

# Тема 8. Линейная задача о допусках — продолжение.

А.Н. Баженов

ФТИ им. А.Ф.Иоффе

*a\_bazhenov@inbox.ru*

03.03.2022

- Обратные задачи и регуляризация
- Интервальная регуляризация
- $l_1$ -регуляризация
- Внутренняя оценка допускового множества решений
- Оценки вариабельности решения ИСЛАУ
- Недоопределенные ИСЛАУ
- Задание 2

Имеем задачу  $A$ , которую не умеем решать.  $x_A = ?$

Заменяем  $A$  на задачу  $B$ , которую умеем решать. Пусть её решение  $x_B$ .

Строим «мостик»

$$B \longrightarrow A,$$

Пытаемся совершить переход

$$x_B \longrightarrow x_A$$

Когда нужна регуляризация?

# Корректность по Адамару - неформально

В 1902 году Ж. Адамар сформулировал понятие корректности постановки задач для дифференциальных уравнений.

Корректной по Адамару называют задачу, решение которой

- существует
- единственно
- непрерывно зависит от данных

Там же Адамар привёл пример некорректной задачи (задача Коши для уравнения Лапласа).

Параметры модели  $\rightarrow$  Данные

Обратную задачу можно концептуально сформулировать следующим образом:

Данные  $\rightarrow$  Параметры модели

Корректность задачи по Адамару (1904). Пусть оператор  $A$  отображает топологическое пространство  $Q$  в топологическое пространство  $F: A: Q \rightarrow F$ .

## Определение.

Задача  $Aq = F$  корректна на паре топологических пространств  $Q$  и  $F$ , если:

- 1) условие существования решения для любого  $f$  из  $F: R(A) = F$
- 2) условие единственности решения. Решение  $q$  единственно в  $Q$ :  
 $A^{-1}: F \rightarrow Q$
- 3) условие устойчивости решения. Оператор обратного преобразования непрерывен:  $A^{-1}: F_{\delta} \rightarrow Q_{\delta}$

# Корректность по Адамару

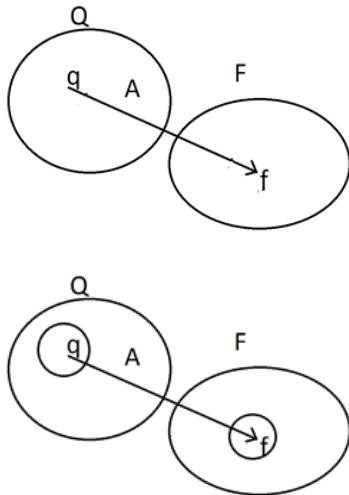


Рис.: Корректность задачи по Адамару



# Некорректные задачи

Некорректно поставленная задача - это задача, не обладающая каким-либо из свойств корректно поставленной задачи.

# Некорректные задачи

Пример - Задача дифференцирования. При осциллирующей добавке  $\frac{1}{n} \sin(nx)$  функция  $f$  неограниченно приближается к  $F$ , но это неверно для производных этих функций.

$$F(x) = f(x) + \frac{1}{n} \sin(nx) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} f(x)$$

$$F'(x) = f'(x) + \cos(nx) \not\xrightarrow{n \rightarrow \infty} f'(x)$$

Этот факт иллюстрирует рисунок:

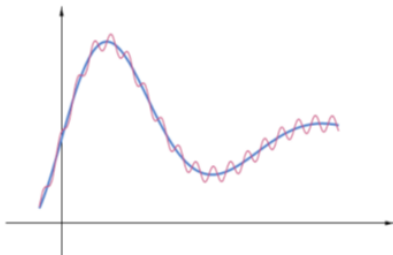


Рис.: Задача дифференцирования

# Пары корректных и некорректных задач

Корректные задачи	Некорректные задачи
Арифметика	
Умножение на малое число $Aq = f$	Деление на малое число $A^{-1}f = q \quad (A \ll 1)$
Алгебра	
Умножение на матрицу $Aq = f$	Решение системы $Aq = f$ $A$ — плохоусловлена, вырождена, прямоугольная
Анализ	
Интегрирование $f(x) = f(0) + \int_0^x q(\xi)d\xi$	Дифференцирование $q(x) = f'(x)$

# Пары корректных и некорректных задач

Корректные задачи	Некорректные задачи
<p>Задача Штурма-Лиувилля</p> $u''(x) - q(x)u(x) = \lambda u(x)$ $u(0) - hu'(0) = 0$ $u(1) - hu'(1) = 0$ <p>Интегральная геометрия</p>	<p>Обратная задача Штурма-Лиувилля</p> $\{ \lambda_n, \ u_n\ ^2 \} \rightarrow q$ <p>Определение <math>q(x)</math> по спектральным данным</p>
<p>Определение интеграла от функции <math>q(x, y)</math> вдоль кривой <math>\Gamma(x, y)</math></p>	<p>Определение <math>q(x, y)</math> по семейству интегралов</p> $\int_{\Gamma(x,y)} q(x, y) ds = f(\xi, \eta)$
<p>Ур-я Вольтерра и Фредгольма второго рода</p> $q(x) + \int_0^x K(x, \xi)q(\xi)d\xi = f(x)$ $q(x) + \int_a^b K(x, \xi)q(\xi)d\xi = f(x)$	<p>Ур-я Вольтерра и Фредгольма первого рода</p> $\int_0^x K(x, \xi)q(\xi)d\xi = f(x)$ $\int_a^b K(x, \xi)q(\xi)d\xi = f(x)$

# Возможность корректного решения обратных задач

В 1943 году А. Н. Тихонов указал на практическую важность подобных задач и возможность устойчивого их решения.

**Теорема.** Пусть некоторая совокупность элементов  $\{x\}$ , образующая метрическое пространство  $\mathbb{R}$ , непрерывно отображается на некоторую другую совокупность элементов  $\{x^*\}$ , образующую метрическое пространство  $\mathbb{R}^*$ .

