

# Симметричная проблема собственных значений

Игорь Лобанов

апрель 2021

## Что дает симметричность.

- ▶ Собственные значения симметричных матриц вещественные числа.
- ▶ Левые и правые собственные вектора совпадают.
- ▶ Существует ортогональный базис из собственных векторов.

**Теорема (Симметричное вещественное разложение Шура/спектральная теорема).** Пусть  $A$  - вещественная симметричная матрица размера  $n \times n$ ). Тогда существует вещественная ортогональная матрица  $Q$ , такая что

$$Q^T A Q = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n).$$

**Теорема (Куранта-Фишера о минимаксе).** Пусть матрица  $A \in \text{Mat}(n \times n, \mathbb{R})$  симметрична с собственными значениями  $\lambda_k(A)$

$$\lambda_n(A) \leq \lambda_{n-1}(A) \leq \dots \leq \lambda_2(A) \leq \lambda_1(A),$$

$$\text{spec}(A) = \{\lambda_k(A) : k = 1 \dots n\}.$$

Тогда

$$\lambda_k(A) = \max_{S \in \mathbb{R}^n : \dim S = k} \min_{y \in S : y^2 = 1} y \cdot Ay.$$

# Одноранговые возмущения

**Теорема.** Пусть  $A \in \text{Mat}(n \times n, \mathbb{R})$ ,  $c \in \mathbb{R}^n$ ,  $c^2 = 1$ ,  $\tau \in \mathbb{R}$ . Положим  $B := A + \tau c c^T$ . Тогда

$$\lambda_k(B) \in [\lambda_k(A), \lambda_{k-1}(A)], \text{ если } \tau \geq 0,$$

$$\lambda_k(B) \in [\lambda_{k+1}(A), \lambda_k(A)], \text{ если } \tau \leq 0$$

причем существуют  $m_k \geq 0$ , такие что:

$$\lambda_k(B) = \lambda_k(A) + m_k \tau, \quad \sum_{k=1}^N m_k = 1.$$

**Теорема (Виландта-Хоффмана).** Если  $A \in \text{Mat}(n \times n, \mathbb{R})$  и  $A + E$  – симметричные матрицы, то

$$\sum_{k=1}^n (\lambda_k(A + E) - \lambda_k(A))^2 \leq \|E\|_F^2.$$

## Чувствительность инвариантных подпространств.

**Теореме.** Пусть  $A \in \text{Mat}(n \times n, \mathbb{R})$  и  $A + E$  – симметричные матрицы, а  $Q = (Q_1 | Q_2) \in \text{Mat}(n \times n, \mathbb{R})$  ортогональная матрица, такая что

$$Q^T A Q = \begin{pmatrix} A_{11} & 0 \\ 0 & A_{22} \end{pmatrix}, \quad Q^T A Q = \begin{pmatrix} E_{11} & E_{12} \\ E_{21} & E_{22} \end{pmatrix}.$$

Тогда если

$$\delta = \text{dist}(\text{spec } A_{11}, \text{spec } A_{22}) - \|E_{11}\|_2 - \|E_{22}\|_2 > 0,$$

и  $\|E_{12}\|_2 \leq \delta/2$ , то найдется матрица  $P$ , такая что столбцы матрицы  $(Q_1 + Q_2 P)(1 + P^T P)^{-\frac{1}{2}}$  образуют базис в инвариантном для  $A + E$  подпространстве, причем

$$\|P\|_2 \leq \frac{2}{\delta} \|E_{21}\|_2.$$

Как и в несимметричном случае задача вычисления собственных подпространств не обязательно хорошо обусловлена.

- ▶ Для хорошей обусловленности собственные числа должны быть хорошо отделены друг от друга.



**Определение.** Инерцией симметричной матрицы  $A$  называют тройку неотрицательных чисел  $(m, z, p)$ , где  $m$  - число отрицательных,  $z$  - нулевых и  $p$  - положительных собственных значений.

**Теорема (Закон инерции Сильвестра).** Если матрица  $A$  симметрична, а  $X$  невырожденная, то матрица  $A$  и  $X^T A X$  имеют одну и ту же инерцию.

# Симметричных QR-алгоритм

- ▶ Нет необходимости в комплексных сдвигах, так как  $\text{spec } A \subset \mathbb{R}$ .
- ▶ Симметричная хессенбергова матрица является трехдиагональной.
- ▶ Трехдиагональная структура сохраняется после QR-шага со сдвигом.

# Вычисление SVD.

Сингулярное разложение для  $A \in \text{Mat}(n \times m, \mathbb{R})$ ,  $m \geq n$ :

$$U^T AV = \text{diag}(\sigma_1, \dots, \sigma_n),$$

связано с разложениями Шура для симметричных матриц:

$$V^T (A^T A) V = \text{diag}(\sigma_1^2, \dots, \sigma_n^2) \in \text{Mat}(n \times n, \mathbb{R}),$$

$$U^T (AA^T) U = \text{diag}(\sigma_1^2, \dots, \sigma_n^2, 0, \dots, 0) \in \text{Mat}(k \times k, \mathbb{R}).$$

**Теорема.** Если  $A \in \text{Mat}(m \times k, \mathbb{R})$ , то для  $k < n$ ,  $m$  справедливо:

$$\sigma_k(A) = \max_{\substack{\dim S=k \\ \dim T=k}} \min_{\substack{x \in S \\ y \in T}} \frac{y^T A x}{\|x\|_2 \|y\|_2} = \max_{\dim S=k} \min_{x \in S} \frac{\|Ax\|_2}{\|x\|_2}.$$

**Следствие.** Если  $A \in \text{Mat}(m \times n, \mathbb{R})$ ,  $m \geq n$ , и  $A + E$  – симметричные матрицы, то при  $k \neq n$  справедливо:

$$|\sigma_k(A + E) - \sigma_k(A)| \leq \sigma_1(E) = \|E\|_2.$$

**Теорема.** Если  $A, A + E \in \text{Mat}(m \times k, \mathbb{R})$ , то для  $m \geq n$  справедливо:

$$\sum_{k=1}^n (\sigma_k(A + E) - \sigma_k(A))^2 \leq \|E\|_F^2.$$