

1. (15 баллов). Вложите блочно-теплицеву матрицу с теплицевыми блоками

$$\begin{aligned} T_0 &\rightarrow \left( \begin{array}{cc|cc} 0 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ \hline 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \end{array} \right) \leftarrow T_{-1} \\ T_1 &\rightarrow \left( \begin{array}{cc|cc} 0 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ \hline 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \end{array} \right) \leftarrow T_0 \end{aligned}$$

в  $B \in \mathbb{R}^{9 \times 9}$  – блочный циркулянт с циркулянтными блоками и найдите собственное разложение  $B$ .

Мы знаем, что теплицеву матрицу можно вложить в циркулянт размера  $(2n-1) \times (2n-1)$  или больше. Т.к. у нас были  $2 \times 2 \Rightarrow$  можно вложить в циркулянт размера  $3 \times 3$ . Будем вкладывать каждый блок по отдельности в циркулянт.

Если Теплицева матрица выглядит так:  $\begin{pmatrix} t_0 & t_{-1} \\ t_1 & t_0 \end{pmatrix}$ , то циркулянт выглядит:

$$\begin{pmatrix} t_0 & t_{-1} & t_1 \\ t_1 & t_0 & t_{-1} \\ t_{-1} & t_1 & t_0 \end{pmatrix}$$

$$T_0 = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \rightarrow C_0 = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

$$T_1 = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \rightarrow C_1 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$T_{-1} = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \rightarrow C_{-1} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$\Rightarrow$  Получили  $\begin{pmatrix} C_0 & C_1 \\ C_{-1} & C_0 \end{pmatrix}$  – это можно рассмотреть, как

теплицеву матрицу  $2 \times 2$  и вложить в циркулянт  $3 \times 3$

$$B = \begin{pmatrix} C_0 & C_{-1} & C_1 \\ C_1 & C_0 & C_{-1} \\ C_{-1} & C_1 & C_0 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{9 \times 9}$$

Теперь найдем собственные значения  $B$ :

$$B = (F_3 \otimes F_3)^{-1} \text{diag}((F_3 \otimes F_3) b) (F_3 \otimes F_3), \text{ где } b - \text{первый столбец } B$$

$$(F_3 \otimes F_3) b = Fb = \begin{pmatrix} F_3 & F_3 & F_3 \\ F_3 & \omega_3 F_3 & \omega_3^2 F_3 \\ F_3 & \omega_3^2 F_3 & \omega_3^4 F_3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} = F^{(2)} + F^{(4)} + F^{(9)}$$

$$F^{(2)} = \begin{pmatrix} 1 \\ \omega_3 \\ \omega_3^2 \\ 1 \\ \omega_3 \\ \omega_3^2 \\ 1 \\ \omega_3 \\ \omega_3^2 \end{pmatrix}$$

$$F^{(4)} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ \omega_3 \\ \omega_3 \\ \omega_3 \\ \omega_3^2 \\ \omega_3^2 \\ \omega_3^2 \end{pmatrix}$$

$$F^{(9)} = \begin{pmatrix} 1 \\ \omega_3^2 \\ \omega_3 \\ \omega_3^2 \\ \omega_3 \\ \omega_3 \\ 1 \\ \omega_3 \\ 1 \\ \omega_3^2 \end{pmatrix}$$

$$\text{diag}((F_3 \otimes F_3) b) = \text{diag}(3, 1 + \omega_3 + \omega_3^2, 1 + \omega_3 + \omega_3^2, 1 + \omega_3 + \omega_3^2, 3\omega_3, 1 + \omega_3 + \omega_3^2, 1 + \omega_3 + \omega_3^2, 1 + \omega_3 + \omega_3^2, 3\omega_3^2) - \text{собственные значения } B$$

$$F_3^{-1} = \frac{1}{n} F_3^* = \frac{1}{n} \bar{F}_3$$

$$\bar{\omega}_3 = \omega_3^{-1}$$

$$\bar{F}_3^{-1} = \frac{1}{n} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & \bar{\omega}_3^{-1} & \bar{\omega}_3^{-2} \\ 1 & \bar{\omega}_3^{-2} & \bar{\omega}_3^{-4} \end{pmatrix}$$

$$(F_3 \otimes F_3)^{-1} = \bar{F}_3^{-1} \otimes \bar{F}_3^{-1} = \frac{1}{n^2} \begin{pmatrix} \bar{F}_3 & \bar{F}_3 & \bar{F}_3 \\ \bar{F}_3 & \bar{\omega}_3^{-1} \bar{F}_3 & \bar{\omega}_3^{-2} \bar{F}_3 \\ \bar{F}_3 & \bar{\omega}_3^{-2} \bar{F}_3 & \bar{\omega}_3^{-4} \bar{F}_3 \end{pmatrix} - \text{собственные значения } B, \text{ затем можно вставить}$$

