### Лекция 5

Бибердорф Э.А.

## Решение плохо обусловленных СЛАУ

## Регуляризация плохо обусловленной системы

$$Ax = f$$
.

Для многих приложений характерна ситуация, когда число обусловленности системы велико. В таких случаях говорят, что система плохо обусловлена. Эти системы могут быть практически неразрешимы, тем более что вектор правой части тоже может быть задан с погрешностью  $\Delta f$ , т.е. на самом деле вычисляется решение  $x + \Delta x$  системы

$$A(x + \Delta x) = f + \Delta f.$$

Лекция 5

## Регуляризация с использованием сингулярного разложения

$$\begin{bmatrix} U_1 U_2 \end{bmatrix} \left[ \begin{array}{cc} \Sigma_1 & 0 \\ 0 & \Sigma_2 \end{array} \right] \left[ \begin{array}{c} V_1^* \\ V_2^* \end{array} \right] x = f, \;\; \Sigma_2 \approx 0$$

Аппроксимируем матрицу

$$\label{eq:continuity} \left[ \begin{array}{cc} \Sigma_1 & 0 \\ 0 & 0 \end{array} \right] \left[ \begin{array}{cc} V_1^* \\ V_2^* \end{array} \right] x \approx f,$$

$$\left[\begin{array}{cc} \Sigma_1 & 0 \\ 0 & 0 \end{array}\right] \left[\begin{array}{c} V_1^* \\ V_2^* \end{array}\right] x \approx \left[\begin{array}{c} U_1^* \\ U_2^* \end{array}\right] f,$$

Приближенное решение

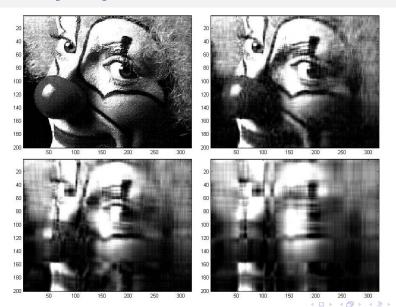
$$x\approx V_1\pmb{\Sigma}_1^{-1}U_1^*f$$



Лекция 5

## Выбор матрицы $\Sigma_2$

## Выбор матрицы $\Sigma_2$



## Регуляризация по Годунову

Исходная и дополнительная системы

$$Ax = f,$$
  $Bx = g.$ 

Причем вектор g может быть даже неизвестен!

Выберем число  $\tau$ :  $\tau \|\mathbf{g}\| \approx \|\Delta \mathbf{f}\|$ 

Составная система и составная система с возмущенной правой частью

$$\left[\begin{array}{c} (1-\tau)A \\ \tau B \end{array}\right]x = \left[\begin{array}{c} (1-\tau)f \\ \tau g \end{array}\right], \qquad \left[\begin{array}{c} (1-\tau)A \\ \tau B \end{array}\right](x+\Delta x) = \left[\begin{array}{c} (1-\tau)(f+\Delta f) \\ 0 \end{array}\right]$$

Погрешность правой части составной системы имеет тот же порядок, что и погрешность правой части исходной системы. Расширение системы не вносит дополнительных погрешностей.

$$\mu(A) \ge \mu\left(\left[\begin{array}{c} (1-\tau)A \\ \tau B \end{array}\right]\right).$$

Лекция 5

10 октября, 2022

### Решение интегрального уравнения первого рода

$$\int_a^b K(s,t)x(t)dt = f(s), \qquad c \le s \le d.$$

Предполагаем, что решение дважды непрерывно дифференцируемо 1. Дискретизация по t.  $t_i = a + (b - a)(j - 1)/(M - 1)$ . Функция

$$\widetilde{x}(t) = \frac{x(t_j)(t_{j+1} - t) + x(t_{j+1})(t - t_j)}{t_{j+1} - t_j}.$$

совпадает с искомым решением x(t) в точках t<sub>i</sub>, а между ними является ее линейным приближением

$$|\widetilde{x}(t)-x(t)|\leq \frac{(b-a)^2}{8(M-1)^2}\max_{a\leq \xi\leq b}|x''(\xi)|, \qquad t_j\leq t, \xi\leq t_{j+1}.$$

10 октября, 2022

8 / 66

Лекция 5

## Решение интегрального уравнения. Дискретизация.

Обозначим  $x_j = x(t_j) = \widetilde{x}(t_j)$  искомые значения функции x(t).

$$\int_a^b K(s,t) \widetilde{x}(t) dt =$$

$$=\sum_{j=1}^{M-1}x_j\int_{t_j}^{t_{j+1}}K(s,t)\frac{t_{j+1}-t}{t_{j+1}-t_j}dt+x_{j+1}\int_{t_j}^{t_{j+1}}K(s,t)\frac{t-t_j}{t_{j+1}-t_j}dt=\sum_{j=1}^{M}a_j(s)x_j,$$

