

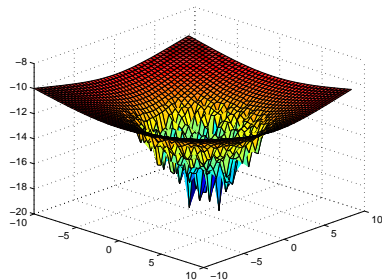
# Матричные уравнения

Бибердорф Э.А.

# Пример: поведение матричной экспоненты

$R =$

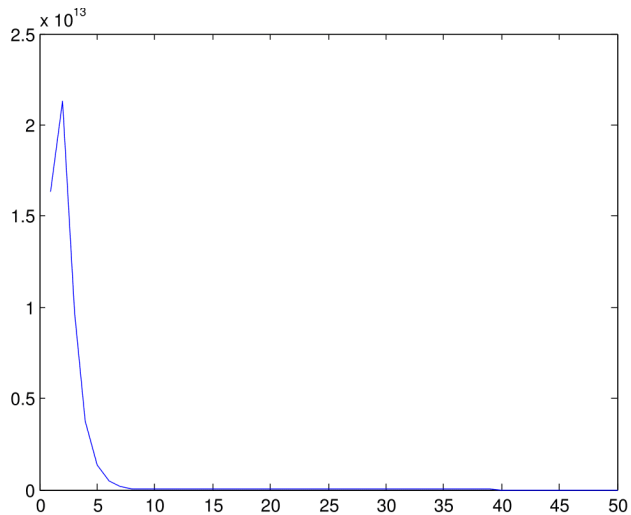
$$\begin{pmatrix} 1 & 2048 & 256 & 128 & 64 & 32 & 16 \\ 0 & -2 & 1024 & 512 & 256 & 128 & 32 \\ 0 & 0 & 4 & 512 & 1024 & 256 & 64 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 512 & 512 & 128 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & -4 & 1024 & 256 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 2 & 2048 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}$$



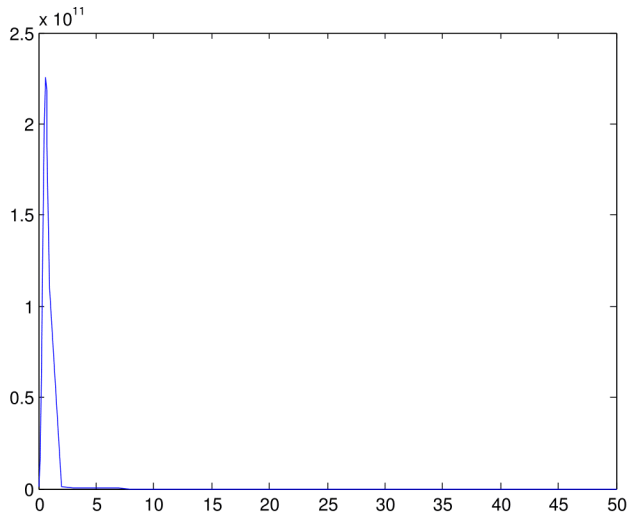
$$\log_{10}(\sigma_{\min}(R - \lambda I))$$

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

Пример:  $\| \exp(R_1 t) \|$



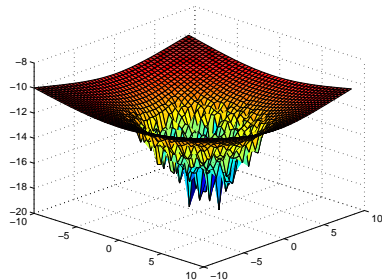
Пример:  $\|\exp(R_2 t)\|$



# Пример: поведение матричных степеней

$R =$

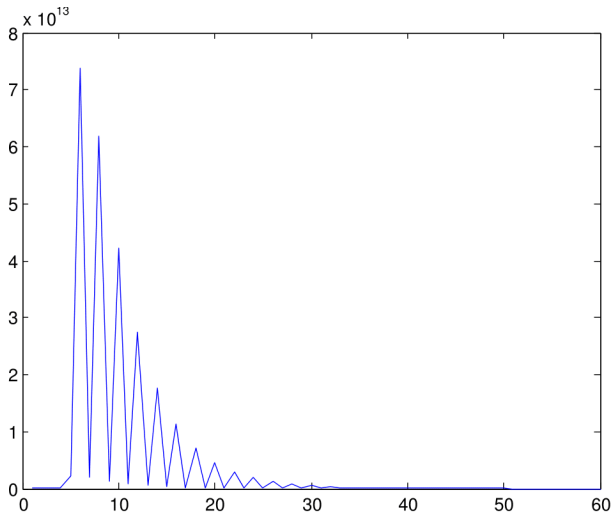
$$\begin{pmatrix} 1 & 2048 & 256 & 128 & 64 & 32 & 16 \\ 0 & -2 & 1024 & 512 & 256 & 128 & 32 \\ 0 & 0 & 4 & 512 & 1024 & 256 & 64 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 512 & 512 & 128 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & -4 & 1024 & 256 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 2 & 2048 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}$$