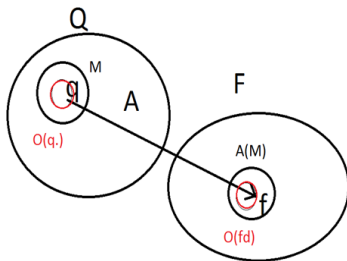
Если это отображение  $x^* = f(x)$  взаимно однозначно, непрерывно, и если отображаемое пространство  $\mathbb{R}$  компактно, то обратное отображение  $x = f^{-1}(x^*)$  также непрерывно.

# Условно корректные задачи

**Определение** (условная корректность, корректность по Тихонову).  
Задача называется условно-корректной на множестве  $M$ , если

- Решение единственно на множестве  $M$
- Имеет место условная устойчивость

Множество  $M$  называется множеством корректности задачи.

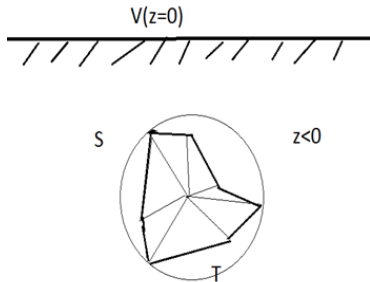


# Пример - задачи теории потенциала

## Потенциал

$$V = \int_T \frac{dm}{s}, \quad s = \sqrt{x^2 + y^2 + z^2}$$

Одна из прямых задач теории потенциала заключается в том, что требуется вычислить на поверхности  $z = 0$  потенциал ограниченного тела, заполненного однородной массой плотности  $m$ , лежащего ниже этой поверхности ( $z < 0$ ).



# Пример - задачи теории потенциала

- 1 Каждое тело принадлежит заданной ограниченной поверхности  $S$ , лежащей в области  $z < 0$ .
- 2 Каждое тело звездно относительно своего центра тяжести, так что уравнение поверхности  $\Gamma$ , ограничивающей тело  $T$ , может быть представлено в сферической системе координат с центром в точке в виде  $z = f(s, q)$ .
- 3 Функция  $f(s, q)$  имеет производные ограниченные числом, общим для всех тел класса  $R$ .



# Пример - задачи теории потенциала

**Теорема.** П.С.Новикова: различным телам  $T_1$  и  $T_2$ , звездным относительно их центра тяжести, не могут соответствовать одинаковые потенциалы.

**Теорема.** Какова бы ни была степень точности  $\varepsilon$  и класс тел  $R$ , можно указать такое число  $d(\varepsilon)$ , что если значение потенциалов (или их производных)  $V_1(x, y)$  и  $V_2(x, y)$  двух каких-либо тел  $T_1$  и  $T_2$  из класса  $R$  отличаются при  $z = 0$  меньше, чем на  $d(\varepsilon)$

$$\|V_1(x, y) - V_2(x, y)\| \leq d(\varepsilon),$$

то сами тела отстоят друг от друга меньше, чем на  $\varepsilon$

$$\rho(T_1, T_2) \leq \varepsilon.$$

**Метод подбора** — решение набора прямых задач и выбирается вариант, наиболее подходящий по какому-то критерию.

- Необходимо установить теорему единственности прямого соответствия.
- Совпадение вычисленного и наблюдаемого полей не является абсолютным (хотя бы в силу приближенности подбора). Таким образом, мы должны еще убедиться в устойчивости обратной задачи (или непрерывности обратного отображения), т. е. в том, что при малом отклонении вспомогательного поля от наблюдаемого соответствующее ему строение среды не может сильно отличаться от действительного.

**Определение.** Регуляризирующий алгоритм

$$R_{\delta h}(f_{\delta}, A_h)$$

для задачи (два параметра —  $\delta, h$ )

$$\sup_{\|f - f_{\delta}\| \leq \delta, \|A - A_h\| \leq h} \|R_{\delta h}(f_{\delta}, A_h) - A^{-1}f\| \rightarrow 0$$

$f_{\delta} \in F$  и  $A_h \in A$ .

**Определение.** Регуляризирующее семейство

$$\lim_{\alpha \rightarrow 0} R_{\alpha} f = q_T$$

- Оператор  $R$  непрерывен по параметру
- Оператор  $R$  сходится

- Тихонов А. Н. Об устойчивости обратных задач. // Докл. АН СССР. — 1943. — Т. 39. — № 5. — С. 195—198.
- Тихонов А. Н., Арсенин В. Я. Методы решения некорректных задач. 1974.

## Интервальная регуляризация

# Интервальная регуляризация

Рассмотрим решение плохо обусловленных СЛАУ, с неточно известными матрицей и правой частью. Чтобы улучшить устойчивость процесса решения, «погружаем» исходную неточную линейную систему в ИСЛАУ той же структуры, а затем рассматриваем ее допустовое множество решений. В результате «интервализованная» матрица системы становится лучше обусловленной, для которых решение соответствующей системы уравнений более устойчиво. В качестве псевдорешения исходной системы линейных уравнений берем точку из допустового множества решений интервализированной линейной системы или точки, которая обеспечивает наибольшую допустимую совместимость (согласованность).

Из теории матриц.

Пусть  $A$  — матрица и ее число обусловленности

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

определенное через подчиненную норму  $\|\cdot\|$ , удовлетворяет условию

$$\text{cond}(A) \geq 1.$$

Тогда в окрестности найдутся матрицы  $A'$  имеющие лучшую обусловленность:

$$\text{cond}(A') \leq \text{cond}(A).$$

Это следует из факта, что число обусловленности для подчиненной нормы имеет только глобальный минимум  $\text{cond}(A) = 1$  и не имеет локальных минимумов.



Возникает следующая идея: заменить решение исходной СЛАУ

$$A \cdot x = b$$

решением СЛАУ

$$A' \cdot x = b$$

с близкой, но лучше обусловленной матрицей  $A'$ .