где

$$\begin{split} a_1(s) &= \int_{t_1}^{t_2} K(s,t) \frac{t_2 - t}{t_2 - t_1} dt, \\ a_j(s) &= \int_{t_{j-1}}^{t_j} K(s,t) \frac{t - t_{j-1}}{t_j - t_{j-1}} dt + \int_{t_j}^{t_{j+1}} K(s,t) \frac{t_{j+1} - t}{t_{j+1} - t_j} dt \\ a_M(s) &= \int_{t_M}^{t_M} K(s,t) \frac{t - t_{M-1}}{t_M - t_{M-1}} dt. \end{split}$$

Пекция 5

## Решение интегрального уравнения. Дискретизация.

2. Дискретизация по s. Пусть  $s_i=c+(d-c)(i-1)/(N-1)$  и  $a_{ij}=a_j(s_i).$  Тогда в точках  $s_i$ 

$$\sum_{j=1}^{M} a_{ij} x_j = \widetilde{f}_i = \widetilde{f}(s_i) \qquad (1 \leq i \leq N).$$

Заметим, что, функция  $\widetilde{f}$ , а следовательно, и значения  $\widetilde{f}_i$  неизвестны. Однако  $\widetilde{f}_i \approx f_i$ , и точное уравнение

$$Ax=\widetilde{f}$$

можно заменить приближенным

$$Ax = f$$
.



Лекция 5

## Решение инт.ур-я. Оценка для правой части

$$\widetilde{f}(s) = \int_a^b K(s,t)\widetilde{x}(t)dt.$$

Тогда

$$|\widetilde{f}(s)-f(s)| \leq \int_a^b |K(s,t)| |\widetilde{x}(t)-x(t)| \mathrm{d}t \leq \max_{a \leq \xi \leq b} |x''(\xi)| \frac{(b-a)^2}{8(M-1)^2} \int_a^b |K(s,t)| \mathrm{d}t.$$

## Решение инт.ур-я. Дополнительные уравнения

Ограниченность второй производной

$$\frac{x_{j+1}-2x_j+x_{j-1}}{(\triangle t)^2} = \frac{x_{j+1}-2x_j+x_{j-1}}{((b-a)/(M-1))^2} = g_j$$

с не слишком большими коэффициентами g<sub>j</sub>. Построим матрицу В по правилу:

$$\begin{split} b_{i,j} = &0 \quad \text{при } |i-j| \geq 2, \\ b_{j,j} = &\frac{-2}{((b-a)/(M-1))^2}, \\ b_{j-1,j} = &b_{j+1,j} = &\frac{1}{((b-a)/(M-1))^2}. \end{split}$$

Получим систему Bx = g.

## Решение инт.ур-я. Регуляризация.

Объединяем системы Ax = f и Bx = g:

$$\left(\begin{array}{c} (1-\tau)A \\ \tau B \end{array}\right)x = \left(\begin{array}{c} (1-\tau)f \\ \tau g \end{array}\right), \qquad \tau \|g\| \approx \|\widetilde{f}-f\|$$

Так как

$$g_i = \frac{x(t_i + \delta) - 2x(t_i) + x(t_i - \delta)}{\delta^2} = x''(\xi), \qquad \begin{aligned} t_i - \delta &\leq \xi \leq t_i + \delta, \\ \delta &= (b - a)/(M - 1) \end{aligned}$$

И

$$|\widetilde{f}(s)-f(s)| \leq \int_a^b |K(s,t)| |\widetilde{x}(t)-x(t)| \mathrm{d}t \leq \max_{a \leq \xi \leq b} |x''(\xi)| \frac{(b-a)^2}{8(M-1)^2} \int_a^b |K(s,t)| \mathrm{d}t.$$

то

$$\tau \approx \frac{(\mathrm{b}-\mathrm{a})^2}{8(\mathrm{M}-1)^2} \int_{\mathrm{a}}^{\mathrm{b}} |\mathrm{K}(\mathrm{s},\mathrm{t})| \mathrm{d}\mathrm{t}.$$

Регуляризованная система

$$\left[\begin{array}{c} (1-\tau)A \\ \tau B \end{array}\right] x = \left[\begin{array}{c} (1-\tau)f \\ 0 \end{array}\right].$$

## Задача об ускоряемом пучке заряженных частиц

Определение распределения плотности частиц, восстановление формы профиля пучка с помощью второго пучка частиц, распределение плотности частиц в котором известно, сводится к решению интегрального уравнения Фредгольма первого рода:

$$Ax \equiv \int_{-\infty}^{\infty} K(s,t)x(t)dt = f(s),$$

где ядро K(s,t) описывает известное распределение плотности частиц во втором пучке.