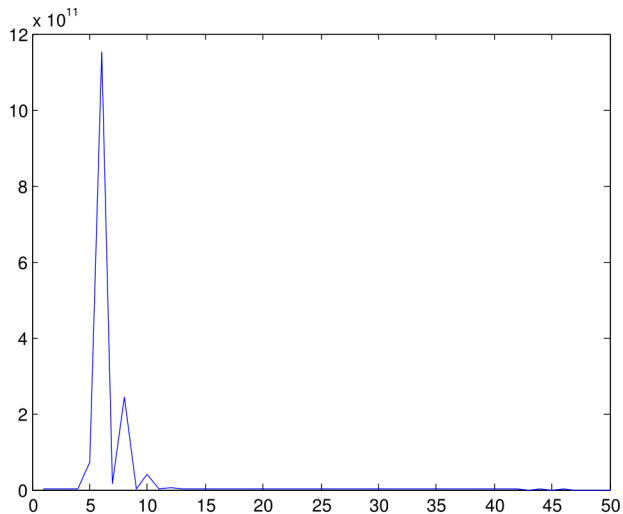
$$\log_{10}(\sigma_{\min}(R - \lambda I))$$

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

## Пример: $\|R_3^n\|$

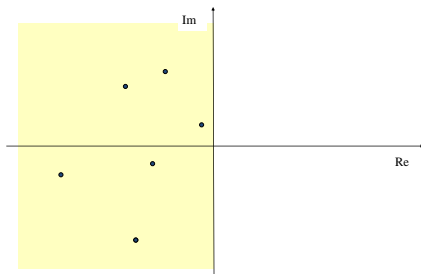


## Пример: $\|R_4^n\|$



# Практическое применение спектральной проблемы

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

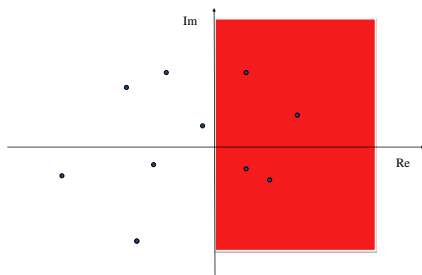


\* Все ли с.зн находятся в области устойчивости



# Практическое применение спектральной проблемы

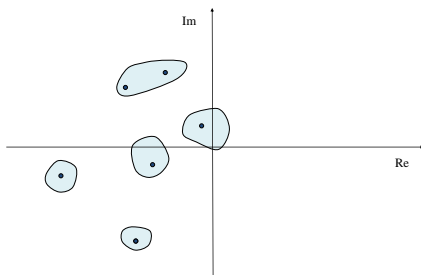
Неустойчивость решений системы  $\frac{d}{dt}y = Ay$



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

# Практическое применение спектральной проблемы

НЕ ???устойчивость решений системы  $\frac{d}{dt}y = Ay$

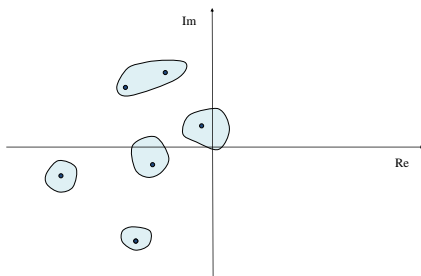


\* Все ли с.зн находятся в области устойчивости?

\* Как влияет на устойчивость расположение спектральных пятен?

# Практическое применение спектральной проблемы

НЕ ???устойчивость решений системы  $\frac{d}{dt}y = Ay$



\* 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

$$\begin{pmatrix} \lambda & 1 \\ 0 & \lambda \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{возмущение}} \begin{pmatrix} \lambda & 1 \\ 0 & \lambda + \varepsilon \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{диагонализуемость}} \begin{pmatrix} \lambda & 0 \\ 0 & \lambda + \varepsilon \end{pmatrix}$$

## Theorem

Множество диагонализуемых матриц всюду плотно в пространстве матриц.

# Альтернативные постановки

## Theorem (Ляпунов)

Если существуют матрицы  $C = C^* > 0$  и  $X = X^* > 0$ , которые удовлетворяют уравнению Ляпунова  $XA + A^*X + C = 0$ , то спектр матрицы  $A$  лежит в левой полуплоскости.

## Theorem (Теорема Шура)

Для каждой квадратной матрицы  $A$  существует такая ортогональная матрица  $U$  ( $U^{-1} = U^*$ ), что матрица  $B = U^*AU$  – нижняя треугольная. Причем собственные значения могут располагаться на диагонали матрицы  $B$  в произвольном порядке.