2. (15 баллов). Сколько уровней алгоритма Штрассена надо сделать, чтобы число операций с плавающей точкой в нем стало в 10 раз меньше (асимптотически), чем для наивного умножения? Считайте, что рассматриваются достаточно большие действительные квадратные матрицы порядка  $2^q$ ,  $q \in \mathbb{N}$ .

Наивное умнож.:  $\text{Naive} = (2^q)^2 = 2^{3q+1} + O(2^{2q})$  - операций, где  $2^{3q}$  умножений и  $2^{3q} - 2^{2q}$  сложений

Через рекуррентное соотношение для алгоритма Штрассена:

$$M(n) = 7M\left(\frac{n}{2}\right) - \text{умножений}$$

$$A(n) = 7A\left(\frac{n}{2}\right) + 18\left(\frac{n}{2}\right)^2 - \text{сложений}$$

Тогда нужно посчитать число операций для  $N$  уровней алгоритма Штрассена и для оставшихся вогнанных наивных способов.

$$M(2^q) = 7M(2^{q-1}) = 7^2 M(2^{q-2}) = 7^3 M(2^{q-3}) = \dots = 7^N M(2^{q-N}) \Rightarrow \\ \Rightarrow 7^N \cdot 2^{3(q-N)}$$

$$A(2^q) = 7A(2^{q-1}) + 18 \cdot 2^{2q-2} = \dots = 7(7A(2^{q-2}) + 18 \cdot 2^{1q-4}) + 18 \cdot 2^{2q-2} = \\ = 7^N A(2^{q-N}) + 18 \sum_{k=1}^N 7^{k-1} \cdot 2^{2(q-k)} = 7^N (2^{3(q-N)} - 2^{2(q-N)}) + \\ + 18 \sum_{k=1}^N 7^{k-1} \cdot 2^{2(q-k)} \stackrel{②}{=} 7^N 2^{3(q-N)} - 7^N 2^{2(q-N)} - 6 \cdot 2^{2q} + 6 \cdot 7^N 2^{2(q-N)} = \\ = 7^N 2^{3(q-N)} - 7^N 2^{2(q-N)} - 6 \cdot 2^{2q} = 7^N 2^{3(q-N)} + O(2^{2q})$$

$$② \sum_{k=1}^N 7^{k-1} \cdot 2^{2(q-k)} = 2^{2q} \sum_{k=1}^N 7^{k-1} \cdot 2^{-2k} = 2^{2q-2} \left(-\frac{1}{3}\right) \left(1 - \left(\frac{7}{4}\right)^N\right) = \\ = -\frac{1}{3} \cdot 2^{2q} + \frac{1}{3} \cdot 7^N \cdot 2^{2(q-N)}$$

Найти:  $7^N 2^{3(9-N)+1} + O(2^{29}) = \text{Shtrassen}$

$$\frac{\text{Shtrassen}}{\text{Naive}} \leq \frac{1}{10} \Rightarrow \frac{7^N 2^{3(9-N)+1}}{2^{39+1}} = 7^N \cdot 2^{-3N} \leq \frac{1}{10} \Rightarrow \left(\frac{7}{8}\right)^N \leq \frac{1}{10}$$

$$\Rightarrow N \approx 18$$

Итого:  $N=18$

4. (15 баллов). Пусть  $f(x) = Ax$ ,  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  – невырожденная матрица,  $x \in \mathbb{R}^n$ . Докажите, что

$$\sup_{x \neq 0} \text{cond}(f, x) = \text{cond}(A).$$

Здесь в определениях чисел обусловленности используется вторая матричная и векторная нормы.