Пусть ответ заранее известен  $x(t) = e^{-t^2/\sigma_2^2}$ . Распределение Гаусса:

$$K_g(s,t) = e^{-(t-s)^2/\sigma_1^2}.$$

## Задача об ускоряемом пучке. Дискретизация.

Отрезок интегрирования заменяем конечным  $a_t \leq t \leq b_t$  и делим на M-1 равных частей

$$t_j = a_t + (b_t - a_t)(j-1)/(M-1)$$
 и  $\triangle t = (b_t - a_t)/(M-1)$ .

Разделим отрезок  $a_s \leq s \leq b_s$  на N-1 равных частей точками

$$s_i = a_s + (b_s - a_s)(i-1)/(N-1) \qquad (1 \le i \le N)$$

Матрица:

$$a_{ij} = a_j(s_i) = e^{\frac{-(t_j - s_i)^2}{\sigma_1^2}} \triangle t.$$

Правая часть:

$$f_i = f(s_i) = \frac{e^{-\frac{s_i^2}{\sigma_1^2 + \sigma_2^2}}}{\sqrt{\sigma_1^2 + \sigma_2^2}} \sigma_1 \sigma_2 \sqrt{\pi}.$$

## Параметры и результаты счета

- 1)  $\sigma_1 = 4, 0, \sigma_2 = 3, 0;$
- 2) для аргумента t: границы интервала  $a_t=-16,0,\; b_t=16,0,\;$  интервал разбивался на M-1 равных частей, где M=51;
- 3) для аргумента s: границы интервала  $a_s=-16,0,\ b_s=16,0,$  интервал разбивался на N-1 равных частей, где N=91.

Результаты вычислений:

$$\mu(A) > 10^{14} \; \Rightarrow \;$$
 система практически неразрешима

Выбираем  $\tau = 10^{-9}$ , тогда число обусловленности составной матрицы равно

$$\mu(C) = 4,91587 \, 10^7.$$

Гарантированная оценка относительной погрешности решения системы  $\epsilon_{\rm x}=5,86525\,10^{-3}$ . Так как нам известно точное решение x, то мы имеем возможность вычислить реальную погрешность

$$||\widetilde{\mathbf{x}} - \mathbf{x}||/||\mathbf{x}|| = 1,02059 \, 10^{-5},$$

которая включает в себя, кроме погрешности решения системы, также погрешность дискретизации и вычисления интегралов

# Проблемы несимметричной спектральной проблемы

## Обобщение понятия спектра

 $\lambda$  - собственное значение A:

$$\Rightarrow \ \det(A - \lambda I) = 0 \ \Leftrightarrow \ \|(A - \lambda I)^{-1}\| = \infty \ \Leftrightarrow \ \sigma_{\text{min}}(A - \lambda I) = 0$$

## Обобщение понятия спектра

 $\lambda$  - собственное значение A:

$$\Rightarrow \det(A - \lambda I) = 0 \Leftrightarrow \|(A - \lambda I)^{-1}\| = \infty \Leftrightarrow \sigma_{\min}(A - \lambda I) = 0$$

 $\lambda$  близко к собственному значению матрицы A:

$$\Rightarrow$$
 det $(A - \lambda I) \approx 0 \Leftrightarrow \|(A - \lambda I)^{-1}\| \gg 1 \Leftrightarrow \sigma_{\min}(A - \lambda I) \approx 0$ 

## Обобщение понятия спектра

 $\lambda$  - собственное значение A:

$$\Rightarrow \det(A - \lambda I) = 0 \Leftrightarrow \|(A - \lambda I)^{-1}\| = \infty \Leftrightarrow \sigma_{\min}(A - \lambda I) = 0$$

 $\lambda$  близко к собственному значению матрицы A:

$$\Rightarrow$$
 det $(A - \lambda I) \approx 0 \Leftrightarrow \|(A - \lambda I)^{-1}\| \gg 1 \Leftrightarrow \sigma_{\min}(A - \lambda I) \approx 0$ 

 $\varepsilon$ -спектр:

$$\lambda \in \sigma_{\varepsilon}(A) \Leftrightarrow \sigma_{\min}(A - \lambda I) \leq \varepsilon$$

Изображение  $\varepsilon$ -спектра - изображение соответствующих линий уровня функции  $f(\lambda) = \sigma_{\min}(A - \lambda I)$  (или  $\sigma_{\min}^{-1}(A - \lambda I)$ )

arepsilon-спектр — это множество  $\lambda$ :  $\sigma_{\sf min}({
m A}-\lambda{
m I})\leq arepsilon.$ 

