

## Содержание

<b>1</b>	<b>Вычислительная линейная алгебра</b>	<b>2</b>
1.1	Метод простой итерации . . . . .	2
1.2	Метод Зейделя . . . . .	3
1.3	Метод Гаусса с выбором главного элемента . . . . .	3
1.4	Метод Холецкого . . . . .	4
<b>2</b>	<b>Теория приближения функций</b>	<b>4</b>
2.1	Алгоритм Ремеза . . . . .	4
2.2	$L_2$ - приближение функций . . . . .	5
2.3	Интерполяционный многочлен в форме Ньютона . . . . .	5
2.4	Кубический свободный сплайн . . . . .	5
<b>3</b>	<b>Дополнительные задачи на выбор</b>	<b>6</b>
3.1	Решение уравнения Пуассона с помощью нейронной сети . . . .	6
3.2	Решение задачи Коши для системы уравнений теории метеоров	7
3.3	Спектроскопия динамического рассеяния света . . . . .	7

# Задания по вычислительной математике

24 октября 2018 г.

## 1 Вычислительная линейная алгебра

### 1.1 Метод простой итерации

Написать программу для решения линейной системы

$$Ax = b, A = A^T > 0$$

методом простой итерации (методом релаксации).

Требования к программе:

- Программа должна принимать на вход размерность системы  $n$ , создавать случайную положительно определённую матрицу и правую часть такого размера.
- После этого нужно найти точное решение с помощью функции из стандартной библиотеки `numpy.linalg.solve`.
- Перед использованием итерационного метода нужно найти оценку собственных чисел матрицы с помощью кругов Гершгорина, сравнить с точными собственными числами (функция из стандартной библиотеки `numpy.linalg.eigvals`).
- Программа должна вычислять приближённое решение методом простой итерации с произвольным параметром, в том числе с оптимальным значением вычисленным по оценкам собственных чисел и по точным собственным числам. На входе задаётся требуемая точность, которая используется в критерии остановки итераций.
- Программа должна выводить число итераций, точную ошибку (вычисленную по точному решению), а также график зависимости логарифма ошибки от номера итерации.
- Автор программы должен уметь объяснить полученные результаты на основе изученной теории.

## 1.2 Метод Зейделя

Написать программу для решения линейной системы

$$Ax = b, A = A^T > 0$$

методом Зейделя.

Требования к программе:

- Программа должна принимать на вход размерность системы  $n$ , создавать случайную положительно определённую матрицу и правую часть такого размера.
- После этого нужно найти точное решение с помощью функции из стандартной библиотеки `numpy.linalg.solve`.
- Программа должна вычислять приближённое решение методом Зейделя, **причем в итерационном методе нельзя использовать обращение матриц и матричное умножение: нужно реализовать метод поэлементно с помощью циклов**. На входе задаётся требуемая точность.
- Программа должна выводить число итераций, точную ошибку (вычисленную по точному решению), а также график зависимости логарифма ошибки от номера итерации.
- Автор программы должен уметь объяснить полученные результаты на основе изученной теории.

## 1.3 Метод Гаусса с выбором главного элемента

Написать программу для решения линейной системы

$$Ax = b$$

методом Гаусса с выбором главного элемента (по строке или по столбцу).

Требования к программе

- Программа должна принимать на вход матрицу и правую часть
- Сначала нужно вычислить матрицы  $L, U$  и матрицу перестановки  $P$
- После этого нужно решить системы с треугольными матрицами
- **Нельзя использовать матричное умножение и обращение матриц. Метод нужно реализовать с помощью циклов, поэлементно.**
- Программа должна выводить норму разницы между полученным решением и решением из стандартной функции `numpy.linalg.solve`

## 1.4 Метод Холецкого

Написать программу для решения линейной системы

$$Ax = b, A = A^T > 0$$

методом Холецкого. Требования к программе

- Программа должна создавать матрицу  $A = A^T > 0$  и правую часть
- Сначала нужно вычислить матрицу :  $A = CC^T$
- После этого нужно решить 2 системы с треугольными матрицами
- **Нельзя использовать матричное умножение и обращение матриц. Метод нужно реализовать с помощью циклов, поэлементно.**
- Программа должна выводить норму разницы между полученным и решением из стандартной функции `numpy.linalg.solve`. Для проверки правильности разложения, можно использовать функцию `numpy.linalg.cholesky`

## 2 Теория приближения функций

### 2.1 Алгоритм Ремеза

Написать программу для вычисления многочлена наилучшего приближения для функции  $f$  в норме  $C[a, b]$ .

Требования к программе:

1. Программа должна принимать на вход функцию  $f$ , отрезок  $[a, b]$  и степень многочлена  $n$ .
2. Программа должна вычислять коэффициенты многочлена наилучшего приближения итерационно, с помощью алгоритма Ремеза.
3. Программа должна выводить  $C[a, b]$ -норму ошибки, оцененную на подробной сетке (10000 узлов) на отрезке  $[a, b]$ .
4. Программа должна на одном рисунке выводить график ошибки  $e = f(x) - p_n(x)$  и график ошибки  $f(x) - L_n(x)$  при интерполяции многочленом степени  $n$  по значениям в узлах Чебышёва (для интерполяции можно использовать готовую функцию); на 2-м рисунке должны быть график функции и график многочлена наилучшего приближения.