При благоприятных условиях, решение новой системы будет близко к желаемому решению исходной системы.

# Метод регуляризации Лаврентьева

Эта идея не нова и восходит к методу регуляризации Лаврентьева, используемому, например для решения интегральных уравнений первого рода. При малом возмущении оператора уравнения, малые собственные числа отодвигаются от нуля, и оператор удаляется от сингулярности.

Метод регуляризации Лаврентьева также применим к СЛАУ. В частном простейшем случае, когда матрица  $A$  симметрична и положительно полуопределена (неотрицательно определена), решается СЛАУ:

$$(A + \theta \cdot I) \cdot x = b$$

В общем случае, когда мы ничего не знаем о свойствах матрицы  $A$ , выбор параметра  $\theta$ , т.е. направление сдвига и его величина не очевидны.

# Интервальная регуляризация

В интервальных терминах мы «раздуваем» матрицу, превращая ее в интервальную матрицу  $\mathbf{A}$ . Чтобы покрыть все возможные направления сдвига матрицы  $A$ :

$$\mathbf{A} = A + \theta \cdot E$$

здесь  $E$  — матрица того же размера что и  $A$ , составленная из интервалов  $[-1, 1]$  и  $\theta$  — параметр величины «раздувания».

Рассмотрим [1] точечную матрицу

$$A = \begin{pmatrix} 99 & 100 \\ 98 & 99 \end{pmatrix}$$

По отношению к спектральной норме  $\text{cond}(A) = \sqrt{\lambda_{\max}(A^T A)}$ , число обусловленности равно  $3.9 \cdot 10^4$ , и можно показать, что это максимум для регулярных 2x2-матриц с целыми положительными числами  $< 100$ .

«Интервализуем» матрицу добавлением к каждому элементу.

$$A = \begin{pmatrix} [98, 100] & [99, 101] \\ [97, 99] & [98, 100] \end{pmatrix}$$

# Интервальная регуляризация ИСЛАУ 2x2

Новая интервальная матрица содержит множество точечных сингулярных матриц, например:

$$A = \begin{pmatrix} 98 & 99 \\ 98 & 99 \end{pmatrix}$$

Число обусловленности « угловых » матриц равно

$$\text{cond}(A) = \begin{array}{cccc} 38000 & 197 & 201 & 13100 \\ 197 & \boxed{99} & 13100 & 195 \\ 197 & 39200 & \boxed{99} & 199 \\ 39200 & 199 & 199 & 40000 \end{array}$$

Мы можем видеть, что среди 16 матриц конечных точек одна матрица имеет еще большее число обусловленности, чем исходное, 40000. Две матрицы имеют примерно такое же значение, а одна матрица несколько меньшее. Однако 10 матриц из 16 имеют значительно меньшие числа обусловленности. Значения чисел обусловленности для наиболее «выдающиеся» представители заключены в таблице в рамки.

Можно показать, что условие 98.76, достигнутое в матрице конечных точек действительно минимально среди всех точечных матриц из множества  $A$ .

Существуют мощные эвристические методы нахождения оценок числа обусловленности [?].

Приведем примерный код на языке Octave.

⋮

# Диагональные методы глобальной оптимизации

ввод исследуемой интервальной матрицы

$A = \dots$

определяем размеры данной матрицы

$m = \text{size}(A, 1);$

$n = \text{size}(A, 2);$

задаём количество случайных бросаний в реализуемом алгоритме

$NN = 10;$

инициализируем угловые матрицы для  $A$

$\text{Matr1} = \text{ones}(m, n);$

$\text{Matr2} = \text{ones}(m, n);$

инициализируем  $\text{MinCond}$  - минимум чисел обусловленности точечных  $M$

$\text{MinCond} = \text{Inf};$



# Диагональные методы глобальной оптимизации

```
for i = 1:NN
```

случайно порождаем целочисленную матрицу EPM из нулей и единиц, т

```
EPM = randi([0,1],m,n);
```

порождаем угловые матрицы, диагонально противоположные друг другу

```
for i = 1:m
```

```
for j = 1:n
```

```
if EPM(i,j) == 0
```

```
Matr1(i,j) = inf(A(i,j));
```

```
Matr2(i,j) = sup(A(i,j));
```

```
else
```

```
Matr1(i,j) = sup(A(i,j));
```

```
Matr2(i,j) = inf(A(i,j));
```

```
endif
```

```
end
```

```
end
```

# Диагональные методы глобальной оптимизации

находим числа обусловленности полученных угловых матриц, корректируем

```
c1 = cond(Matrx1,2);
```

```
c2 = cond(Matrx2,2);
```

```
if MinCond > c1
```

```
MinCond = c1;
```

```
endif
```

```
if MinCond > c2
```

```
MinCond = c2;
```

```
endif
```

```
end
```

выводим найденный минимум чисел обусловленности

```
disp(MinCond);
```

$l_1$ -регуляризация

В этом подходе ищется решение

задачи линейного программирования специального вида,

ограничения в которой описывают

подвижные границы

сжимаемого в точку информационного множества и при необходимости могут быть дополнены условиями на компоненты вектора решений.

Например, требования неотрицательности компоненты вектора решений.

Этот подход, по существу, производит  $l_1$ -регуляризацию задачи с ограничением на неотрицательность компонент вектора решения.