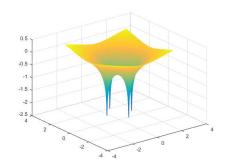
 $\lambda \in arepsilon$ -спектр матрицы  $\mathrm{A}$  if  $\exists$  матрица  $\mathrm{B}, \, \|\mathrm{B}\| \leq arepsilon$ :  $\lambda \in \sigma(\mathrm{A} + \mathrm{B})$ 

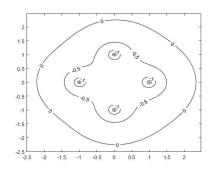
$$\begin{split} A - \lambda I &= U \begin{pmatrix} \sigma_{\mathsf{max}} & & \\ & \ddots & \\ & \sigma_{\mathsf{min}} \end{pmatrix} V \\ B &= U \begin{pmatrix} 0 & & \\ & \ddots & \\ & -\sigma_{\mathsf{min}} \end{pmatrix} V \\ \mathsf{det}(A + B - \lambda I) &= 0; \quad \|B\| = \sigma_{\mathsf{min}}(A - \lambda I) \end{split}$$



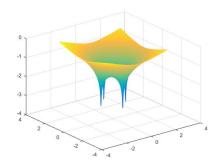
Лекция 5

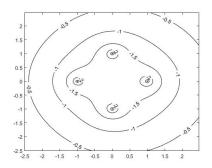
$$\left(\begin{array}{cccc}
0 & -1 & 1 & 1 \\
1 & 0 & 1 & 1 \\
0 & 0 & -1 & 1 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{array}\right)$$



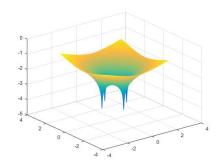


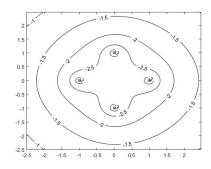
$$\left(\begin{array}{cccc}
0 & -1 & 5 & 5 \\
1 & 0 & 5 & 5 \\
0 & 0 & -1 & 5 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{array}\right)$$

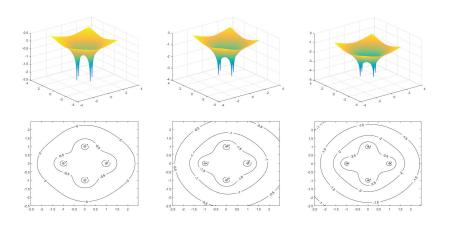




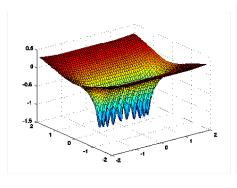
$$\left(\begin{array}{ccccc}
0 & -1 & 15 & 15 \\
1 & 0 & 15 & 15 \\
0 & 0 & -1 & 15 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{array}\right)$$

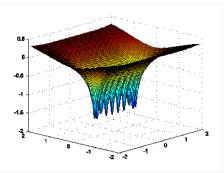


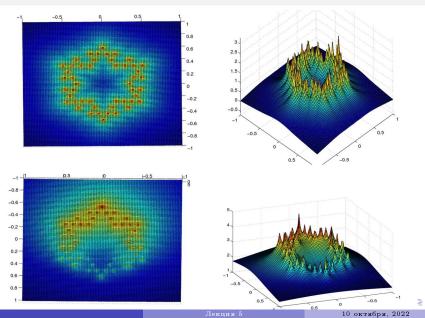


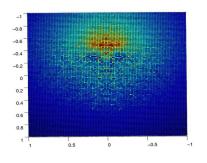


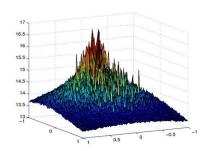
#### $\varepsilon$ -спектр симметричных матриц

