## Алгоритм разложения по сингулярным значениям

Heesterman\_ed\_Handbook\_of\_linear\_algebra\_1990\_Chapter\_45\_Computation **Алгоритм 5**: DC\_SVD( $n, B, \sum, U, V$ ): Разделяй и властвуй бидиагональная SVD Информация на входе:

- п количество столбцов у рассматриваемой матрицы А
- B нижняя бидиагональная матрица размера (n + 1) на n.

## Информация на выходе:

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

## Опишем алгоритм пошагово

- 1. Если  $n < n_0$ , тогда вызываем алгоритм Голуб Рейнш SVD с входными данными n, n+1, B, чтобы получить на выходе  $\sum$ , U, V. Иначе пусть  $B = \begin{pmatrix} B_1 & \alpha_k \boldsymbol{e}_k & 0 \\ 0 & \beta_k \boldsymbol{e}_1 & B_2 \end{pmatrix}$ , где k = n/2.
- а. Вызываем DC\_SVD( $k-1, B_1, \sum_{1, U_1} U_1, W_1$ ).
- b. Вызываем DC\_SVD( $n k, B_2, \sum_{2} U_2, W_2$ ).
- с. Разбиваем  $U_i = (Q_i, \boldsymbol{q}_i)$ , для i = 1, 2, где  $\boldsymbol{q}_i$  вектор-столбец.
- d. Извлекаем  $l_1 = Q_1^T \boldsymbol{e}_k$ ,  $\lambda_1 = \boldsymbol{q}_1^T \boldsymbol{e}_k$ ,  $l_2 = Q_2^T \boldsymbol{e}_1$ ,  $\lambda_2 = \boldsymbol{q}_2^T \boldsymbol{e}_1$ .
- е. Разбиваем В как

$$B = \begin{pmatrix} c_0 \boldsymbol{q}_1 & Q_1 & 0 & -s_0 \boldsymbol{q}_1 \\ s_0 \boldsymbol{q}_2 & 0 & Q_2 & c_0 \boldsymbol{q}_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} r_0 & 0 & 0 \\ \alpha_k l_1 & \sum_1 & 0 \\ \beta_k l_2 & 0 & \sum_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & W_1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & W_2 \end{pmatrix}^T =$$

$$= (Q \quad q) \begin{pmatrix} M \\ 0 \end{pmatrix} W^T,$$

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  $\hat{\mathbf{w}}_1, \hat{\mathbf{w}}_2, \dots, \hat{\mathbf{w}}_n$ .

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

$$\boldsymbol{u}_{i} = \left(\frac{\check{\mathbf{z}}_{1}}{d_{1}^{2} - \hat{\mathbf{w}}_{i}^{2}}, \dots, \frac{\check{\mathbf{z}}_{n}}{d_{n}^{2} - \hat{\mathbf{w}}_{i}^{2}}\right) / \sqrt{\sum_{k=1}^{n} \frac{\check{\mathbf{z}}_{k}^{2}}{(d_{k}^{2} - \hat{\mathbf{w}}_{i}^{2})^{2}}}$$

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

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

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