Доказательство. Пусть  $\lambda_1$  – с. зн.,  $v_1$  – с. вектор матрицы  $A$ . Выбираем ортогональное преобразование (например, преобразование отражения)  
 $P_1^* = P_1$  :

$$P_1 v_1 = \rho e^{(N)} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ \rho \end{pmatrix}$$



# Теорема Шура

Перепишем исходную матрицу  $A$  в новом базисе  $A^{(1)} = P_1 A P_1^*$ . При этом ее последний столбец преобразуется следующим образом:

$$\begin{pmatrix} a_{1N}^{(1)} \\ \vdots \\ a_{NN}^{(1)} \end{pmatrix} = A^{(1)} e^{(N)} = \frac{1}{\rho} A^{(1)} P_1 v_1 = \frac{1}{\rho} P_1 A P_1^* P_1 v_1 = \frac{1}{\rho} P_1 A v_1 = \frac{\lambda_1}{\rho} P_1 v_1 =$$

$$\frac{\lambda_1}{\rho} \rho e^{(N)} = \lambda_1 e^{(N)} = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ \lambda_1 \end{pmatrix}$$

# Теорема Шура

Следовательно,

$$A^{(1)} = P_1 A P_1^* = \begin{pmatrix} & \hat{A} & & 0 \\ & & & 0 \\ & & & \vdots \\ a_{N1}^{(1)} & \dots & a_{N\ N-1}^{(1)} & \lambda_1 \end{pmatrix}$$

Собственные значения подматрицы  $\hat{A}$  совпадают с собственными значениями исходной матрицы  $A$  за исключением значения  $\lambda_1$ .

# Теорема Шура

Фиксируем следующее собственное значение  $\lambda_2$ , и строим ортогональное преобразование матрицы  $\hat{A}$ , аналогично тому, что было проделано выше, так, чтобы

$$\hat{P}\hat{A}\hat{P}^* = \begin{pmatrix} & \hat{A}^{(1)} & & 0 \\ & & & 0 \\ & & & \vdots \\ \times & \dots & \times & \lambda_2 \end{pmatrix}, \quad P_2 = \begin{pmatrix} & \hat{P} & & 0 \\ & & & 0 \\ & & & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & 1 \end{pmatrix},$$

тогда

$$A^{(2)} = P_2 P_1 A P_1^* P_2^* = \begin{pmatrix} & & & 0 & 0 \\ & \hat{A}^{(1)} & & 0 & 0 \\ & & & \vdots & \vdots \\ \times & \dots & \times & \lambda_2 & 0 \\ \times & \dots & \times & \times & \lambda_1 \end{pmatrix}$$

# Теорема Шура

Продолжая этот процесс, получаем

$$P_N P_{N-1} \dots P_1 A P_1^* \dots P_{N-1}^* P_N^* = U^* A U = \begin{pmatrix} \lambda_N & & & 0 \\ \times & \lambda_{N-1} & & \\ \times & \times & \ddots & \\ \times & \times & \times & \lambda_1 \end{pmatrix}$$

◇

Упражнение. [Теорема Шура (верхняя треугольная форма)] Доказать, что для каждой квадратной матрицы  $A$  существует такая ортогональная матрица  $U$  ( $U^{-1} = U^*$ ), что матрица  $B = U^* A U$  – верхняя треугольная. Причем собственные значения могут располагаться на диагонали матрицы  $B$  в произвольном порядке.

# Уравнения Сильвестра

Уравнение  $AX - XB = G$  называется матричным уравнением Сильвестра.

## Theorem (Критерий разрешимости уравнения Сильвестра)

Если спектры матриц  $A$  и  $B$  не имеют общих точек  $\sigma(A) \cap \sigma(B) = \emptyset$ , то для любой матрицы  $G$  существует единственное решение уравнения Сильвестра.

Докажем теорему для матриц

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ 0 & a_{22} \end{bmatrix}, \quad \begin{bmatrix} b_{11} & 0 \\ b_{21} & b_{22} \end{bmatrix}, \quad \begin{bmatrix} f_{11} & f_{12} \\ f_{21} & f_{22} \end{bmatrix},$$

$$a_{ii} - b_{jj} \neq 0, \quad i, j = 1, 2,$$

# Уравнения Сильвестра

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ 0 & a_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_{11} & y_{12} \\ y_{21} & y_{22} \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} y_{11} & y_{12} \\ y_{21} & y_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_{11} & 0 \\ b_{21} & b_{22} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} f_{11} & f_{12} \\ f_{21} & f_{22} \end{bmatrix}$$

Покомпонентно:

$$a_{11}y_{11} + a_{12}y_{21} - b_{11}y_{11} - b_{21}y_{12} = f_{11},$$

$$a_{11}y_{12} + a_{12}y_{22} - b_{22}y_{12} = f_{12},$$

$$a_{22}y_{21} - b_{11}y_{21} - b_{21}y_{22} = f_{21},$$

$$a_{22}y_{22} - b_{22}y_{22} = f_{22}.$$

# Уравнения Сильвестра

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ 0 & a_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_{11} & y_{12} \\ y_{21} & y_{22} \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} y_{11} & y_{12} \\ y_{21} & y_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_{11} & 0 \\ b_{21} & b_{22} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} f_{11} & f_{12} \\ f_{21} & f_{22} \end{bmatrix}$$

