Студент: Вячеслав Головин

Направление: Машинное обучение и анализ данных

Филиал: НИУ ВШЭ – Санкт-Петербург

Дата: 5 июня 2022 г.

## Контрольная работа №2 (вариант 11)

**Задача 1** Найти наилучшее приближение  $A_1$  ранга 2 матрицы A по норме  $||\cdot||_2$  и вычислить  $||A-A_1||_2$ , где

$$A = \begin{pmatrix} -8 & -42 & 9 & 40 \\ 10 & 48 & -54 & -2 \\ -67 & -12 & 36 & -22 \end{pmatrix}.$$

Сначала выполним сингулярное разложение  $A=U\Sigma V^T.$  Матрица V состоит из собстенных векторов  $A^TA.$ 

$$A^TA = \begin{pmatrix} 4653 & 1620 & -3024 & 1134 \\ 1620 & 4212 & -3402 & -1512 \\ -3024 & -3402 & 4293 & -324 \\ 1134 & -1512 & -324 & 2088 \end{pmatrix} \qquad V = \frac{1}{11} \begin{pmatrix} -6 & -6 & 7 & 0 \\ -6 & 6 & 0 & 7 \\ 7 & 0 & 6 & 6 \\ 0 & -7 & -6 & 6 \end{pmatrix} \qquad \lambda = (9801, 4356, 1089, 0)$$

Корни из собственных значений  $\lambda$  будут лежать на главной диагонали матрицы  $\Sigma$ 

$$\Sigma = \begin{pmatrix} 99 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 66 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 33 & 0 \end{pmatrix}$$

Далее, воспользовавшись соотношением  $AV = U\Sigma$ , рассчитаем U

$$U = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 1 & -2 & -2 \\ -2 & 1 & -2 \\ 2 & 2 & -1 \end{pmatrix}$$

Теперь, воспользовавшись теоремой Эккарта–Янга, найдём  $A_1$ 

$$A_1 = U\Sigma_r V^T = U \begin{pmatrix} 99 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 66 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} V^T = \begin{pmatrix} 6 & -42 & 21 & 28 \\ 24 & 48 & -42 & -14 \\ -60 & -12 & 42 & -28 \end{pmatrix}$$

Погрешность приближения

$$||A - A_1||_2 = ||\Sigma - \Sigma_r||_2 = 33$$

**Задача 2** Оценить относительную погрешность приближенного решения (1,1) системы Ax = b по нормам  $|\cdot|_1$  и  $|\cdot|_2$  с помощью числа обусловленности матрицы A, где

$$A = \begin{pmatrix} 4.99 & 0.02 \\ -4.83 & -8.01 \end{pmatrix}, \qquad b = \begin{pmatrix} 5.0 \\ -12.98 \end{pmatrix}$$

Очевидно, что решение  $\hat{x}=(1,1)$  получается при округлении A и b до целочисленных значений. Таким образом

$$\hat{A} = \begin{pmatrix} 5 & 0 \\ -5 & -8 \end{pmatrix} \qquad \varepsilon_A = \hat{A} - A = \begin{pmatrix} 0.01 & -0.02 \\ -0.17 & 0.01 \end{pmatrix} \qquad \hat{b} = \begin{pmatrix} 5 \\ -13 \end{pmatrix} \qquad \Delta b = \hat{b} - b = \begin{pmatrix} 0 \\ -0.02 \end{pmatrix}$$

Погрешность решения относительно некоторой нормы  $||\cdot||$  определяется выражением

$$\delta x \leqslant \frac{\kappa(A)}{1 - \kappa(A)\delta A} (\delta A + \delta b),$$

где  $\kappa(A) = ||A|| \, ||A^{-1}||$  – число обусловленности матрицы  $A; \, \delta A = ||\varepsilon_A||/||A||, \, \delta b = ||\Delta b||/||b||.$  Обратная матрица

$$A^{-1} = \frac{1}{|A|} \begin{pmatrix} -8.01 & -0.02 \\ 4.83 & 4.99 \end{pmatrix} = \frac{1}{39.87} \begin{pmatrix} 8.01 & 0.02 \\ -4.83 & -4.99 \end{pmatrix}$$

Погрешность по норме  $||\cdot||_1$ :

$$\delta x \leqslant \frac{9.82 \cdot 0.32}{1 - 9.82 \cdot 0.32 \cdot (0.18/9.82)} \left( \frac{0.18}{9.82} + \frac{0.02}{17.98} \right) = \frac{3.16}{1 - 3.16 \cdot 0.018} \left( 3.16 + 0.001 \right) = 0.065$$

Погрешность по норме  $||\cdot||_2$  (наибольшее сингулярное число):

$$\delta x \leqslant \frac{9.79 \cdot 0.25}{1 - 9.79 \cdot 0.25 \cdot (0.17/9.78)} \left( \frac{0.17}{9.78} + \frac{0.02}{13.91} \right) = 0.047$$

Задача 3 Найти приближенно обратную матрицу  $\kappa$  матрице A и оценить погрешность приближения относительно равномерной нормы  $||\cdot||_1$  если элементы матрицы A известны c абсолютной погрешностью 0.01.

$$A \approx \begin{pmatrix} 2 & -3 \\ 8 & -7 \end{pmatrix}$$

Если погрешность элементов матрицы A равна 0.01, то  $||\varepsilon_A||_1 = 0.02$ . Приближенное значение обратной матрицы, число обусловленности и относительное возмущение:

$$A^{-1} = \frac{1}{10} \begin{pmatrix} -7 & 3 \\ -8 & 2 \end{pmatrix} \qquad \kappa(A) = ||A||_1 ||A^{-1}||_1 = 10 \cdot \frac{15}{10} = 15 \qquad \delta A = \frac{||\varepsilon_A||_1}{||A||_1} = 0.002$$

Погрешность приближения

$$\delta A^{-1} = \frac{\kappa(A)\delta A}{1 - \kappa(A)\delta A} = \frac{15 \cdot 0.002}{1 - 15 \cdot 0.002} = \frac{0.03}{0.97} = 0.031$$