

1. $d_i > 0; i = 1, \dots, n$.Доказ. $\|x\|_x = \max_i (d_i |x_i|)$ - векторная норма

максим. подчиненную матричную норму.

Решение: $\|x\|_x$ - векторная норма, если:

$$1) \|x\|_x = 0 \Leftrightarrow x = 0 - \text{верно, т.к. } \max_i (d_i |x_i|) = 0 \Leftrightarrow \forall i: x_i = 0.$$

$$\|x\|_x > 0, \forall x \neq 0 - \text{верно, т.к. если } \exists i: x_i \neq 0, \text{ то } \max_i (d_i |x_i|) \geq \frac{d_i}{d_i} |x_i| > 0.$$

$$2) \|\alpha x\|_x = |\alpha| \cdot \|x\|_x - \text{верно, т.к. } \|\alpha x\|_x = \max_i (d_i \cdot |\alpha x_i|) = |\alpha| \cdot \max_i (d_i |x_i|)$$

$$3) \|x+y\|_x \leq \|x\|_x + \|y\|_x - \text{верно,}$$

$$\text{т.к. } \|x+y\|_x = \max_i (d_i \cdot |x_i + y_i|) \leq \max_i (d_i \cdot (|x_i| + |y_i|)) \leq \max_i (d_i |x_i|) + \max_i (d_i |y_i|) = \|x\|_x + \|y\|_x$$

максим. подчиненную матричную норму

$$\|A\|_x = \max_i (d_i \cdot \sum_{j=1}^n |a_{ij}| \cdot |x_j|) \leq \max_i (d_i \cdot \sum_{j=1}^n |a_{ij}| \cdot \|x\|_x) \leq \max_i (d_i \cdot \sum_{j=1}^n |a_{ij}|) \cdot \|x\|_x$$

$$\Rightarrow \|A\|_x = \frac{\|Ax\|_x}{\|x\|_x} \leq \max_i (d_i \cdot \sum_{j=1}^n \frac{|a_{ij}|}{d_j})$$

Докажем, что это достигается.

Пусть \max_i имеет место при $i = i_0$.Возьмем $\bar{x} = (\text{sign}(a_{i_0 1}), \text{sign}(a_{i_0 2}), \dots, \text{sign}(a_{i_0 n}))^T$.

тогда все и-е обратятся в равенство.

$$\Rightarrow \|A\|_x = \max_i (d_i \cdot \sum_{j=1}^n \frac{|a_{ij}|}{d_j}) \quad \leftarrow \text{ответ.}$$

2. Вычислить $\text{cond}_2(A)$

$$A = \begin{pmatrix} 1 & -\frac{1}{2} & & 0 \\ -\frac{1}{2} & 1 & -\frac{1}{2} & \\ & -\frac{1}{2} & \ddots & -\frac{1}{2} \\ 0 & & -\frac{1}{2} & 1 \end{pmatrix}$$

Решение: A - симм $\Rightarrow \|A\|_2 = \lambda_{\max}(A)$

$$\|A^{-1}\|_2 = \frac{1}{\lambda_{\min}(A)}$$

$$\Rightarrow \text{cond}_2(A) = \|A\|_2 \cdot \|A^{-1}\|_2 = \frac{\lambda_{\max}(A)}{\lambda_{\min}(A)}$$

Как найти $\lambda_{\max}(A)$ и $\lambda_{\min}(A)$?

У нас есть матрица

$$B = \begin{pmatrix} \frac{2}{h^2} & -\frac{1}{h^2} & & \\ -\frac{1}{h^2} & \frac{2}{h^2} & -\frac{1}{h^2} & \\ & -\frac{1}{h^2} & \ddots & -\frac{1}{h^2} \\ & & -\frac{1}{h^2} & \frac{2}{h^2} \end{pmatrix} \quad h = \frac{1}{n+1}$$