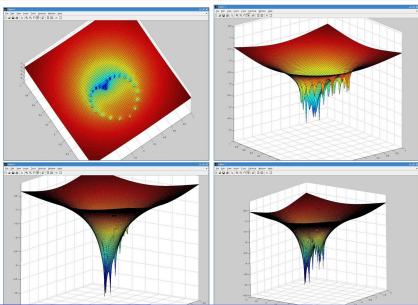


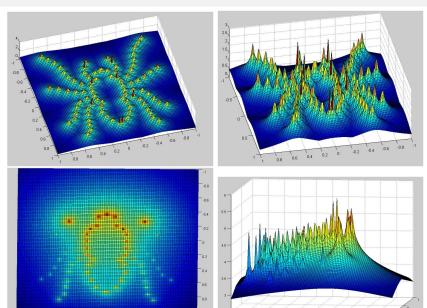






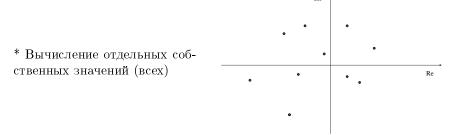






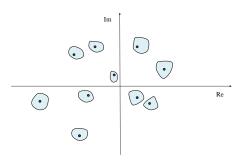
10 октября, 2022

## Классическая (несимметрическая) спектральная задача $\mathrm{Av} = \lambda \mathrm{v}$



## Классическая (несимметрическая) спектральная задача $\mathrm{Av} = \lambda \mathrm{v}$

- \* Вычисление отдельных собственных значений (всех)
- \* Не дает информации о спектральных пятнах  $\sigma_{\min}(A-\lambda I)<\varepsilon$

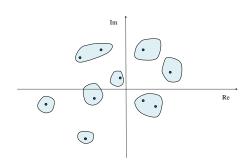


## Классическая (несимметрическая) спектральная задача $\mathrm{Av} = \lambda \mathrm{v}$

- \* Вычисление отдельных собственных значений (всех)
- \* Не дает информации о спектральных пятнах

$$\sigma_{\sf min}(A - \lambda I) < \varepsilon$$

\* Нет удовлетворительных оценок точности



### Пример 1.

$$\mathbf{C} = \begin{pmatrix} 289 & 2064 & 336 & 128 & 80 & 32 & 16 \\ 1152 & 30 & 1312 & 512 & 288 & 128 & 32 \\ -29 & -2000 & 756 & 384 & 1008 & 224 & 48 \\ 512 & 128 & 640 & 0 & 640 & 512 & 128 \\ 1053 & 2256 & -504 & -384 & -756 & 800 & 208 \\ -287 & -16 & 1712 & -128 & 1968 & -30 & 2032 \\ -2176 & -287 & -1565 & -512 & -541 & -1152 & -289 \end{pmatrix}$$

$$\mathbf{P} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

 $D = P^{-1}CP, F = P^{-1}DP$ 

(□) (□) (□) (□) (□) (□)

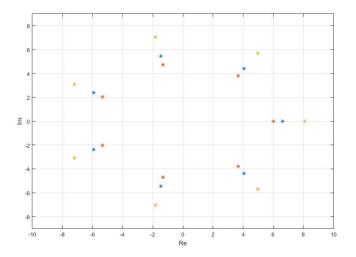
Лекция 5

## Пример 1.

#### Приближенный спектр C, D, F:

	С	D	F
$\lambda_1$	6.624	6.005	8.095
$\lambda_{2,3}$	$4.065 \pm 4.381i$	$3.651 \pm 3.784i$	$4.984 \pm 5.709i$
$\lambda_{4,5}$	$-1.472 \pm 5.449i$	$-1.331 \pm 4.699i$	$-1.825 \pm 7.052i$
$\lambda_{6,7}$	$-5.906 \pm 2.371i$	$-5.322 \pm 2.014$ i	$-7.207 \pm 3.090i$

## Точность вычислений с.зн. $\det(A - \lambda I) = 0$



Вычисленные собственные значения (3 варианта)  $_{-}$  ,  $_{+}$   $_{-}$  ,  $_{+}$ 

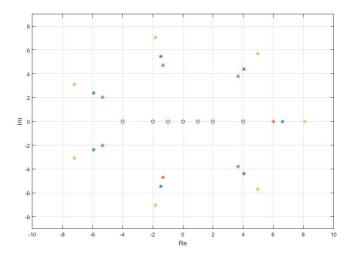
- 5.05692952527466754 + 1.88360295723032634 I
- 5.05692952527466754 1.88360295723032634 I
  - 1.16471266107358184 + 4.30944726731503725 I
- 1.16471266107358184 4.30944726731503725 I
  - -5.56861394159253198 + 0. I
- -3.43733521555170185 + 3.33613548241681146 I
  - -3.43733521555170185 3.33613548241681146 I

```
2.8532830483978779444 + 0. I
          2.8238521130273679571 + 0. I
0.70253630946883795520 + 1.4932292471310019851 I
0.70253530945883795520 - 1.4932292471310019851 I
         -4.0910146566431130405 \pm 0. I
-2.0005965618599042330 + 1.0411335550918708909 I
 2.0005965618599042330 - 1.0411335550918708909
```

```
-4.00000000000000000000012784511785857558 + 0. I
   3.9999999999999999999986407376101334740 + 0. I
 -1.99999999999999999997403059434314090143 + 0. I
  2.0000000000000000000002577742499398011513 + 0. I
  0.9999999999999999999914961710350514871732 + 0. I
1.186746383871987344960841394566954906200 10<sup>-20</sup> + n.
 -1.0000000000000000000008374545581999952990 + 0. I
```

```
5.5841910343863581687220470447081650370741836009602116278294788123669089498176402 10<sup>-40</sup> + 0. I
```

