad q) \begin{pmatrix} M \\ 0 \end{pmatrix} W^T,$$

$$\text{где } r_0 = \sqrt{(\alpha_k \lambda_1)^2 + (\beta_k \lambda_2)^2}, c_0 = \frac{\alpha_k \lambda_1}{r_0}, s_0 = \frac{\beta_k \lambda_2}{r_0}.$$

- f. Вычисляем сингулярные значения M , решая характеристическое уравнение $f(w) = 1 + \sum_{k=1}^n \frac{z_k^2}{d_k^2 - w^2} = 0$, обозначаем вычисленные сингулярные значения как $\hat{w}_1, \hat{w}_2, \dots, \hat{w}_n$.

- g. Для $i = 1, \dots, n$ вычислим $\check{z}_i = \sqrt{(\hat{w}_n^2 - d_i^2) \prod_{k=1}^{i-1} \frac{(\hat{w}_k^2 - d_i^2)}{(d_k^2 - d_i^2)} \prod_{k=1}^{n-1} \frac{(\hat{w}_k^2 - d_i^2)}{(d_{k+1}^2 - d_i^2)}}$

h. Найдем сингулярные векторы: для $i = 1, \dots, n$

$$\mathbf{u}_i = \left(\frac{\check{z}_1}{d_1^2 - \hat{w}_1^2}, \dots, \frac{\check{z}_n}{d_n^2 - \hat{w}_i^2} \right) / \sqrt{\sum_{k=1}^n \frac{\check{z}_k^2}{(d_k^2 - \hat{w}_i^2)^2}}$$

$$\mathbf{v}_i = \left(-1, \frac{d_2 \check{z}_2}{d_2^2 - \hat{w}_i^2}, \dots, \frac{d_n \check{z}_n}{d_n^2 - \hat{w}_i^2} \right) / \sqrt{1 + \sum_{k=2}^n \frac{(d_k \check{z}_k)^2}{(d_k^2 - \hat{w}_i^2)^2}}$$

Получим $U = [\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_n], V = [\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n]$.

Возвращаем $\Sigma = \begin{pmatrix} \text{diag}(\hat{w}_1, \hat{w}_2, \dots, \hat{w}_n) \\ 0 \end{pmatrix}, U \leftarrow (QU \quad q), V \leftarrow WV$.