$$\text{cond}(f, x) = \frac{\|df(x)\|}{\|f(x)\|} \cdot \|x\|$$

$$df(x) = A$$

$$\text{cond}_2(A) = \|A\|_2 \|A^{-1}\|_2$$

$$\|A^{-1}\|_2 = \|\Sigma^{-1}\|_2 = \frac{1}{\sigma_n}$$

$$\sup_{x \neq 0} \text{cond}(f, x) = \sup_{x \neq 0} \frac{\|A\|_2 \|x\|_2}{\|Ax\|_2} = \sup_{x \neq 0} \frac{\sigma_1 \|x\|_2}{\|Ax\|_2} = \sigma_1 \sup_{x \neq 0} \frac{\|x\|_2}{\|\Sigma v^T x\|_2} =$$

$$= \sigma_1 \|A^{-1}\|$$

Итого найдем  $x$ :  $\frac{\|x\|_2}{\|\Sigma v^T x\|_2} = \frac{1}{\sigma_n}$

$x = \alpha_1 v_1 + \dots + \alpha_n v_n$ , где  $v_i$  – ортонормированный базис векторов  $V$

$$\Sigma v^T x = (\sigma_1 \langle v_1, x \rangle, \sigma_2 \langle v_2, x \rangle, \dots, \sigma_n \langle v_n, x \rangle)^T$$

$$\|Zv^T x\|_2^2 = (\sigma_1 d_1)^2 + \dots + (\sigma_n d_n)^2$$

$$\|x\|_2^2 = d_1^2 + \dots + d_n^2$$

$$\frac{d_1^2 + \dots + d_n^2}{\sigma_1^2 d_1^2 + \dots + \sigma_n^2 d_n^2} = \frac{1}{\sigma_n^2}$$

$$\sigma_n^2 d_1^2 + \dots + \sigma_n^2 d_n^2 = \sigma_1^2 d_1^2 + \dots + d_n^2 \sigma_n^2$$

$$\Downarrow$$

$$(\sigma_1^2 - \sigma_n^2) d_1^2 + \dots + (\sigma_{n-1}^2 - \sigma_n^2) d_{n-1}^2 = 0 \Rightarrow d_1 = \dots = d_{n-1} = 0 \text{ если } \sigma_1 \neq \sigma_n \dots$$

$$\dots \sigma_{n-1} \neq \sigma_n, \text{ в противном случае } \frac{d_1^2 + \dots + d_n^2}{\sigma_1^2 d_1^2 + \dots + \sigma_n^2 d_n^2} = \frac{1}{\sigma_n^2}$$

Получаем:  $\frac{\|x\|_2}{\|Ax\|_2} = \frac{|d_n|}{\sigma_n |d_n|} = \frac{1}{\sigma_n}$ , где  $x = d_n v_n$

5. (20 баллов). С помощью матричной экспоненты найдите, при каком начальном условии  $y_0$  решение системы дифференциальных уравнений  $y(t)$ :

$$\begin{cases} \frac{dy}{dt} = Ay, \\ y(0) = y_0, \end{cases} \quad \text{с матрицей} \quad A = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix},$$

будет удовлетворять  $y(1) = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}^T$ . **Замечание:** В этой задаче может пригодиться разложение в ряд Тейлора гиперболических функций.

$$y(t) = e^{At} y_0 \text{ - решим эту систему}$$

$$y(1) = e^A y_0 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad A^0 = I, \quad A^1 = A, \quad A^2 = I$$

$$e^{At} = \sum_{k=1}^{\infty} \frac{(At)^k}{k!} = I + At + A^2 \frac{t^2}{2} + A^3 \frac{t^3}{3!} + \dots = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 & 0 & t \\ 0 & t & 0 \\ t & 0 & 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} \frac{t^2}{2} & 0 & 0 \\ 0 & \frac{t^2}{2} & 0 \\ 0 & 0 & \frac{t^2}{2} \end{pmatrix} + \dots$$

$$= \begin{pmatrix} 1 + \frac{t^2}{2} + \frac{t^4}{4!} + \dots & 0 & t + \frac{t^3}{3!} + \frac{t^5}{5!} + \dots \\ 0 & 1 + \frac{t^2}{2!} + \dots & 0 \\ t + \frac{t^3}{3!} + \frac{t^5}{5!} + \dots & 0 & 1 + \frac{t^2}{2!} + \frac{t^4}{4!} + \dots \end{pmatrix} =$$