# Точность вычислений с.зн. $\det(A - \lambda I) = 0$



#### Отгадка

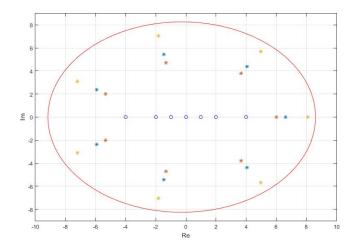
$$\mathbf{L} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 0 & 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\mathbf{R} = \begin{pmatrix} 1 & 2048 & 256 & 128 & 64 & 32 & 16 \\ 0 & -2 & 1024 & 512 & 256 & 128 & 32 \\ 0 & 0 & 4 & 512 & 1024 & 256 & 64 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 512 & 512 & 128 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & -4 & 1024 & 256 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 2 & 2048 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}$$

◆□▶ ◆□▶ ◆臺▶ ◆臺▶ ■ めの○

Лекция :

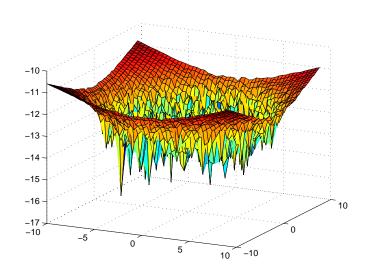
# Точность вычислений с.зн. $\det(A - \lambda I) = 0$



Спектральное пятно  $\sigma_{\min}(A - \lambda I) < 10^{-16}$ 



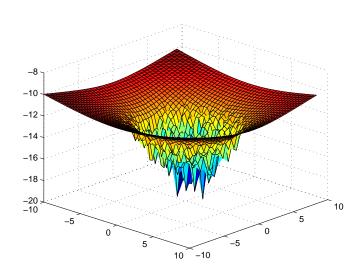
# Пример 1, продолжение



$$\log_{10}(\sigma_{\mathsf{min}}(C - \lambda I)).$$



### Пример 1, продолжение



$$\log_{10}(\sigma_{\mathsf{min}}(R - \lambda I)).$$



#### Устойчивость

$$\mathbf{y}' = \mathbf{A}\mathbf{y}$$
 - нулевое решение устойчиво  $\Leftrightarrow \mathrm{Re}\lambda(\mathbf{A}) < 0$ 

$$y_n = Ay_{n-1}$$
 - нулевое решение устойчиво  $\Leftrightarrow |\lambda(A)| < 1$ 

### Пример устойчивой матрицы

$$A~-~[25\times25]$$

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} -1 & 10 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & -1 & 10 & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & \ddots & 0 \\ & & & -1 & 10 \\ 0 & \dots & 0 & -1 \end{pmatrix}, \qquad \Delta \mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & 0 \\ \delta & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix}$$

$$\delta = 10 \cdot 8^{-25} \approx -2.6 \cdot 10^{-22}$$

$$\lambda_1(A) = \cdots = \lambda_1(A) = -1$$

$$\widetilde{\lambda}_{\mathrm{j}} = \lambda_{\mathrm{j}} (\mathrm{A} + \Delta \mathrm{A})$$

Характеристический многочлен:  $-(\widetilde{\lambda}+1)^{25} + \delta/10 \cdot 10^{25}$ 

$$\widetilde{\lambda}_{
m j} = -1 + rac{10}{8} (\cos rac{2{
m j}\pi}{25} + {
m i} \sin rac{2{
m j}\pi}{25}), \qquad \widetilde{\lambda}_{25} = -1 + rac{10}{8} = +rac{1}{4} > 0$$

◆□▶ ◆□▶ ◆■▶ ◆■▶ ● めへの

Лекция

#### Непрерывная зависимость

#### Theorem (Вейль)

Пусть 
$$A=A^*, \ \triangle A=\triangle A^*, \ \widetilde{A}=A+\triangle A.$$
 Тогда 
$$\lambda_1\leq \lambda_2\leq \cdots \leq \lambda_M \qquad -\text{ c.зн. } A, \\ \widetilde{\lambda}_1\leq \widetilde{\lambda}_2\leq \cdots \leq \widetilde{\lambda}_M \qquad -\text{ c. зн. } \ \widetilde{A} \end{cases} \Longrightarrow \ |\widetilde{\lambda}_j-\lambda_j|\leq \|\triangle A\|$$

#### Theorem (Островский)

Пусть А: 
$$|a_{ij}| \le 10$$
;  $\widetilde{A} = A + \Delta A$ :  $|\Delta a_{ij}| \le \delta$ , тогда

$$|\widetilde{\lambda}_j - \lambda_j| = 20(n+1)^2 \sqrt[M]{\frac{M^2 \delta}{10}}$$