# Постановка задачи линейного программирования

Постановка задачи линейного программирования выглядит следующим образом [2]. Для условия:

$$A \cdot x \subseteq \mathbf{b},$$

$A$  — точечная матрица правой части ИСЛАУ,  
 $\mathbf{b}$  — интервальный вектор правой части ИСЛАУ ставится задача линейного программирования (ЗЛП):

$$\begin{aligned} \text{mid } \mathbf{b}_i - w_i \cdot \text{rad } \mathbf{b}_i &\leq (A \cdot x)_i \leq \text{mid } \mathbf{b}_i + w_i \cdot \text{rad } \mathbf{b}_i, \\ w_i &\geq 0, i = 1, \dots, n. \end{aligned}$$

Идея введения

масштабирующих множителей  $w_i$

состоит в выяснении того, насколько для конкретного уравнения необходимо увеличить радиус интервала правой части для для удовлетворения условия

$$A \cdot x \subseteq \mathbf{b}$$

# Постановка задачи линейного программирования

Добавим условие минимального отклонения от исходной задачи и неотрицательности решения

$$\min_{x,w} \sum_{i=1}^n w_i,$$
$$x_j \geq 0, j = 1, \dots, m.$$

Окончательно имеем задачу линейного программирования

$$\begin{aligned} \min_{x, w} \quad & \sum_{i=1}^n w_i, \\ \text{mid } \mathbf{b}_i - w_i \cdot \text{rad } \mathbf{b}_i & \leq (A \cdot x)_i \leq \text{mid } \mathbf{b}_i + w_i \cdot \text{rad } \mathbf{b}_i, \\ w_i & \geq 0, i = 1, \dots, n, \\ x_j & \geq 0, j = 1, \dots, m. \end{aligned}$$



# Задача линейного программирования

Технически процедура вычисления строится следующим образом.

Пусть  $A$  — матрица размером  $n \times m$ , что соответствует СЛАУ с  $n$  уравнениями и  $m$  неизвестными.

Строится матрица  $C$  ограничений ЗЛП и расширенный вектор  $r$  правой части для уравнения

$$C = \begin{pmatrix} A & -\text{diag}(\text{rad } \mathbf{b}) \\ -A & -\text{diag}(\text{rad } \mathbf{b}) \end{pmatrix}; \quad r = \begin{pmatrix} \text{mid } \mathbf{b} \\ -\text{mid } \mathbf{b} \end{pmatrix}.$$

Здесь  $\text{diag}(v)$  — диагональная матрица, со значениями на диагонали, равными компонентам вектора  $v$ ,  
размер матрицы ограничений  $C$  —  $(m + n) \times (m + n)$ ,  
размер вектора искомого решения —  $m + n$ .

# Задача линейного программирования

Таким образом, ставится задача минимизации суммы весов  $w_i$

$$\min_{x, w} \sum_{i=1}^n w_i,$$

при неопределенностях компонент правой части  $\text{rad } \mathbf{b}$ .

Веса  $w_i$  при начале вычислений устанавливаются равными 1,

$$w_i = 1,$$

то есть ищется решение, помещающееся в интервальной правой части.

При необходимости,  $w_i$  увеличиваются или уменьшаются, показывая своей величиной количественную степень совместности (при  $w_i \leq 1$ ) или несовместности (при  $w_i > 1$ ) конкретного уравнения.

По условию

$$\text{mid } \mathbf{b}_i - w_i \cdot \text{rad } \mathbf{b}_i \leq (\mathbf{A} \cdot \mathbf{x})_i \leq \text{mid } \mathbf{b}_i + w_i \cdot \text{rad } \mathbf{b}_i,$$

имеем:

$$\text{Tol} = 0,$$

и по определению распознающего функционала допустовое множество  $\Xi_{\text{tol}}(\mathbf{A}, \mathbf{b})$  решения ИСЛАУ

содержит единственную точку.

В связи с достижением разрешимости, можно назвать описанный процесс  $l_1$ -регуляризацией.

ИСЛАУ

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} [1, 2] \\ [1, 2] \end{pmatrix}; \quad \mathbf{b} = \begin{pmatrix} [1, 5] \\ [2.5, 3.5] \end{pmatrix}; \quad \text{rad } \mathbf{b} = \begin{pmatrix} 2 \\ 0.5 \end{pmatrix}; \quad \text{mid } \mathbf{b} = \begin{pmatrix} 3 \\ 3 \end{pmatrix}.$$

Решение

$$x = 2; \quad w = \begin{pmatrix} 0.5 \\ 2 \end{pmatrix}.$$

Вектор  $w$  показывает, насколько надо изменить допуски в правой части.

Проверка

$$\text{mid } \mathbf{b}_i - w_i \cdot \text{rad } \mathbf{b}_i \leq (\mathbf{A} \cdot \mathbf{x})_i \leq \text{mid } \mathbf{b}_i + w_i \cdot \text{rad } \mathbf{b}_i,$$

$$\mathbf{A}\mathbf{x} = \begin{pmatrix} [1, 2] \\ [1, 2] \end{pmatrix} \cdot 2 = \begin{pmatrix} [2, 4] \\ [2, 4] \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} [3 - 0.5 \cdot 2, 3 + 0.5 \cdot 2] \\ [3 - 2 \cdot 0.5, 3 + 2 \cdot 0.5] \end{pmatrix}$$

С.И.Жилин.

Примеры анализа интервальных данных в Octave. Сборник  
jupyter-блокнотов с примерами анализа интервальных данных.

<https://github.com/szhilin/octave-interval-examples>

Масса  $t$ -кварка

[https://github.com/szhilin/octave-interval-examples/  
blob/master/TopQuark.ipynb](https://github.com/szhilin/octave-interval-examples/blob/master/TopQuark.ipynb)

## Внутренняя оценка допускового множества решений

# Формулы для размеров бруса решения

**Теорема** Если  $y \in \Xi_{tol}(\mathbf{A}, \mathbf{b})$ , то для

$$r = \min_{1 \leq i \leq m} \min_{A \in \text{vert } A} \left\{ \frac{\text{rad } b_i - \left| \text{mid } b_i - \sum_{j=1}^n a_{ij} y_j \right|}{\sum_{j=1}^n |a_{ij}|} \right\}$$

интервальный вектор  $\mathbf{U} = (y + r\mathbf{e})$  также целиком лежит во множестве решений  $\Xi_{tol}(\mathbf{A}, \mathbf{b})$ .