## 2.2 $L_2$ - приближение функций

Даны коэффициенты  $a_k$  обобщенного многочлена  $f = \sum_k a_k \phi_k$ , по набору функций  $1, \ln(x), x^{-2}, x^{-1}, x, x^2, x^3$  на отрезке  $[0.1, 1]$ . написать программу для вычисления коэффициентов  $b_k$  наилучшего  $L_2$  приближения  $\sum_k b_k \psi_k$  по набору функций  $1, x, x^2, x^3, x^4, x^6, x^7$ .

Требования к программе:

1. Программа должна вычислять коэффициенты путем решения линейной системы с матрицей Грамма для данной системы функций. Скалярные произведения можно вычислять либо с использованием готовых функций для символьного или численного интегрирования, либо вывести на бумаге готовые формулы и подставить их в код.
2. Программа должна выводить коэффициенты  $b_k$  и строить на одном рисунке графики исходной функции и полученного приближения.
3. Для проверки нужно выполнить расчет для

$$a = [198.22, 14.05, 0.039, -1.33, 10.33, -0.125, -0.337]$$

## 2.3 Интерполяционный многочлен в форме Ньютона

Написать программу для вычисления интерполяционного многочлена в форме Ньютона и его производной.

Требования к программе:

1. Программа принимает на вход массив с координатами узлов  $[x_0, \dots, x_n]$ , и массив значений функции в этих узлах. Нужно реализовать возможность использовать узлы Чебышёва.
2. Программа должна вычислять таблицу разделенных разностей.
3. Программа должна вычислять значение интерполяционного многочлена в любой точке  $x$  за  $\mathcal{O}(n)$
4. Программа должна вычислять значение производной интерполяционного многочлена в любой точке  $x$ .
5. Программа должна на одном рисунке строить график функции, многочлена (разными цветами), и значений в узлах интерполяции (маркерами), на другом рисунке - графики производной функции  $f'(x)$  и производной интерполяционного многочлена  $L'_n(x)$ .

## 2.4 Кубический свободный сплайн

Написать программу для построения свободного (2-е производные на концах равны 0) кубического сплайна по табличным данным. Можно использовать готовые функции для решения линейных систем уравнений.

Требования к программе:

1. Программа принимает на вход: массив с координатами узлов  $[x_0, \dots, x_n]$  и массив значений функции  $f$  в этих узлах.
2. Программа должна вычислять коэффициенты свободного кубического сплайна.
3. Программа должна строить на 1-м рисунке график исходной функции, интерполяционного сплайна (разными цветами), и значения в точках интерполяции (маркерами).

### 3 Дополнительные задачи на выбор

Задачи могут быть описаны кратко, постановку нужно обсуждать с преподавателем.

#### 3.1 Решение уравнения Пуассона с помощью нейронной сети

Для решения краевой задачи для уравнения Пуассона в круге:

$$u_{xx} + u_{yy} = u^2 + \frac{3}{2}u^3 \quad (1)$$

$$u|_{x^2+y^2=1} = -2 \quad (2)$$

Для выполнения граничного условия можно использовать подстановку:

$$u(x, y) = (1 - x^2 - y^2)n(x, y) - 2 \quad (3)$$

Такая функция удовлетворяет граничному условию для любой ограниченной  $n(x, y)$ .

Для аппроксимации функции  $n$  нужно использовать нейросеть, у которой 2 входа ( $x$  и  $y$ ) и один выход (значение неизвестной функции  $n(x, y)$ ). Функция ошибки, которую нужно минимизировать, это невязка в уравнении:

$$\varepsilon_0 = (u_{xx} + u_{yy} - f(x, y, u))^2 \quad (4)$$

Её можно вычислить дифференцируя нейросеть по входным параметрам ( $x$  и  $y$ ), для этого в каждой реализации есть соответствующая функция, например, в TensorFlow – [tf.gradients](#). Здесь усложнение только в том, что нужно считать 2-е производные.

Обучать нейросеть нужно на точках, внутри области  $x^2 + y^2 = 1$ , для начала можно попробовать случайно накинанные точки.

Можно использовать статью с такой конфигурацией слоев:

$$2, 64, 64, 64, 64, 64, 1$$

Сигмоиды должны быть гладкими (бесконечно дифференцируемые).

После обучения, нужно сравнить полученную аппроксимацию с аналитическим решением:

$$u = \frac{4}{x^2 + y^2 - 3} \quad (5)$$

Подробная статья с описанием: [ссылка](#)

### 3.2 Решение задачи Коши для системы уравнений теории метеоров

Нужно по формулам запрограммировать вычисление правой части системы ОДУ, и написать программу для решения задачи Коши с помощью готового метода из какой-либо библиотеки, и построения графиков решений.

*Система уравнений появится позже...*

### 3.3 Спектроскопия динамического рассеяния света

Любое задание отсюда: [https://vk.com/numan\\_research](https://vk.com/numan_research). Эти описания будут в ближайшее время обновляться.