### Пример устойчивой матрицы

$$A~-~[25\times25]$$

$$A = \begin{pmatrix} -1 & 10 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & -1 & 10 & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & \ddots & 0 \\ & & & -1 & 10 \\ 0 & \dots & 0 & -1 \end{pmatrix}, \qquad \Delta A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & 0 \\ \delta & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix}$$

$$\delta = 10 \cdot 8^{-25} \approx -2.6 \cdot 10^{-22}$$

$$\lambda_1(A) = \cdots = \lambda_1(A) = -1$$

$$\widetilde{\lambda}_{
m j} = \lambda_{
m j} ({
m A} + \Delta {
m A})$$

Характеристический многочлен:  $-(\widetilde{\lambda}+1)^{25} + \delta/10 \cdot 10^{25}$ 

$$\widetilde{\lambda}_{
m j} = -1 + rac{10}{8} (\cos rac{2{
m j}\pi}{25} + {
m i} \sin rac{2{
m j}\pi}{25}), \qquad \widetilde{\lambda}_{25} = -1 + rac{10}{8} = +rac{1}{4} > 0$$

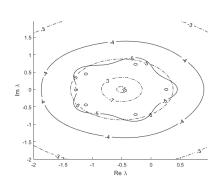
По теореме Островского

$$|\widetilde{\lambda}_{\rm j} - (-1)| \le 20 \frac{26^2}{8} \sqrt[25]{625} \approx 2186$$

49 / 66

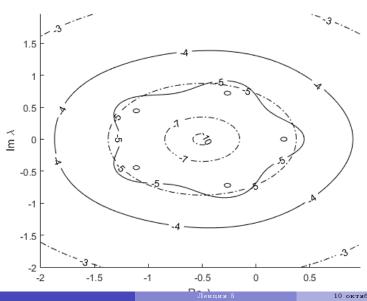
### Пример изменения $\varepsilon$ -спектра

$$A = \begin{pmatrix} -0.5 & 15 & & & \\ & -0.5 & 15 & & & \\ & & -0.5 & 15 & & \\ & & & & -0.5 & 15 \\ & & & & & -0.5 \end{pmatrix}$$
 
$$B = \begin{pmatrix} -0.5 & 15 & & \\ & & & -0.5 & 15 \\ & & & & -0.5 \end{pmatrix}$$

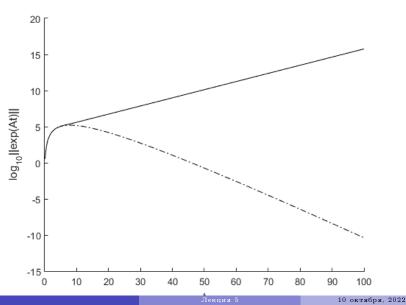


$$\begin{pmatrix} -0.5 & 15 & & & & \\ & -0.5 & 15 & & & \\ & & -0.5 & 15 & & \\ & & & -0.5 & 15 & \\ 5 \cdot 10^{-6} & & & & -0.5 \end{pmatrix}$$

## Пример изменения $\varepsilon$ -спектра



#### Поведение матричной экспоненты

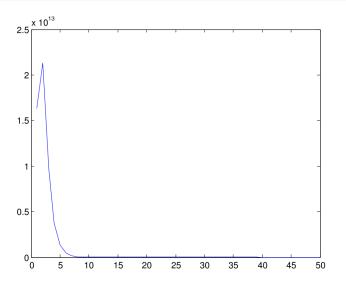


### Пример: поведение матричной экспоненты

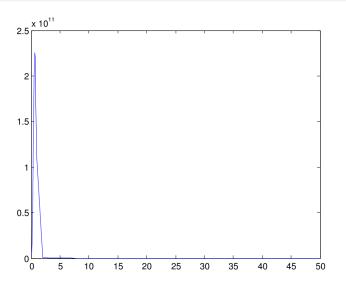
$$R = \begin{pmatrix} 1 & 2048 & 256 & 128 & 64 & 32 & 16 \\ 0 & -2 & 1024 & 512 & 256 & 128 & 32 \\ 0 & 0 & 4 & 512 & 1024 & 256 & 64 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 512 & 512 & 128 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & -4 & 1024 & 256 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 2 & 2048 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}.$$