# Формулы для размеров бруса решения

Алгоритм В.В.Шайдурова для вычисления размера бруса решения линейной задачи о допусках

Для данного  $y \in \Xi_{\text{tol}}(A, b)$  вычисляем значения

$$r_i = \frac{\text{rad } \mathbf{b}_i - \left| \text{mid } b_i - \sum_{j=1}^n a_{ij} y_j \right|}{\sum_{j=1}^n |a_{ij}|}$$

$i = 1, 2, \dots, m$ , и затем полагаем

$$\varrho := \min_{1 \leq i \leq m} r_i$$

Интервальный вектор  $(y + \varrho \mathbf{e})$ ,  $\mathbf{e} = ([-1, 1], \dots, [-1, 1])^T$  есть внутренняя оценка допускового множества решений  $\Xi_{\text{tol}}(A, b)$ , т.е.  $y + \varrho \mathbf{e} \subseteq \Xi_{\text{tol}}(A, b)$ .



## Пример

Построим брус внутренней оценки допускового множества решений системы

$$\begin{pmatrix} [1, 2] & [-\frac{2}{3}, \frac{1}{2}] \\ [-\frac{2}{3}, \frac{1}{2}] & [1, 2] \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} [-1, 1] \\ [-1, 1] \end{pmatrix}$$

Ранее мы нашли точку  $(0, 0)^T$  из внутренней её допускового множества решений, и эту точку можно взять в качестве центра искомого бруса. В соответствии с методом Шайдукова

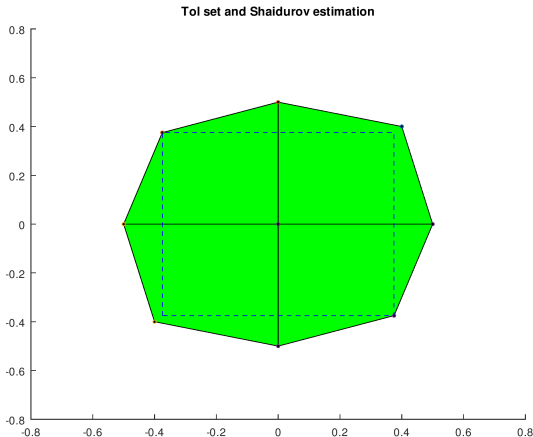
$$\mathbf{r}_1 = \mathbf{r}_2 = \frac{1}{|[-\frac{2}{3}, \frac{1}{2}]| + |[1, 2]|} = \frac{1}{\frac{2}{3} + 2} = \frac{3}{8}$$

так что получаем кубик

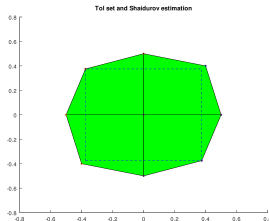
$$[-\frac{3}{8}, \frac{3}{8}], [-\frac{3}{8}, \frac{3}{8}].$$

# Пример

Оценка показана на рисунке синей линией, она даже максимальна по включению, так как касается границ допускового множества решений (зеленая заливка).



# Пример



Причина столь хорошего качества оценивания - совпадение центра бруса с началом координат, т. е. точкой  $(0, 0)^T$ , из-за чего связанность переменных в числителе и знаменателе дроби в фигурных скобках исчезает, а естественное интервальное расширение приводит к точному оцениванию области значений.

## Оценки варибельности решения ИСЛАУ

# Оценки варибельности решения ИСЛАУ.

С.П. Шарый в материале [3] предложил оценки параметров в статистике интервальных данных и предложил терминологию для описания этих параметров.

Ниже рассмотрены конкретные примеры, иллюстрирующие количественную связь предложенной величины и общепринятых в интервальном анализе информационных множеств.

Рассмотрим ИСЛАУ

$$\mathbf{A}x = \mathbf{b}.$$

Исследование разрешимости ИСЛАУ можно произвести, используя технику распознающих функционалов.

# Оценки варибельности решения ИСЛАУ.

Выражение для Tol имеет вид:

$$\text{Tol}(x) = \text{Tol}(x, \mathbf{A}, \mathbf{b}) = \min_{1 \leq i \leq m} \left\{ \text{rad } \mathbf{b}_i - \left| \text{mid } \mathbf{b}_i - \sum_{j=1}^n \mathbf{a}_{ij} x_j \right| \right\}$$

принадлежность  $x \in \Xi_{\text{tol}}(\mathbf{A}, \mathbf{b})$  равносильна  $\text{Tol}(x; \mathbf{A}, \mathbf{b}) \geq 0$ , т. е. допустовое множество решений интервальной линейной системы  $\mathbf{A}x = \mathbf{b}$  есть множество уровня

$$\Xi_{\text{tol}}(\mathbf{A}, \mathbf{b}) = \{x \in \mathbb{R}^n \mid \text{Tol}(x; \mathbf{A}, \mathbf{b}) \geq 0\}$$

функционала Tol. Распознающий функционал имеет единственный максимум при значении аргумента, наиболее близкому к «решению» ИСЛАУ.

# Оценки варибельности решения ИСЛАУ.

Проведем оценку варибельности решения с интервальными данными. Отправной точкой для такой оценки служит традиционная оценка изменчивости решения СЛАУ

$$A \cdot x = b$$

в форме, учитывающей только вариацию правой части:

$$\frac{\|\Delta x\|}{\|x\|} \leq \text{cond}(A) \frac{\|\Delta b\|}{\|b\|}.$$

Предполагается, что нормы векторов и матриц  $\|\cdot\|$  согласованы, и число обусловленности матрицы СЛАУ вычисляется как

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

# Оценки варибельности решения ИСЛАУ.

Для случая интервально заданных величин в настоящее время предложена следующая оценка абсолютной варибельности оценки *ive* (interval variability of the estimate)

$$\text{ive}(\mathbf{A}; \mathbf{b}) = \sqrt{n} \left( \min_{\mathbf{A} \in \mathbf{A}} \text{cond}_2 \mathbf{A} \right) \cdot \max_{\mathbb{R}^n} \text{Tol} \cdot \frac{\|\arg \max_{\mathbb{R}^n} \text{Tol}\|_2}{\|\mathbf{b}\|_2},$$

В выражениях минимум числа обусловленности находится среди всех реализаций матрицы ИСЛАУ.