$$= \begin{pmatrix} \operatorname{ch}(t) & 0 & \operatorname{sh}(t) \\ 0 & e^t & 0 \\ \operatorname{sh}(t) & 0 & \operatorname{ch}(t) \end{pmatrix}$$

$$y(1) = e^A y_0 = \begin{pmatrix} \operatorname{ch} 1 & 0 & \operatorname{sh} 1 \\ 0 & e & 0 \\ \operatorname{sh} 1 & 0 & \operatorname{ch} 1 \end{pmatrix} y_0 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\lim: \begin{cases} y_1 = \frac{\operatorname{ch} 1}{\operatorname{ch}^2 1 - \operatorname{sh}^2 1} = -\operatorname{ch} 1 \\ y_2 = 0 \\ y_3 = \frac{-\operatorname{sh} 1}{\operatorname{ch}^2 1 - \operatorname{sh}^2 1} = \operatorname{sh} 1 \end{cases}$$

6. (20 баллов). Пусть  $y \in \mathbb{R}^{n \times n}$ ,  $n > 1$ , все ведущие подматрицы невырождены. Покажите, что матрица  $D - \frac{1}{a} b c^T$  (см. обозначения в лекции 13) также удовлетворяет этому свойству.

$$A = \underbrace{\begin{pmatrix} a & c^T \\ b & D \end{pmatrix}}_B \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & D - \frac{1}{a} b c^T \end{pmatrix}}_C$$

$$\det(A) = \det B \cdot \det C = \det b \cdot a \det(D - \frac{1}{a} b c^T) = a \det(D - \frac{1}{a} b c^T) \neq 0$$

$\Rightarrow k$ -матрица

$$K = D - \frac{1}{a} b c^T \quad \delta_i - i\text{-ый главный минор } K$$

$$k_{11} = a_{22} - \frac{1}{a_{11}} \cdot a_{21} a_{12} = \frac{\Delta_2}{\Delta_1} \neq 0 = \delta_1$$

$$K = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ \frac{1}{k_{11}} & I_{n-2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} k_{11} & c_2^T \\ 0 & K_2 \end{pmatrix}$$

$$B_2 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & & & \\ 0 & \delta_1 & b_2 & I_{n-2} \end{pmatrix} \Rightarrow A = B_1 B_2 \underbrace{\begin{pmatrix} a & \boxed{c^T} \\ 0 & k_{11} & c_2^T \\ \vdots & \vdots & \\ 0 & 0 & k_2 \end{pmatrix}}_T$$

$B_1$  и  $B_2$  - верхние треугольн.

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & \boxed{a_{12}} & a_{13} & \dots & c^T \\ \boxed{a_{21}} & a_{22} & a_{23} & \dots & \\ a_{31} & a_{32} & & & \\ \vdots & \vdots & & & \\ 0 & \vdots & & & \end{pmatrix} \quad C = \begin{pmatrix} a_{11} & \boxed{a_{12}} & a_{13} & c \\ 0 & a_{22} - \frac{1}{a_{11}} a_{21} a_{12} & a_{23} - \frac{1}{a_{11}} a_{21} a_{13} & \leftarrow c_2^T \\ 0 & \boxed{a_{32} - \frac{1}{a_{11}} a_{31} a_{12}} & \boxed{a_{33} - \frac{1}{a_{11}} a_{31} a_{13}} & \\ \vdots & & & \\ 0 & & & \end{pmatrix}$$

$b_2$        $\hookrightarrow_2$

$$\Delta_2 = k_{11} a_{11} = \delta_1 \Delta_1$$

$$\Delta_3 = (k_2)_{11} \cdot k_{11} a_{11} = (k_2)_{11} \cdot \Delta_2 \quad \text{так сохраняются условия минора и}$$

дет  $\Delta_2$  3x3 верхний минор -  
просто берем элемент диагонали.

$$k_2 = \Delta_2 - \frac{1}{k_{11}} b_2 c_2^T$$

$$(k_2)_{11} = k_{22} - \frac{1}{k_{11}} k_{21} k_{12} = \frac{1}{k_{11}} \delta_2 = \frac{\delta_2}{\delta_1} \Rightarrow \delta_2 \neq 0$$