$$R_1 = R - 5I, R_2 = R - 10I$$

# Пример: $\| \exp(R_1 t) \|$



# Пример: $\| \exp(R_2 t) \|$

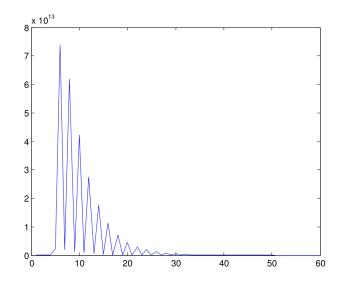


### Пример: поведение матричных степеней

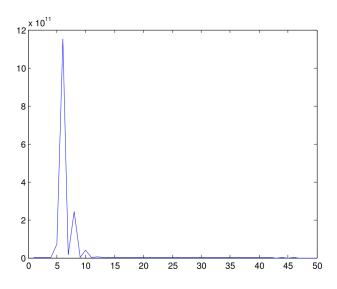
$$R = \begin{pmatrix} 1 & 2048 & 256 & 128 & 64 & 32 & 16 \\ 0 & -2 & 1024 & 512 & 256 & 128 & 32 \\ 0 & 0 & 4 & 512 & 1024 & 256 & 64 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 512 & 512 & 128 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & -4 & 1024 & 256 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 2 & 2048 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}.$$

$$R_3 = 1/5 \ R, \ R_4 = 1/10 \ R$$

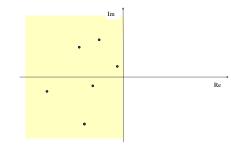
# Пример: $\|R_3^n\|$



# Пример: $\|R_4^n\|$

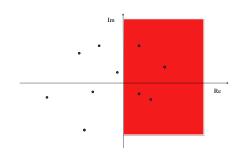


Устойчивость решений системы  $\frac{d}{dt}y = Ay$ 



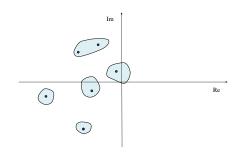
\* Все ли с.зн находятся в области устойчивости

Н Еустойчивость решений системы  $\frac{\mathrm{d}}{\mathrm{dt}} \mathrm{y} = \mathrm{Ay}$ 



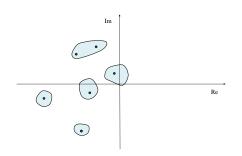
\* Все ли с.зн находятся в области устойчивости?

HE ???<br/>устойчивость решений системы  $\frac{\mathrm{d}}{\mathrm{d}t}y=\mathrm{Ay}$ 



- \* Все ли с.зн находятся в области устойчивости?
- \* Как влияет на устойчивость расположение спектральных пятен?

HE ???<br/>устойчивость решений системы  $\frac{\mathrm{d}}{\mathrm{d}t}y=Ay$ 



- \* Все ли с.зн находятся в области устойчивости?
- \* Как влияет на устойчивость расположение спектральных пятен?
- \* Насколько точным может быть ответ?

## Практические вопросы - классические ответы

- \* Все ли с.зн находятся в области устойчивости?
- \* Как влияет на устойчивость расположение спектральных пятен?
- \* Насколько точным может быть ответ?

- \* Вычисление отдельных собственных значений (всех)
- \* Не дает информации о спектральных пятнах

$$\sigma_{\min}(A - \lambda I) < \varepsilon$$

\* Нет удовлетворительных оценок точности

## Практические вопросы - классические ответы

- \* Все ли с.зн находятся в области устойчивости?
- \* Как влияет на устойчивость расположение спектральных пятен?
- \* Насколько точным может быть ответ?

- \* Вычисление отдельных собственных значений (всех)
- \* Не дает информации о спектральных пятнах

$$\sigma_{\min}(A - \lambda I) < \varepsilon$$

\* Нет удовлетворительных оценок точности

ВЫВОД: постановку задачи необходимо менять!

## Неустойчивость формы Жордана

$$\left(\begin{array}{cc} \lambda & 1 \\ 0 & \lambda \end{array}\right) \overset{\text{возмущение}}{\Rightarrow} \left(\begin{array}{cc} \lambda & 1 \\ 0 & \lambda + \varepsilon \end{array}\right) \overset{\text{диагонализуемость}}{\Rightarrow} \left(\begin{array}{cc} \lambda & 0 \\ 0 & \lambda + \varepsilon \end{array}\right)$$

#### Theorem

Множество диагонализуемых матриц всюду плотно в пространстве матриц.

#### Постановка задачи дихотомии матричного спектра

- $^*$  Определить, есть ли на заданной кривой собственные значения матрицы A (матричного пучка  $A \lambda B$ ), т.е. вычислить критерий дихотомии.
- \* Если на кривой с.зн нет, то вычислить базисы инвариантных (в случае матрицы A) или приводящих (в случае матричного пучка  $A-\lambda B$ ) подпространств.
- \* Оценить расстояние от спектра до кривой
- \* Привести матрицу (пучок) к клеточно-диагональной форме