Покомпонентно:

$$\underline{a_{11}y_{11}} + a_{12}y_{21} - \underline{b_{11}y_{11}} - b_{21}y_{12} = f_{11},$$

$$\underline{a_{11}y_{12}} + a_{12}y_{22} - \underline{b_{22}y_{12}} = f_{12},$$

$$\underline{a_{22}y_{21}} - \underline{b_{11}y_{21}} - b_{21}y_{22} = f_{21},$$

$$\underline{a_{22}y_{22}} - \underline{b_{22}y_{22}} = f_{22}.$$

# Уравнения Сильвестра

$$(a_{11} - b_{11})y_{11} + a_{12}y_{21} - b_{21}y_{12} = f_{11},$$

$$(a_{11} - b_{22})y_{12} + a_{12}y_{22} = f_{12},$$

$$(a_{22} - b_{11})y_{21} - b_{21}y_{22} = f_{21},$$

$$(a_{22} - b_{22})y_{22} = f_{22}.$$

В векторно-матричном виде

$$\begin{pmatrix} (a_{11} - b_{11}) & -b_{21} & a_{12} & 0 \\ 0 & (a_{11} - b_{22}) & 0 & a_{12} \\ 0 & 0 & (a_{22} - b_{11}) & -b_{21} \\ 0 & 0 & 0 & (a_{22} - b_{22}) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_{11} \\ y_{12} \\ y_{21} \\ y_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} f_{11} \\ f_{12} \\ f_{21} \\ f_{22} \end{pmatrix}$$

Так как  $a_{ii} \neq b_{jj}$ , то система разрешима единственным образом при любой правой части.



# Уравнения Сильвестра

Пусть  $A, B, F$  – заполненные матрицы размера  $2 \times 2$ . Уравнение Сильвестра

$$AX - XB = G.$$

Используем теорему Шура:  $A = U^* \tilde{A} U$ ,  $B = V^* \tilde{B} V$ , где  $U = U^*$ ,  $UU^* = I$ ,  $V = V^*$ ,  $VV^* = I$ ,  $\tilde{A}$  – верхнетреугольная,  $\tilde{B}$  – нижнетреугольная.

$$U^* \tilde{A} U X - X V^* \tilde{B} V = G.$$

Домножаем уравнение справа – на  $V^*$ , слева – на  $U$ :

$$\tilde{A} U X V^* - U X V^* \tilde{B} = U G V^*.$$

Обозначим  $Y = U X V^*$ ,  $F = U G V^*$ :

$$\tilde{A} Y - Y \tilde{B} = F$$

– уравнение Сильвестра с треугольными матрицами.

# Уравнения Сильвестра

Упражнение. Доказать теорему о критерии разрешимости уравнения Сильвестра для матриц

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ 0 & a_{22} \end{bmatrix}, \quad B = b_{11}, \quad F = \begin{bmatrix} f_{11} \\ f_{12} \end{bmatrix}$$

Упражнение. Завершить доказательство теоремы в общем случае, используя теорему Шура и метод математической индукции.

# Уравнения Сильвестра

Уравнение Сильвестра  $AX - XB = G$  определяет некий линейный оператор  $\mathcal{L} : X \rightarrow G$ . Критерий разрешимости уравнения Сильвестра означает, что при условии отсутствия общих точек спектра у матриц  $A$  и  $B$  существует обратный оператор  $\mathcal{L}^{-1}$ .

Если пространство прямоугольных матриц  $X$  снабдить евклидовой нормой

$$\|X\|_E = \sqrt{\sum_{ij} |x_{ij}|^2} = \sqrt{\text{tr}(XX^*)},$$

то величину

$$\text{sep}(A, B) = \begin{cases} \|\mathcal{L}^{-1}\|^{-1}, & \text{если } \mathcal{L}^{-1} \text{ определен} \\ 0 & \end{cases}$$

можно рассматривать как численную характеристику отдаленности спектров матриц  $A$  и  $B$ .

# Уравнение Ляпунова

$$XA + A^*X + C = 0$$

## Theorem (Ляпунова)

Если спектр матрицы  $A$  лежит в левой полуплоскости  $\operatorname{Re} \lambda_j(A) < 0$ , матрица  $C$  – самосопряженная  $C = C^*$ , то существует единственное решение уравнения Ляпунова  $X = X^*$ .

Упражнение. Доказать теорему, используя критерий разрешимости уравнения Сильвестра

Замечание. Для доказательства того, что решение самосопряженное, рассмотреть два уравнения

исходное  $XA + A^*X + C = 0$

и сопряженное  $(XA + A^*X + C)^* = 0$ .

Получим, что  $X^*$  удовлетворяет тому же уравнению, что и  $X$ . Из единственности следует самосопряженность.