Вспомогательная прогрессия получена на  $i$ -ом шаге:

$$(k_i)_{11} = \frac{\delta_i}{\delta_{i-1}}$$

$$\Delta_{i+1} = (k_i)_{11} \cdot (k_{i-1})_{11} \dots \cdot k_{11} a_{11} = (k_i)_{11} \Delta_i$$

$$\Rightarrow \delta_i = (k_i)_{11} \delta_{i-1} = \frac{\Delta_{i+1}}{\Delta_i} \cdot \delta_{i-1} \neq 0 \text{ и } k - \text{строго рекуррентная}$$

3. (15 баллов). Проверьте наличие прямой и обратной устойчивости алгоритма  $y = x - 2(u^T x)u$  вычисления  $y = H(u)x$ , где  $u, x \in \mathbb{R}^n$ ,  $\|u\|_2 = 1$ ,  $H(u)$  - матрица Хаусхолдера.

$$y = x - 2(u^T x)u$$

$$y = K(u)x$$

Проверим прямую устойчивость:

$$\begin{aligned} \|y - \tilde{y}\| &= \|x - 2\left(\sum_{i=1}^n u_i x_i\right) \cdot u - (1+\varepsilon) \left(x - 2\left(\sum_{i=1}^n u_i x_i (1+\varepsilon)^{n+2-i}\right) u (1+\varepsilon)^{n+1}\right)\| \\ &= \|x(1-\varepsilon) - 2\left(\sum_{i=1}^n u_i x_i\right)u + 2\left(\sum_{i=1}^n u_i x_i\right)u + 2\left(\sum_{i=1}^n u_i x_i (1+\varepsilon)^{n+2-i}\right)u (1+\varepsilon)^{n+1}\| \\ &= \|\varepsilon x - 2\left(\sum_{i=1}^n u_i x_i - \sum_{i=1}^n u_i x_i (1+\varepsilon)^{n+2-i}\right)u\| = \|\varepsilon x - 2\left(\sum_{i=1}^n u_i x_i (1-(1+\varepsilon)^{n+2-i})\right)u\| \\ &\leq \|\varepsilon x\| + 2 \sum_{i=1}^n |u_i| |x_i| \cdot |\varepsilon (2n+4-i) + O(\varepsilon^2)| \cdot \|u\| \leq \varepsilon_m \|x\| + (2n+4) \varepsilon_m \cdot \\ &\quad \cdot \left(\sum_{i=1}^n |u_i| |x_i|\right) \|u\| + O(\varepsilon_m^2) \end{aligned}$$

$$\frac{\|y - \tilde{y}\|}{\|y\|} \leq \varepsilon_m \frac{\|x\| + (2n+4) |u|^T |x| \|u\|}{\|x - 2(u^T x)u\|} + O(\varepsilon_m^2) = O(\varepsilon_m)$$

↓  
прямая устойчивость есть.

обратная устойчивость:  $\tilde{f}x: \tilde{f}(x) = f(x) \quad \frac{\|\tilde{x} - x\|}{\|x\|} = O(\varepsilon_m)$

$$f(x - 2(u^T x)u) = (1+\varepsilon) \left(x - 2\sum_{i=1}^n u_i x_i (1+\varepsilon)^{n+2-i}\right) u (1+\varepsilon)^{n+1} \Leftrightarrow$$

Мы хотим найти такие  $\tilde{x}$  и  $\tilde{u}$ , что можно так же точно сверху равно  $\tilde{x} - 2(\tilde{u}^T \tilde{x})\tilde{u}$

$$\Leftrightarrow (1+\varepsilon)x - (1+\varepsilon)2\left(\sum_{i=1}^n u_i x_i (1+\varepsilon)^{n+2-i}\right)u (1+\varepsilon)^{n+1} = \tilde{x} - 2\left(\sum_{i=1}^n \tilde{x}_i \tilde{u}_i (1+\varepsilon)^{n+2-i}\right) \cdot$$

$u (1+\varepsilon)^{n+1}$  - можно так возмущать правую часть  $\Rightarrow$  нет обратной устойчивости