# Оценки вариабельности решения ИСЛАУ.

Логика оценки этой величины строится на основе представлений о множестве решений интервальных задач.

В случае разрешимости в смысле непустоты допускового множества,  $\|\arg \max \text{Tol}\|$  входит в допусковое множество и можно положить

$$\|x\| = \|\arg \max \text{Tol}\|.$$

# Оценки варибельности решения ИСЛАУ.

Что касается оценки  $\|\Delta b\|$ , то можно рассуждать следующим образом. Свойством распознающего функционала является его равенство нулю в случае, если решением является одна точка  $x \in \mathbb{R}^n$ .

$\text{Tol} = 0 \Leftrightarrow$  решением является одна точка

При этом  $\|\Delta b\| = 0$ . При расширении допуска  $\|\Delta b\|$  на константу  $C$ , на это же значение изменяется величина  $\max \text{Tol}$ .

Таким образом:

$$\|\Delta b\|_{\infty} = \max \text{Tol}.$$

для любого вектора  $y$ :

$$\|y\|_{\infty} \leq \|y\|_2 \leq \sqrt{n} \|y\|_{\infty}.$$

# Оценки варибельности решения ИСЛАУ.

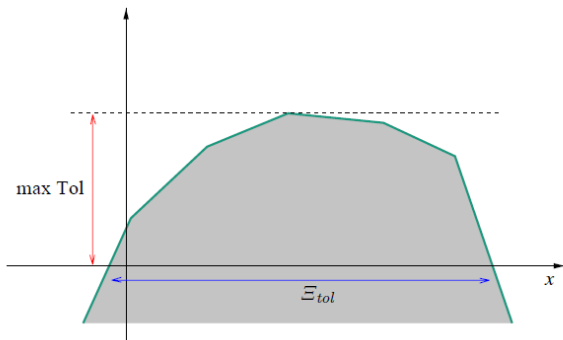
Обсудим оценки, даваемые выражениями  $\text{ive}$  и  $\text{rve}$ . Начнем с относительной оценки  $\text{rve}$ . При допусковом множестве, состоящем из одной точки,

$$\max \text{Tol} = 0, \text{ive} = 0.$$

При увеличении значения  $\max \text{Tol}$ , растет и  $\text{ive}$  с коэффициентом пропорциональности  $\text{cond } A$ . С точки зрения понятий информационных множеств, это соответствует увеличению допускового множества. Чем хуже обусловлена ИСЛАУ, тем сильнее «расплывается» область решения, тем «хуже» качество решения. Величина  $\text{ive}$  дает абсолютную оценку, в которую входит и норма правой части  $\|b\|$ .

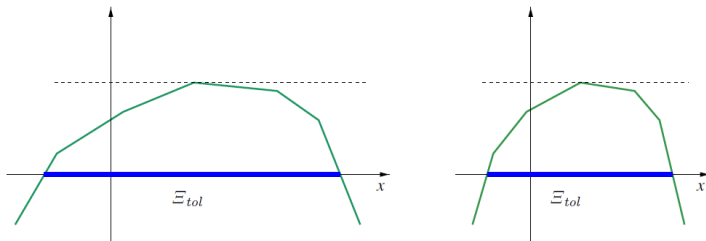
# График распознающего функционала для ИСЛАУ.

Величина максимума распознающего функционала дает представление о размерах допускового множества решений.



# График распознающего функционала для ИСЛАУ.

Помимо максимума распознающего функционала на размеры множества решений влияет также «крутизна» графика функционала



Рассмотрим конкретный пример ИСЛАУ.

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} [0.95, 1.05], & [0.95, 1.05] \\ [-0.05, 0.05], & [0.95, 1.05] \end{pmatrix}, \quad \mathbf{b} = \begin{pmatrix} [1.8, 2.2] \\ [0.8, 1.2] \end{pmatrix}$$

ИСЛАУ с матрицами такого типа характерны, в частности, для задач спектрального анализа. Например, система вида

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{b} = \begin{pmatrix} [1.8, 2.2] \\ [0.8, 1.2] \end{pmatrix}$$

соответствует ситуации, когда известна сумма двух аналитических линий (первое уравнение) и значение одной из них (второе уравнение).

ИСЛАУ близка к треугольной и хорошо обусловлена:

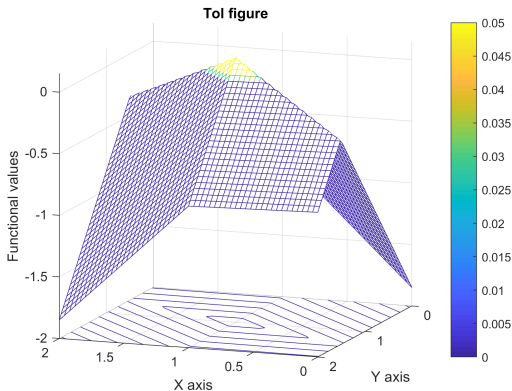
$\text{cond}(\text{mid}(\mathbf{A})) = 2.6.$

Результатами вычисления распознающего функционала с помощью программы `tolsolvty` являются величины:

$$\max \text{Tol} = 0.1, \quad \text{argmax} = [1, 1],$$

График распознающего функционала имеет хорошо выраженную «вершину».