# Решение уравнения Ляпунова

## Lemma

Если спектр матрицы  $A$  лежит строго в левой полуплоскости  $\operatorname{Re} \lambda_j < 0$ , то уравнение Ляпунова  $XA + A^*X + C = 0$  имеет единственное решение, которое представимо в виде

$$X = \int_0^\infty e^{tA^*} C e^{tA} dt.$$

# Функции от матриц и контурные интегралы

Пусть  $f(\lambda)$  – бесконечно-дифференцируемая функция, причем ряд

$$f(\lambda) = \sum_{k=0}^{\infty} f_k \lambda^k$$

сходится в круге  $\mathbf{B}_f$ , в котором содержится весь спектр матрицы  $A$ . Тогда

$$f(A) = \sum_{k=0}^{\infty} f_k A^k = \sum_{k=0}^{\infty} f_k (SBS^{-1})^k = S \left( \sum_{k=0}^{\infty} f_k B^k \right) S^{-1} = Sf(B)S^{-1}$$

Пусть  $B$  диагонализуема:  $B = \text{diag}(\lambda_j)$ , тогда  $f(B) = \text{diag}(f(\lambda_j))$

# Функции от матриц и контурные интегралы

Пусть  $B$  - жорданова клетка

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

тогда

$$f(B) = \begin{pmatrix} f(\lambda) & \frac{f'(\lambda)}{1!} & \frac{f''(\lambda)}{2!} & \dots & \frac{f^{(n-1)}(\lambda)}{(n-1)!} \\ & f(\lambda) & \frac{f'(\lambda)}{1!} & \ddots & \vdots \\ & & \ddots & \ddots & \frac{f''(\lambda)}{2!} \\ & & & f(\lambda) & \frac{f'(\lambda)}{1!} \\ & & & & f(\lambda) \end{pmatrix}$$

# Формулы Коши

## Theorem (Коши)

Если функция  $f(\lambda)$  аналитична в области  $G \subset \mathbb{C}$  вплоть до границы  $\Gamma$  и регулярную в области включая  $\Gamma$ , то для произвольной точки  $\lambda_k \in G$  верны формулы

$$f(\lambda_k) = \frac{1}{2\pi i} \oint_{\Gamma} \frac{f(\lambda)}{(\lambda - \lambda_k)} d\lambda, \quad f'(\lambda_k) = \frac{1!}{2\pi i} \oint_{\Gamma} \frac{f(\lambda)}{(\lambda - \lambda_k)^2} d\lambda,$$

$$f''(\lambda_k) = \frac{2!}{2\pi i} \oint_{\Gamma} \frac{f(\lambda)}{(\lambda - \lambda_k)^3} d\lambda, \dots$$

Пусть  $B = \text{diag}(\lambda_j)$  диагонализуема, тогда

$$\begin{aligned} f(B) &= \text{diag}(f(\lambda_j)) = \text{diag}\left(\frac{1}{2\pi i} \oint_{\Gamma} \frac{f(\lambda)}{(\lambda - \lambda_k)} d\lambda\right) = \\ &= \frac{1}{2\pi i} \oint_{\Gamma} f(\lambda) (\lambda I - \text{diag}(\lambda_k))^{-1} d\lambda = \frac{1}{2\pi i} \oint_{\Gamma} f(\lambda) (\lambda I - B)^{-1} d\lambda \end{aligned}$$



# Формулы Коши, жорданова клетка

$$f(B) = \frac{1}{2\pi i} \oint_{\Gamma} f(\lambda) \left( \lambda I - \begin{pmatrix} \lambda_k & 1 & 0 & \dots & 0 \\ & \lambda_k & 1 & \ddots & \vdots \\ & & \ddots & \ddots & 0 \\ & & & \lambda_k & 1 \\ & & & & \lambda_k \end{pmatrix} \right)^{-1} d\lambda =$$

$$= \frac{1}{2\pi i} \oint_{\Gamma} f(\lambda) \begin{pmatrix} \frac{1}{(\lambda - \lambda_k)} & \frac{1}{(\lambda - \lambda_k)^2} & \frac{1}{(\lambda - \lambda_k)^3} & \dots & \frac{1}{(\lambda - \lambda_k)^n} \\ & \frac{1}{(\lambda - \lambda_k)} & \frac{1}{(\lambda - \lambda_k)^2} & \ddots & \vdots \\ & & \ddots & \ddots & \frac{1}{(\lambda - \lambda_k)^3} \\ & & & \frac{1}{(\lambda - \lambda_k)} & \frac{1}{(\lambda - \lambda_k)^2} \\ & & & & \frac{1}{(\lambda - \lambda_k)} \end{pmatrix} d\lambda =$$