Ее собствен. числа: $\lambda_k^{(B)} = \frac{4}{h^2} \cdot \sin^2\left(\frac{\pi k h}{2}\right)$

$$\text{ко } A = h^2 \cdot \frac{1}{2} \cdot B$$

$$\Rightarrow \text{собств. числа матрицы } A: \frac{h^2}{2} \cdot \frac{1}{h^2} \cdot \sin^2\left(\frac{\pi k h}{2}\right) = 2 \cdot \sin^2\left(\frac{\pi k h}{2}\right); h = \frac{1}{n+1}$$

$$\Rightarrow \lambda_{\min} - \text{будет при } k=1: \lambda_{\min}(A) = 2 \cdot \sin^2\left(\frac{\pi}{2(n+1)}\right)$$

$$\lambda_{\max} - \text{будет при } k=n: \lambda_{\max}(A) = 2 \cdot \sin^2\left(\frac{\pi n}{2(n+1)}\right) = 2 \cdot \sin^2\left(\frac{\pi}{2} \cdot \frac{n}{n+1}\right) = 2 \cdot \cos^2\left(\frac{\pi}{2(n+1)}\right)$$

$$\Rightarrow \text{cond}_2(A) = \frac{\lambda_{\max}(A)}{\lambda_{\min}(A)} = \cot^2\left(\frac{\pi}{2(n+1)}\right) \approx \frac{1}{\sin^2\left(\frac{\pi}{2(n+1)}\right)} \approx \frac{4(n+1)^2}{\pi^2}$$

$$\text{Ответ: } \text{cond}_2(A) = \cot^2\left(\frac{\pi}{2(n+1)}\right) \approx \frac{4(n+1)^2}{\pi^2}$$

$$\frac{\sin x}{x} \sim 1 \text{ при } x \rightarrow 0$$

③. Найти значения τ , для кот. итер. процесс

$$x^{k+1} = (I - \tau A)x^k + \tau b; A = \begin{pmatrix} 5 & 0.8 & 3.2 \\ 2.5 & 2 & 0.8 \\ 2 & 0.8 & 4 \end{pmatrix} - \text{сход к решению } Ax=b \text{ с произв. } x_0.$$

Решение: по критерию - критерию, будет сходимость с любого нач. приближения,
 $\Leftrightarrow \lambda_i(I - \tau A) < 1$.

Оценим спектр A с помощью 7. Гершгорина.

$$I=1: \text{ в } 5 \text{ с } R=4$$

$$I=2: \text{ в } 2 \text{ с } R=3.3$$

$$I=3: \text{ в } 4 \text{ с } R=2.8$$

способ

\Rightarrow мы видим, что макси-
 малное по модулю

собств. значение - оцикивается
 через правую границу на действ. оси.

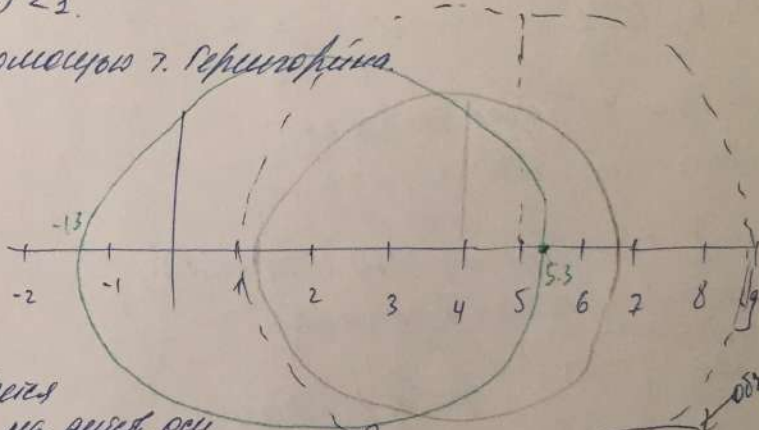
(хотя 2 значения - комплексные!)