# График распознающего функционала для ИСЛАУ.

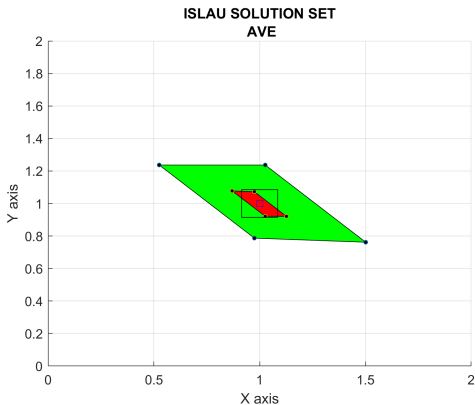


Цветовая палитра выбрана таким образом, что значениям функционала Tol, меньшим 0, отвечает синий цвет. Точки графика Tol, соответствующие допусковому множеству ИСЛАУ, окрашены в теплые тона.



## Пример

Информационные множества решений ИСЛАУ показаны на рисунке зеленым (объединенное) и красным (допусковое) цветами.



Сторона квадрата равна  $2 \cdot i\text{ve}$ .

Размер бруса решения

# Оценка варибельности решения ИСЛАУ. Плохая обусловленность

Рассмотрим ИСЛАУ, сильно отличающуюся от предыдущей:

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} [0.95, 1.05], & [0.95, 1.05] \\ [1.05, 1.15], & [0.95, 1.05] \end{pmatrix}, \quad \mathbf{b} = \begin{pmatrix} [1.85, 2.15] \\ [1.95, 2.25] \end{pmatrix}$$

ИСЛАУ с матрицами такого типа характерны для задач оптической томографии в веерной геометрии, если углы между хордами наблюдения малы.

# Оценка вариабельности решения ИСЛАУ. Плохая обусловленность

Средней по отношению ИСЛАУ является СЛАУ с матрицей и правой частью, даваемыми уравнениями:

$$\text{mid } \mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1.1 & 1 \end{pmatrix}, \quad \text{mid } \mathbf{b} = \begin{pmatrix} 2 \\ 2.1 \end{pmatrix}.$$

# Оценка варибельности решения ИСЛАУ. Плохая обусловленность

ИСЛАУ плохо обусловлена:  $\text{cond}(\text{mid}(\mathbf{A})) = 42$ .

Результатами вычисления распознающего функционала с помощью программы `tolstolvtu` являются величины:

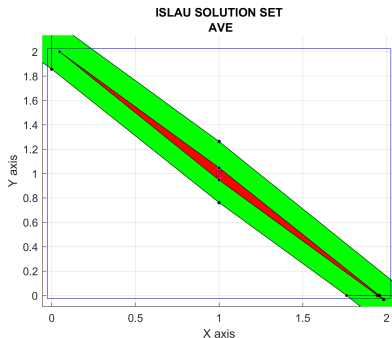
$$\max \text{Tol} = 0.05, \quad \text{argmax} = [1, 1],$$

Вычисления оценок варибельности по формулам для `ive` и `rve` дают:

$$\text{ive} = 1.03, \quad \text{rve} = 2.1.$$

# Оценка варибельности решения ИСЛАУ. Плохая обусловленность

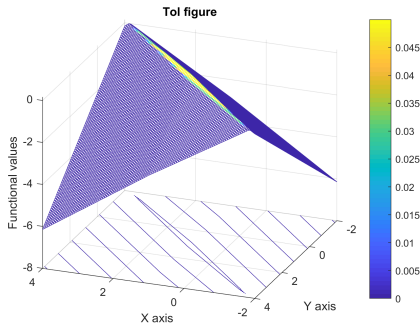
Информационные множества решений ИСЛАУ показаны на рисунке зеленым (объединенное) и красным (допусковое) цветами.



На рисунке показано положение оценки варибельности по формуле  $\text{ive}$ , с центром в точке  $\text{argmax}$  — квадрат с синей границей. Сторона квадрата равна  $2 \cdot \text{ive}$ .

# График распознающего функционала для ИСЛАУ.

Ввиду того, что уравнения в ИСЛАУ соответствуют прямым с небольшим углом между ними, график распознающего функционала не будет иметь ярко выраженной вершины.



Значениям функционала  $Tol$ , меньшим 0, отвечает синий цвет. Точки графика  $Tol$ , соответствующие допусковому множеству ИСЛАУ, окрашены в теплые тона.

# Оценка варибельности решения ИСЛАУ. Плохая обусловленность

Допусковое множество, как это видно из рисунка, имеет форму сильно вытянутого вдоль одной из диагоналей четырехугольника (виден на проекции графика на плоскость  $z = -8$ ), а график  $To1$  в этой области — форму «плато», со слабо выраженной вершиной в его центре. Даже при относительно невысокой варибельности правой части ИСЛАУ, размеры допускового множества весьма велики.



# Оценка варибельности решения ИСЛАУ.

Несмотря на явственное различие между информационными множествами и оценками варибельности для рассмотренных ИСЛАУ, оценки, даваемые формулой для значений  $i_{ve}$ , вполне адекватно ограничивают допустовое множество.

Этот факт дает положительную основу для использования этой величины в качестве оценки варибельности решения линейной задачи о допусках.

## Недоопределенные ИСЛАУ

Линейная функция трех переменных

$$b = x_1 a_1 + x_2 a_2 + x_3 a_3$$

восстанавливается по данным двух измерений.

Имеем недоопределенную ИСЛАУ:

$$\begin{pmatrix} [98, 100] & [97, 99] & [96, 98] \\ [99, 101] & [98, 100] & [97, 99] \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} [190, 210] \\ [200, 220] \end{pmatrix}$$

Ее матрица имеет неполный ранг, поскольку содержит точечную матрицу ранга 1

$$\begin{pmatrix} 98 & 98 & 98 \\ 99 & 99 & 99 \end{pmatrix}$$

Тем не менее интервальная матрица системы не содержит линейно зависимых точечных столбцов, и потому согласно критерию И.А. Шарой допустовое множество решений — ограниченное.