# Формулы Коши, жорданова клетка

$$\frac{1}{2\pi i} \oint_{\Gamma} f(\lambda) \begin{pmatrix} \frac{1}{(\lambda - \lambda_k)} & \frac{1}{(\lambda - \lambda_k)^2} & \frac{1}{(\lambda - \lambda_k)^3} & \cdots & \frac{1}{(\lambda - \lambda_k)^n} \\ & \frac{1}{(\lambda - \lambda_k)} & \frac{1}{(\lambda - \lambda_k)^2} & \ddots & \vdots \\ & & \ddots & \ddots & \frac{1}{(\lambda - \lambda_k)^3} \\ & & & \frac{1}{(\lambda - \lambda_k)} & \frac{1}{(\lambda - \lambda_k)^2} \\ & & & & \frac{1}{(\lambda - \lambda_k)} \end{pmatrix} d\lambda =$$

$$= \begin{pmatrix} f(\lambda_k) & \frac{f'(\lambda_k)}{1!} & \frac{f''(\lambda_k)}{2!} & \cdots & \frac{f^{(n-1)}(\lambda_k)}{(n-1)!} \\ & f(\lambda_k) & \frac{f'(\lambda_k)}{1!} & \ddots & \vdots \\ & & \ddots & \ddots & \frac{f''(\lambda_k)}{2!} \\ & & & f(\lambda_k) & \frac{f'(\lambda_k)}{1!} \\ & & & & f(\lambda_k) \end{pmatrix} = f(B)$$

# Матричная экспонента

Эквивалентные определения матричной экспоненты:

1) интеграл от резольвенты

$$e^{tA} = \oint_{\gamma} e^{t\lambda} (\lambda I - A)^{-1} d\lambda,$$

где  $\gamma$  – замкнутый контур, охватывающий все собственные значения матрицы  $A$ ;

2) Решение задачи Коши

$$\frac{d}{dt} Y(t) = AY(t), \quad Y(0) = I;$$

3) Степенной ряд

$$e^{tA} = \sum_{j=0}^{\infty} \frac{t^j}{j!} A^j.$$

# Решение уравнения Ляпунова

Доказательство леммы.

1) Так как  $\operatorname{Re} \lambda_j(A) \leq -\sigma < 0$ , то кривую  $\gamma$  можно выбрать специальным образом так, чтобы вся кривая лежала левее прямой  $\operatorname{Re} \lambda = -\sigma/2$ . Тогда на  $\gamma$  справедлива следующая оценка

$$|e^{t\lambda}| < e^{-t\sigma/2}, \quad \|(\lambda I - A)^{-1}\| < K'.$$

Используя представление  $e^{tA} = \oint_{\gamma} e^{t\lambda}(\lambda I - A)^{-1} d\lambda$ , получаем при  $t > 0$

$$\|e^{tA}\| \leq K' l_{\gamma} e^{-t\sigma/2}.$$

Следовательно интеграл

$$\int_0^{\infty} e^{tA*} C e^{tA} dt$$

сходится.

# Решение уравнения Ляпунова

2) Сконструируем вспомогательную матричную функцию

$$Z(s) = \int_s^\infty e^{tA^*} C e^{tA} dt = \int_0^\infty e^{(t+s)A^*} C e^{(t+s)A} dt.$$

Дифференцирование интеграла по параметру дает следующие равенства

$$\frac{d}{ds} Z(s) = -e^{sA^*} C e^{sA} = A^* Z(s) + Z(s) A.$$

Так как  $Z(0) = X$ , то  $C = A^* X + X A$ . Лемма доказана.

◇

# Второе представление решения уравнения Ляпунова

## Lemma

Если спектр матрицы  $A$  лежит строго в левой полуплоскости  $\operatorname{Re} \lambda_j < 0$ , то уравнение Ляпунова  $XA + A^*X + C = 0$  имеет единственное решение, которое представимо в виде

$$X = \lim_{a \rightarrow \infty} \frac{1}{2\pi} \int_{-a}^{+a} (i\xi I - A)^{-*} C (i\xi I - A)^{-1} d\xi$$

Доказательство опирается на теоремы ТФКП:

Теорема Коши: Для любой функции  $f(z)$ , аналитической в некоторой односвязной области  $G \subset \mathbb{C}$  и для любой замкнутой кривой  $\Gamma \in G$  справедливо соотношение

$$\oint_{\Gamma} f(z) = 0$$

# Второе представление решения уравнения Ляпунова

Доказательство леммы.

1) Пусть  $\Gamma$  состоит из отрезка мнимой оси  $[-ia, +ia]$  и примыкающей к нему половины окружности радиуса  $a$  с центром в нуле, расположенной в правой полуплоскости, причем  $a > 2\|A\|$ .

По теореме Коши

$$\oint_{\Gamma} (zI - A)^{-1} dz = 0$$

или

$$i \int_{-a}^{+a} (i\xi - A)^{-1} d\xi = - \int_{-\pi/2}^{+\pi/2} (ae^{i\varphi} - A)^{-1} ia e^{i\varphi} d\varphi$$

Преобразуем подинтегральную функцию

$$(ae^{i\varphi} - A)^{-1} = \left[ ae^{i\varphi} \left( I - \frac{e^{-i\varphi}}{a} A \right) \right]^{-1} = \frac{e^{-i\varphi}}{a} \left( I - \frac{e^{-i\varphi}}{a} A \right)^{-1}$$

# Ряд Неймана

Ряд Неймана  $\approx$  сумма геом. прогрессии.