Если $\tau > 0$ - то $1 - \tau\lambda < 1$ - и так верно.

$$\Rightarrow \text{каждо } 1 - \tau\lambda > -1 \Rightarrow \tau\lambda < 2 \Rightarrow \tau < \frac{2}{\lambda} < \frac{2}{M}$$

$$\Rightarrow \text{много сход для } \tau \in (0; \frac{2}{M})$$

$$\text{У нас } M = 9 \Rightarrow \tau \in (0; \frac{2}{9}). \quad \text{Ответ: } \tau \in (0; \frac{2}{9})$$



способ

$$\text{или так: } |\operatorname{Im}(\lambda)| \leq 4, \quad 2 < \operatorname{Re}(\lambda) \leq 9.$$

$$\lambda(I - \tau A) = 1 - \tau u - i\tau v; \text{ и } |1 - \tau u - i\tau v| \leq 1.$$

$$\Rightarrow |1 - \tau u - i\tau v|^2 = (1 - \tau u)^2 + \tau^2 v^2 \leq 1. \text{ -хотим.}$$

$$\Rightarrow \tau < \frac{2u}{u^2 + v^2} = \frac{2u}{u^2 + 16} = \frac{2}{u + \frac{16}{u}} \geq \frac{2}{9}.$$

$$\Rightarrow \tau \in (0; \frac{2}{9}).$$

объяснение
 того, что в
 центре.

ну корни матрицы.

прорасчеты к 3.

ср 3

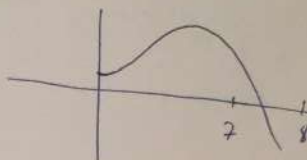
$$\begin{vmatrix} 5-\lambda & 0.8 & 3.2 \\ 2.5 & 2-\lambda & 0.8 \\ 2 & 0.8 & 4-\lambda \end{vmatrix} = (5-\lambda)((2-\lambda)(4-\lambda)-0.64) - 0.8(2.5(4-\lambda)-1.6) + 3.2(2.5 \cdot 0.8 - 2(2-\lambda)) =$$

$$= (5-\lambda)(8-6\lambda+\lambda^2-0.64) - 0.8(10-2.5\lambda-1.6) + 3.2(2-4+2\lambda) =$$

$$= (5-\lambda)(7.36-6\lambda+\lambda^2) - 0.8(8.4-2.5\lambda) + 3.2(-2+2\lambda) =$$

$$= 36.8 - 30\lambda + 5\lambda^2 - 7.36\lambda + 6\lambda^2 - \lambda^3 - 6.72 + 2\lambda - 6.4 + 6.4\lambda =$$

$$= -\lambda^3 + 11\lambda^2 - 28.96\lambda + 23.68.$$



по Т. Виета: $x_1 + x_2 + x_3 = -\frac{b}{a} = 11$

$$x_1 x_2 + x_2 x_3 + x_1 x_3 = \frac{c}{a} = 28.96$$

$$x_1 x_2 x_3 = -\frac{d}{a} = -23.68$$

Есть 2 комплекс. ~~еще~~ корни - то они комплекс. сопр. - т.к у хар. полин. ~~еще~~ вещ. значения.

$$f(x) = -x^3 + 11x^2 - 28.96x + 23.68$$

$$\begin{aligned} f(0) &= 23.68 > 0 \\ f(9) &= -74.96 \end{aligned} \Rightarrow \text{на } (0, 9) - \text{есть корни (вещ. вел.)}$$

$$\begin{aligned} f(7) &\neq 0 \\ f(8) &< 0 \end{aligned} \Rightarrow \text{корни } \in [7; 8].$$

и они отделены от нуля.