Минимальное спектральное число обусловленности точечных матриц, содержащихся в матрице ИСЛАУ, равно 103.83 и достигается на матрице

$$\begin{pmatrix} 100 & 97 & 96 \\ 99 & 100 & 99 \end{pmatrix}$$

В этом можно убедиться перебором всех «угловых» точечных матриц для интервальной матрицы системы

Нахождение максимума распознающего функционала этой системы с помощью программы `tolstolvtu` дает значение  $\max Tol = 3.9698$ , который достигается в точке

$$\hat{x} = \arg \max Tol = (2.06, 3 \cdot 10^{-6}, 2.1 \cdot 10^{-6})^T.$$

Ее можно взять в качестве оценки коэффициентов. Тогда мера вариабельности

$$IVE = \sqrt{2} \cdot 3.9698 \cdot 103.83 \frac{\|\hat{x}\|_2}{\sqrt{200^2 + 201^2}} = 4.14$$

Интервальная оболочка допускового множества решений ИСЛАУ, т. е. его оптимальная внешняя интервальная оценка — это брус

$$\begin{pmatrix} [-1.97, 4.03] \\ [-1.99, 4.08] \\ [-1.99, 4.11] \end{pmatrix}$$

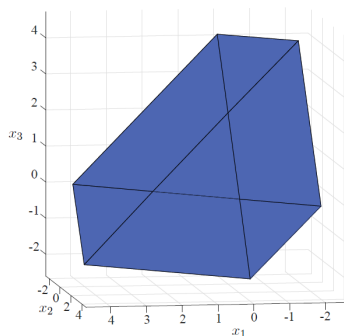
Радиусы компонент оптимальной внешней оценки допускового множества решений равны

$$3.00, 3.03, 3.05$$

что также не сильно отличается от значения IVE.

# Недоопределенные ИСЛАУ.

## Допусковое множества решений ИСЛАУ



Рассмотренный пример показывает работоспособность оценки даже в случае недоопределенных ИСЛАУ. Но строгое исследование и обоснование этого факта, еще ожидают своего продолжения.



### Задание 2

### Исследование переопределённой ИСЛАУ

- Исследовать разрешимость
- Построить множества
- Построить график Tol

### Достичь разрешимости за счет коррекции

- правой части ИСЛАУ
- матрицы ИСЛАУ

## Задание 2

Исследовать разрешимость ИСЛАУ  $3 \times 2$

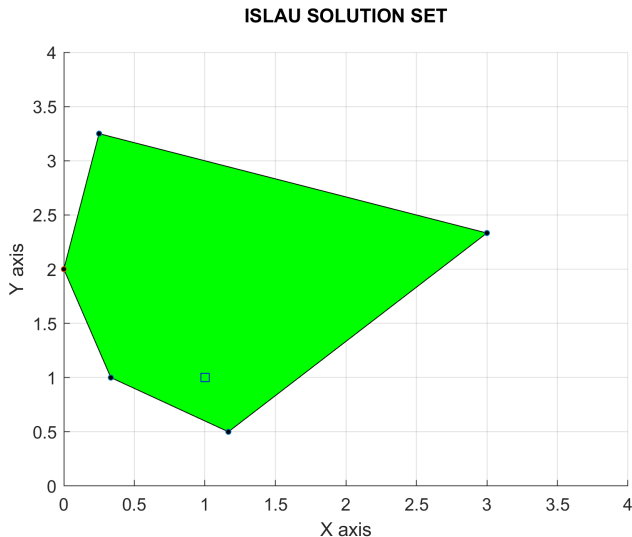
$$\begin{aligned} [0.5, 1.5] \cdot x_1 + [1.5, 2.5] \cdot x_2 &= [3.0, 5.0] \\ [1.5, 2.5] \cdot x_1 + [-1.5, -0.5] \cdot x_2 &= [-1.0, 1.0] \\ [0.5, 1.5] \cdot x_1 + [-0.5, 0.5] \cdot x_2 &= [1.0, 3.0], \end{aligned}$$

которая получается из

$$\begin{aligned} x_1 + 2 \cdot x_2 &= 4 \\ 2 \cdot x_1 - x_2 &= 0 \\ x_1 &= 2. \end{aligned}$$

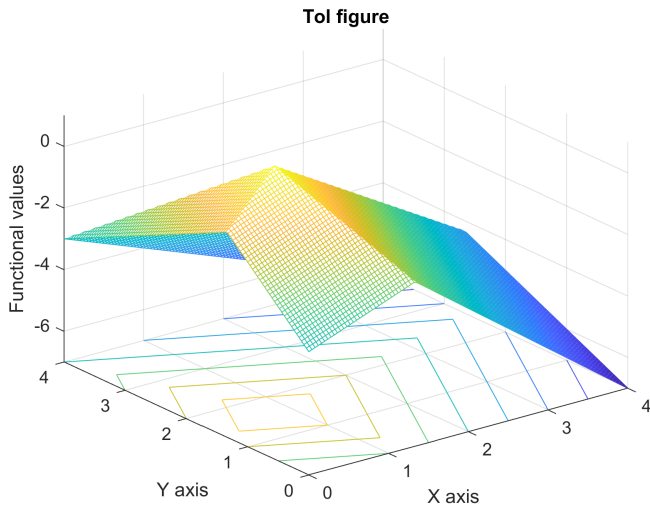
## Задание 2




Построить множества решений, объединённое и допустовое



## Задание 2

Построить график Tol



-  <https://arxiv.org/abs/1810.01481> S. Shary. Interval regularization for imprecise linear algebraic equations (Submitted on 27 Sep 2018)
-  Zhilin, S.I. Simple method for outlier detection in fitting experimental data under interval error // Chemometrics and Intelligent Laboratory Systems. 2007. Vol. 88. No 1. P. 60–68.
-  С.П. Шарый. О мере вариабельности оценки параметров в статистике интервальных данных. Вычисл. технологии, 24, 5, 2019. — стр.90-108.