If  $\forall i \quad |\lambda_i(A)| < 1 \Rightarrow$

$$\sum_{j=0}^{\infty} A^j = (I - A)^{-1}$$

Доказательство по индукции:

$$\sum_{j=0}^k A^j = (I - A^{k+1})(I - A)^{-1}$$

$$\begin{aligned} \sum_{j=0}^{k+1} A^j &= \sum_{j=0}^k A^j + A^{k+1} = (I - A^{k+1})(I - A)^{-1} + A^{k+1}(I - A)(I - A)^{-1} = \\ &= [I - A^{k+1} + A^{k+1} - A^{k+2}](I - A)^{-1} \end{aligned}$$

При  $k \rightarrow \infty \quad \|A^{k+1}\| \rightarrow 0$

$$\sum_{j=0}^{\infty} A^j = \lim_{k \rightarrow \infty} \sum_{j=0}^k A^j = \lim_{k \rightarrow \infty} (I - A^{k+1})(I - A)^{-1} = (I - A)^{-1}$$



## Второе представление решения уравнения Ляпунова

Используем ряд Неймана

$$\begin{aligned}(ae^{i\varphi} - A)^{-1} &= \frac{e^{-i\varphi}}{a} \sum_{j=0}^{\infty} \left( \frac{e^{-i\varphi}}{a} A \right)^j = \frac{e^{-i\varphi}}{a} \left[ I + \sum_{j=1}^{\infty} \left( \frac{e^{-i\varphi}}{a} A \right)^j \right] = \\ &= \frac{e^{-i\varphi}}{a} [I + \Delta]\end{aligned}$$

$$\|\Delta\| = \left\| \sum_{j=1}^{\infty} \left( \frac{e^{-i\varphi}}{a} A \right)^j \right\| \leq \frac{\|A\|}{a} \sum_{j=0}^{\infty} \left( \frac{\|A\|}{a} \right)^j = \frac{\|A\|}{a} \frac{1}{1 - \|A\|/a} \leq \frac{2\|A\|}{a}$$

Следовательно,

$$\begin{aligned}i \int_{-a}^{+a} (i\xi - A)^{-1} d\xi &= - \int_{-\pi/2}^{+\pi/2} (ae^{i\varphi} - A)^{-1} iae^{i\varphi} d\varphi = - \int_{-\pi/2}^{+\pi/2} \frac{e^{-i\varphi}}{a} [I + \Delta] iae^{i\varphi} d\varphi \\ &= -i \int_{-\pi/2}^{+\pi/2} [I + \Delta] d\varphi = -i\pi - i \int_{-\pi/2}^{+\pi/2} \Delta d\varphi\end{aligned}$$

## Второе представление решения уравнения Ляпунова

$$i \int_{-a}^{+a} (i\xi - A)^{-1} d\xi = -i\pi - i \int_{-\pi/2}^{+\pi/2} \Delta d\varphi$$

Сокращаем на  $i$ , делим на  $2\pi$  и переходим к пределу

$$\lim_{a \rightarrow \infty} \frac{1}{2\pi} \int_{-a}^{+a} (i\xi I - A)^{-1} d\xi = \lim_{a \rightarrow \infty} \frac{1}{2\pi} \left[ -\pi - \int_{-\pi/2}^{+\pi/2} \Delta d\varphi \right] =$$
$$\frac{1}{2}I - \lim_{a \rightarrow \infty} \frac{1}{2\pi} \left[ \int_{-\pi/2}^{+\pi/2} \Delta d\varphi \right] = \frac{1}{2}I$$

## Второе представление решения уравнения Ляпунова

В итоге

$$\lim_{a \rightarrow \infty} \frac{1}{2\pi} \int_{-a}^{+a} (i\xi I - A)^{-1} d\xi = \frac{1}{2}I, \quad \lim_{a \rightarrow \infty} \frac{1}{2\pi} \int_{-a}^{+a} (i\xi I - A)^{-*} d\xi = \frac{1}{2}I.$$

$$\lim_{a \rightarrow \infty} \frac{1}{2\pi} \int_{-a}^{+a} [C(i\xi I - A)^{-1} + (i\xi I - A)^{-*} C] d\xi = \frac{1}{2}C + \frac{1}{2}C = C$$

## Второе представление решения уравнения Ляпунова

$$A^*(i\xi I - A)^{-*}C(i\xi I - A)^{-1} + (i\xi I - A)^{-*}C(i\xi I - A)^{-1}A =$$

Прибавляем ноль:

$$\begin{aligned} &= (A - i\xi I)^*(i\xi I - A)^{-*}C(i\xi I - A)^{-1} - i\xi(i\xi I - A)^{-*}C(i\xi I - A)^{-1} + \\ &+ (i\xi I - A)^{-*}C(i\xi I - A)^{-1}(A - i\xi I) + i\xi(i\xi I - A)^{-*}C(i\xi I - A)^{-1} = \\ &= -C(i\xi I - A)^{-1} - (i\xi I - A)^{-*}C \end{aligned}$$