и еще 2 комплекс. сопр. корни: $a \pm ib \Rightarrow x_1 + x_2 + x_3 = x_1 + 2a = 11 \Rightarrow 2a < 4 \Rightarrow a < 2.$

$x_1 < 8 \Rightarrow a > 3/2$

$$\Rightarrow \boxed{2 < \operatorname{Re}(\lambda) \leq 9} \Rightarrow \text{2 способ можно проверить}$$

(т.е. $|\operatorname{Im}(\lambda)| \leq 4; 2 < \operatorname{Re}(\lambda) \leq 9$)

4. Найти все д.р., при которых метод Гаусса-Зейделя сход. для $A = \begin{pmatrix} \alpha & 0 & \beta \\ 0 & \alpha & 0 \\ \beta & 0 & \alpha \end{pmatrix}$

Решение: Метод Зейделя, то когда $A = B + C$, где $B = \begin{pmatrix} \alpha & 0 & 0 \\ 0 & \alpha & 0 \\ 0 & 0 & \alpha \end{pmatrix}$; $C = \begin{pmatrix} 0 & 0 & \beta \\ 0 & 0 & 0 \\ \beta & 0 & 0 \end{pmatrix}$

и сам процесс: $Bx^{n+1} + Cx^n = b$.

\Rightarrow перейдем к погр-лам (т.е. возьмем $Bx + Cx = b$):

$$\Rightarrow r^{n+1} = -B^{-1}C r^n$$

\Rightarrow по теореме критерия: метод сход \Leftrightarrow все $\lambda_i(B^{-1}C) < 1$.

$$B = \begin{pmatrix} \alpha & 0 & 0 \\ 0 & \alpha & 0 \\ \beta & 0 & \alpha \end{pmatrix}; C = \begin{pmatrix} 0 & 0 & \beta \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

ср 2

$$\det B = \alpha^3$$

$$B^* = \begin{pmatrix} \alpha^2 & 0 & -\alpha\beta \\ 0 & \alpha^2 & 0 \\ 0 & 0 & \alpha^2 \end{pmatrix} \Rightarrow (B^*)^T = \begin{pmatrix} \alpha^2 & 0 & 0 \\ 0 & \alpha^2 & 0 \\ -\alpha\beta & 0 & \alpha^2 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow B^{-1} = \frac{1}{\det B} \cdot (B^*)^T = \frac{1}{\alpha^3} \begin{pmatrix} \alpha^2 & 0 & 0 \\ 0 & \alpha^2 & 0 \\ -\alpha\beta & 0 & \alpha^2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{\alpha} & 0 & 0 \\ 0 & \frac{1}{\alpha} & 0 \\ -\frac{\beta}{\alpha^2} & 0 & \frac{1}{\alpha} \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow B^{-1}C = \begin{pmatrix} \frac{1}{\alpha} & 0 & 0 \\ 0 & \frac{1}{\alpha} & 0 \\ -\frac{\beta}{\alpha^2} & 0 & \frac{1}{\alpha} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 0 & \beta \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & \frac{\beta}{\alpha} \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -\frac{\beta^2}{\alpha^2} \end{pmatrix}$$

Её соев. значения: $\lambda_1 = 0$; $\lambda_2 = -\frac{\beta^2}{\alpha^2}$

Все $|\lambda_i| < 1$, если $|\frac{\beta^2}{\alpha^2}| < 1$, т.е. $|\beta| < |\alpha|$.

ответ: при $|\beta| < |\alpha|$.

5. Пусть $A = A^T > 0$; $0 < m \leq \lambda(A) \leq M$.

Найти минимальный по скорости сходимости итер. процесс вида

$$x^{k+1} = x^k - p_1(A)(Ax^k + b); p_1(t) = \alpha t + \beta.$$

Решение: $x^{k+1} = x^k - (\alpha A + \beta)(Ax^k + b) = x^k - (\alpha A^2 + \beta A)x^k - (\alpha A + \beta)b = (1 - \alpha A^2 - \beta A)x^k + (\alpha A + \beta)b$.

