

**Программа курса
"Управление большими данными"**

1. SVD-разложение прямоугольных матриц. Виды SVD-разложения: full SVD, truncated SVD. Свойства SVD-разложения. Теорема Эккарта-Янга. Низкоранговая аппроксимация матриц.

Вопросы:

- (a) Пусть $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$, $\text{rank} A = r$. Доказать, что

$$\begin{cases} A\mathbf{v}_i = \sigma_i \mathbf{u}_i, & i = 1, \dots, r \\ 0, & i = r + 1, \dots, n. \end{cases} \quad \begin{cases} A^T \mathbf{u}_i = \sigma_i \mathbf{v}_i, & i = 1, \dots, r \\ 0, & i = r + 1, \dots, m. \end{cases}$$

- (b) Показать, что спектральная норма и норма Фробениуса матрицы не меняются при умножении матрицы на произвольную ортогональную матрицу.

- (c) Показать, что

$$\|A\|_2 = \sigma_1, \quad \|A\|_F = \sqrt{\sigma_1^2 + \dots + \sigma_p^2},$$

где $p = \min\{m, n\}$.

- (d) Пусть матрица A имеет сингулярное разложение $A = U\Sigma V^T$. Пояснить смысл матриц U и V в этом разложении.

- (e) Показать, что если две матрицы ортогонально подобны, то они имеют одинаковые сингулярные числа и существует связь между их сингулярными векторами.

- (f) Зная сингулярные числа матрицы A найти сингулярные числа матрицы A^T и αA , $\alpha \in \mathbb{C}$.

- (g) Показать, что модуль определителя матрицы равен произведению ее сингулярных чисел.

- (h) Предполагая, что матрица A невырождена найти связь между сингулярными числами матрицы A и A^{-1} .

2. Скелетное разложение матрицы. Псевдообратная матрица и ее свойства. Вычисление псевдообратных матриц на основе скелетного и сингулярного разложения.

3. Метод наименьших квадратов. Псевдорешение системы линейных алгебраических уравнений $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$. Система нормальных уравнений и исследование ее решений. Структура общего псевдорешения системы $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$. Нормальное псевдорешение. Представление общего и нормального псевдорешения через сингулярные базисы матрицы A .

Вопросы:

- (a) Показать, что матрица псевдообратная матрица A^\dagger матрицы A удовлетворяет соотношениям:

$$A^\dagger A = (A^\dagger A)^T, \quad AA^\dagger = (AA^\dagger)^T, \quad (AA^\dagger)^2 = AA^\dagger, \quad (A^\dagger A)^2 = A^\dagger A.$$

- (b) Пусть $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ имеет сингулярное разложение $A = U\Sigma V^T$. Выразить через U , Σ , V сингулярные разложения матриц:

$$(A^T A)^{-1}, \quad (A^T A)^{-1} A^T, \quad A(A^T A)^{-1}, \quad A(A^T A)^{-1} A^T.$$

- (c) Доказать, что для любой матрицы A и числа α , не равного нулю, $(\alpha A)^\dagger = \frac{1}{\alpha} A^\dagger$.

- (d) Доказать, что для любых ортогональных матриц U и V :

$$(UA)^\dagger = A^\dagger U^T, \quad (AV)^\dagger = V^T A^\dagger.$$

- (e) Доказать, что сингулярные базисы матрицы A являются сингулярными и для псевдообратной матрицы A^\dagger .
- (f) Найти связь между собственными значениями матриц A и A^\dagger .
- (g) Показать, что нормальное псевдорешение $\hat{\mathbf{z}}$ системы $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$ может быть представлено в виде

$$\hat{\mathbf{z}} = \sum_{i=1}^r \alpha_i \mathbf{v}_i,$$

где $\{\mathbf{v}_k\}$ - сингулярный базис матрицы A , $r = \text{rank} A$.

4. QR-разложение матриц. Виды QR-разложения. QR-разложение с использованием метода Грама-Шмидта. QR-разложение с использованием ортогональных преобразований. Матрицы вращения. Матрицы отражения.
5. QR-алгоритм. Теорема Шура. Нахождение собственных значений и собственных векторов матриц.

Вопросы:

- (a) Показать, что ортогональные преобразования сохраняют длины и углы между векторами.
- (b) Дан ненулевой вектор $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ и вектор $\mathbf{e}_1 = (1, 0, \dots, 0)^T$. Построить матрицу вращения G такую, что $G\mathbf{x} = \mu\mathbf{e}_1$, где μ - число (ясно, что $|\mu| = |\mathbf{x}|$).
- (c) Найти условие на вектор \mathbf{u} , при выполнении которого матрица вида $H = I - 2\mathbf{u}\mathbf{u}^T$ будет ортогональной.
- (d) Дан ненулевой вектор $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ и вектор $\mathbf{e}_1 = (1, 0, \dots, 0)^T$. Построить матрицу отражения H такую, что $H\mathbf{x} = \mu\mathbf{e}_1$, где μ - число (ясно, что $|\mu| = |\mathbf{x}|$).
- (e) Найти определитель матрицы вращения и матрицы отражения.
- (f) Найти собственные значения и собственные векторы матрицы отражения.
- (g) Доказать, что произведение матриц отражения есть ортогональная матрица. Найдите определитель произведения матриц отражения.
- (h) Сформулировать алгоритм приведения матрицы A к верхнему треугольному виду с помощью преобразований Гивенса.
- (i) Сформулировать алгоритм приведения матрицы A к верхнему треугольному виду с помощью преобразований Хаусхолдера.
- (j) Пусть $A_k = Q_k R_k$, $A_{k+1} = R_k Q_k$, $k = 0, 1, 2, \dots$. Показать, что для $k \geq 0$ выполняются равенства

$$A_k = (Q_0 \dots Q_{k-1})^{-1} A (Q_0 \dots Q_{k-1}), \quad A^k = (Q_0 \dots Q_{k-1}) (R_0 \dots R_{k-1}).$$

- (k) Пусть $A_k - s_k I = Q_k R_k$, $A_{k+1} = R_k Q_k + s_k I$, $k = 0, 1, 2, \dots$. Показать, что для $k \geq 0$ выполняются равенства

$$\prod_{i=0}^k (A - s_i I) = (Q_0 \dots Q_{k-1}) (R_0 \dots R_{k-1}).$$

Литература

1. Шевцов Г.С., Крюкова О.Г., Мызникова Б.И. *Численные методы линейной алгебры*. СПб: Лань, 2011.
2. Вержбицкий В.М. *Вычислительная линейная алгебра*. М: Высшая школа, 2009.
3. Деммель Дж. *Вычислительная линейная алгебра. Теория и приложения*. М: Мир, 2001.

4. Gene H. Golub, Charles F. Van Loan *Matrix Computations (4th ed.)*. The Johns Hopkins University Press, 2013.
5. Lars Elden *Matrix Methods in Data Mining and Pattern Recognition*. SIAM, 2007.
6. Lloyd N. Trefethen, David Bau III *Numerical Linear Algebra*. SIAM, 1997
7. Yuji Nakatsukasa *Numerical Linear Algebra* (lecture notes, University of Oxford, 2024-25).