Подставляем в уравнение Ляпунова

$$\begin{aligned} &A^* \left[ \lim_{a \rightarrow \infty} \frac{1}{2\pi} \int_{-a}^{+a} (i\xi I - A)^{-*}C(i\xi I - A)^{-1} d\xi \right] + \\ &+ \left[ \lim_{a \rightarrow \infty} \frac{1}{2\pi} \int_{-a}^{+a} (i\xi I - A)^{-*}C(i\xi I - A)^{-1} d\xi \right] A = \\ &= - \lim_{a \rightarrow \infty} \frac{1}{2\pi} \int_{-a}^{+a} [C(i\xi I - A)^{-1} + (i\xi I - A)^{-*}C] d\xi = -\frac{1}{2}C - \frac{1}{2}C = -C \end{aligned}$$

# Обращение теоремы Ляпунова

## Theorem (Оценка решения дифференциального уравнения)

Если существуют матрицы  $C = C^* > 0$  и  $X = X^* > 0$ , которые удовлетворяют уравнению Ляпунова  $XA + A^*X + C = 0$ , то произвольное решение дифференциального уравнения

$$\frac{dx}{dt} = Ax$$

удовлетворяет оценке

$$\|x(t)\|^2 \leq \mu(X)e^{-\alpha t} \|x(0)\|^2, \quad \frac{1}{\|C^{-1}\| \|X\|} = \alpha.$$

# Оценка решения дифференциального уравнения

Доказательство. Из того, что матрицы  $X$  и  $C$  удовлетворяют уравнению Ляпунова, а  $x(t)$  является решением дифференциального уравнения, следует равенство

$$\frac{d}{dt}(Xx(t), x(t)) = -(Cx(t), x(t))$$

Так как  $\alpha \leq \frac{1}{\|C^{-1}\| \|X\|}$ , то

$$\alpha(Xx, x) \leq \alpha \|X\| \|x\|^2 \leq \frac{1}{\|C^{-1}\|} \|x\|^2 = \sigma_{\min}(C) \|x\|^2 \leq (Cx, x)$$

На этом основании получаем

$$\begin{aligned} \frac{d}{dt}[e^{\alpha t}(Xx(t), x(t))] &= e^{\alpha t} \left( \frac{d}{dt}(Xx(t), x(t)) + \alpha(Xx(t), x(t)) \right) = \\ &= e^{\alpha t} (-(Cx(t), x(t)) + \alpha(Xx(t), x(t))) \leq 0. \end{aligned}$$

# Оценка решения дифференциального уравнения

Интегрирование оценки

$$\frac{d}{dt}[e^{\alpha t}(Xx(t), x(t))] \leq 0$$

дает неравенство

$$e^{\alpha t}(Xx(t), x(t)) \leq (Xx(0), x(0)).$$

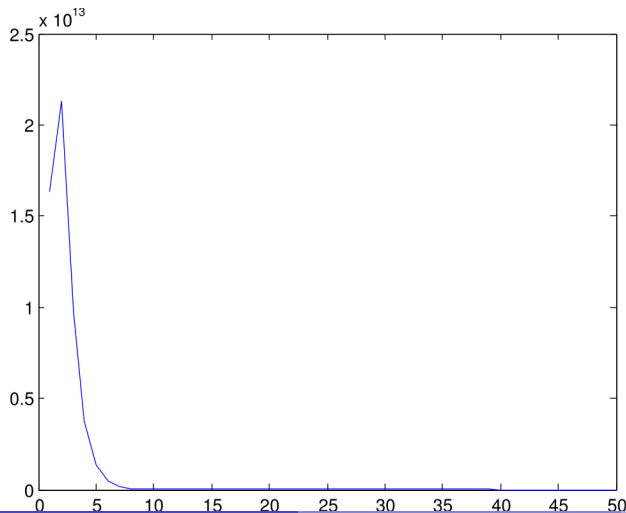
Усилим неравенство

$$\sigma_{\min}(X)\|x(t)\|^2 \leq (Xx(t), x(t)) \leq e^{-\alpha t}(Xx(0), x(0)) \leq e^{-\alpha t}\|X\|\|x(0)\|^2,$$

откуда следует утверждение теоремы  $\diamond$

# Оценка решения дифференциального уравнения

$$\frac{dx}{dt} = Ax, \quad \|x(t)\|^2 \leq \mu(X)e^{-\alpha t} \|x(0)\|^2$$





### Theorem (Обращение теоремы Ляпунова)

Если существуют матрицы  $C = C^* > 0$  и  $X = X^* > 0$ , которые удовлетворяют уравнению Ляпунова  $XA + A^*X + C = 0$ , то спектр матрицы  $A$  лежит строго в левой полуплоскости  $\operatorname{Re} \lambda_j(A) < 0$ .

Упражнение. Доказать с использованием предыдущей теоремы.