переходим к погр.-лем:

$$r^{n+1} = \underbrace{(1 - \alpha A^2 - \beta A)}_{\text{множитель } P(A)} r^n; \|r^{n+1}\| \leq \|1 - \alpha A^2 - \beta A\| \|r^n\|.$$

Мы знаем, что если λ -соев. знач. A — то $P(\lambda)$ — это соев. знач. $P(A)$

$$\Rightarrow \|1 - \alpha A^2 - \beta A\| = \max_{\lambda \in [m, M]} |1 - \alpha \lambda^2 - \beta \lambda|.$$

$$\text{И мы хотим } \min_{\alpha, \beta} \max_{\lambda \in [m, M]} |1 - \alpha \lambda^2 - \beta \lambda|$$

А такую задачу мы уже умеем решать — это будет минимизация функции на $[m, M]$, минимизированной на открытом контр.

$$T_2(t) = 2t^2 - 1; t \in [-1, 1].$$

$$x = \frac{m+M}{2} + \frac{M-m}{2}t; x \in [m, M].$$

$$2x = m+M + t(M-m) \Rightarrow t = \frac{2x - (m+M)}{M-m}$$

$$\Rightarrow T_2(x) = 2 \cdot \left(\frac{2x - (m+M)}{M-m} \right)^2 - 1 = \frac{2 \cdot 4x^2}{(M-m)^2} - \frac{8x \cdot (m+M)}{(M-m)^2} + \frac{2 \cdot (m+M)^2}{(M-m)^2} - 1$$

Делюм ето на свобод. член:

$$\Rightarrow P(x) = \frac{8x^2}{(M-m)^2} - \frac{8(M+m)x}{(M-m)^2} + \frac{2(M+m)^2}{(M-m)^2} - 1 \stackrel{?}{=} 1 - \alpha x^2 - \beta x$$

$$\Rightarrow \alpha = - \frac{8}{2(M+m)^2 - (M-m)^2} = \boxed{\frac{-8}{M^2 + 6Mm + m^2}}$$

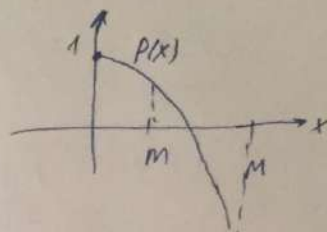
$$\beta = - \frac{(-8(M+m))}{2(M+m)^2 - (M-m)^2} = \boxed{\frac{8(M+m)}{M^2 + 6Mm + m^2}}$$

Но условия было и так: $1 - \alpha x^2 - \beta x$ — это парабола:

мнх знает, когда $|P(m)| = |P(M)|$

$$\Rightarrow 1 - \alpha m^2 - \beta m = -(1 - \alpha M^2 - \beta M)$$

т.е. α и β — урбел. $\alpha(M^2 + m^2) + \beta(M+m) - 2 = 0$.



6.

$$\Delta_n = \begin{pmatrix} -0,5-\lambda & 1 & -0,5 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & -0,5-\lambda & 1 & -0,5 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & -0,5-\lambda \end{pmatrix} -$$

$\Rightarrow \Delta_n = (-0,5-\lambda) \cdot \Delta_{n-1}$ - разложение по 1 столбцу.

$$\Rightarrow \Delta_n = (-0,5-\lambda)^n$$

$$\Rightarrow \lambda = -0,5$$

Ищем соев. вектор: $\lambda = -0,5$.

$$\Rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 1 & -0,5 & 0 & \dots & 0 \\ & 0 & 1 & -0,5 & \dots & 0 \\ & & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ & & & 0 & 1 & -0,5 \\ & & & & 0 & 1 \\ & & & & & 0 \end{pmatrix}$$

$v_1 = (1, 0, \dots, 0)$ - соев.

\Rightarrow Если взять $x^0 = v_1$

$$\cancel{x^{n+1} = (I - A)x^n}, \quad \cancel{x^{n+1} = (1 - 0,5) x^n}$$

Итер. процесс: $x^{n+1} = Ax^n$

$$\Rightarrow r^{n+1} = Ar^n$$

$$r^0 = v_1$$

$$\Rightarrow r^k = (0,5)^k \cdot r^0 \rightarrow 0.$$

$$\Rightarrow x - x^0 = \alpha \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ \vdots \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} - \text{погр.}$$

$$\Rightarrow x^0 = x_{\text{погр.}} - \alpha \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ \vdots \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix} + \alpha \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1+\alpha \\ -1 \\ \vdots \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix} \quad \alpha - \text{любоe}$$