

Вычислительные методы

1. Постановка задачи интерполяции, интерполяция полиномами

Задача интерполяции состоит в построении функции из заданного класса, которая принимает известные значения в заданных точках.

Формальная постановка задачи:

Пусть заданы $n+1$ различных точек x_0, x_1, \dots, x_n (узлы интерполяции) и соответствующие значения функции y_0, y_1, \dots, y_n , где $y_i = f(x_i)$. Требуется найти функцию $P(x)$ из заданного класса функций такую, что:

$$P(x_i) = y_i, i = 0, 1, \dots, n$$

Полиномиальная интерполяция:

Задача полиномиальной интерполяции заключается в построении интерполяционного многочлена $P_n(x)$ степени не выше n , удовлетворяющего условиям:

$$P_n(x_i) = y_i, i = 0, 1, \dots, n$$

Теорема об интерполяционном многочлене: Для любых $n+1$ различных точек x_0, x_1, \dots, x_n и любых значений y_0, y_1, \dots, y_n существует и единственен многочлен $P_n(x)$ степени не выше n , удовлетворяющий условиям $P_n(x_i) = y_i$ для всех $i = 0, 1, \dots, n$.

Формы представления интерполяционного полинома:

1. Стандартная форма:

$$P_n(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2 + \dots + a_nx^n$$

где коэффициенты a_0, a_1, \dots, a_n находятся из системы линейных уравнений.

2. Форма Лагранжа (рассматривается в следующем вопросе)

3. Форма Ньютона:

$$P_n(x) = f[x_0] + f[x_0, x_1](x-x_0) + f[x_0, x_1, x_2](x-x_0)(x-x_1) + \dots + f[x_0, x_1, \dots, x_n](x-x_0)(x-x_1)\dots(x-x_{n-1})$$

где $f[x_0, x_1, \dots, x_k]$ - разделенные разности.

Погрешность интерполяции:

Если функция $f(x)$ имеет непрерывную производную $(n+1)$ -го порядка на отрезке $[a,b]$, содержащем все узлы интерполяции и точку x , то погрешность интерполяции равна:

$$R(x) = f(x) - P_n(x) = f^{(n+1)}(\xi) / (n+1)! \times \prod (x-x_i)$$

где ξ - некоторая точка на отрезке $[a,b]$, зависящая от x .

2. Постановка задачи интерполяции, интерполяционный полином в форме Лагранжа

Интерполяционный полином в форме Лагранжа:

Интерполяционный полином Лагранжа представляет собой линейную комбинацию базисных полиномов:

$$P_n(x) = \sum y_i L_i(x)$$

где $L_i(x)$ - базисные полиномы Лагранжа, которые определяются формулой:

$$L_i(x) = \prod (x-x_j) / (x_i-x_j)$$

где произведение берется по всем j от 0 до n , кроме $j=i$.

Свойства базисных полиномов Лагранжа:

1. $L_i(x_j) = 1$, если $i = j$
2. $L_i(x_j) = 0$, если $i \neq j$
3. $\sum L_i(x) = 1$ для любого x
4. Степень $L_i(x)$ равна n

Алгоритм построения интерполяционного полинома Лагранжа:

1. Для каждого узла x_i строится базисный полином $L_i(x)$
2. Каждый базисный полином умножается на соответствующее значение функции y_i
3. Результаты суммируются

Пример:

Для узлов $x_0 = 1$, $x_1 = 2$, $x_2 = 3$ и значений $y_0 = 2$, $y_1 = 3$, $y_2 = 6$ построим интерполяционный полином Лагранжа.

Базисные полиномы:

$$\begin{aligned}
L_0(x) &= (x-2)(x-3) / ((1-2)(1-3)) = (x-2)(x-3) / 2 \\
L_1(x) &= (x-1)(x-3) / ((2-1)(2-3)) = (x-1)(x-3) / (-1) \\
L_2(x) &= (x-1)(x-2) / ((3-1)(3-2)) = (x-1)(x-2) / 2
\end{aligned}$$

Интерполяционный полином:

$$P_2(x) = 2 \cdot L_0(x) + 3 \cdot L_1(x) + 6 \cdot L_2(x) = 2 \cdot (x-2)(x-3) / 2 - 3 \cdot (x-1)(x-3) + 6 \cdot (x-1)(x-2) / 2 = x^2 - 1$$

Преимущества и недостатки формы Лагранжа:

Преимущества:

- Простая структура, легко вычислять
- Теоретическая ясность и наглядность

Недостатки:

- Неэффективна при добавлении новых узлов (требуется полный пересчет)
- Вычислительная сложность $O(n^2)$
- Плохая обусловленность при большом числе узлов

3. Численное интегрирование. Квадратурные формулы численного интегрирования: формула прямоугольников, формула трапеций, формула Симпсона

Численное интегрирование применяется для приближенного вычисления определенных интегралов вида:

$$\int_a^b f(x) dx$$

когда первообразная функции $f(x)$ не может быть найдена аналитически или ее вычисление слишком сложно.

Квадратурные формулы:

Квадратурная формула имеет вид:

$$\int_a^b f(x) dx \approx \sum A_i f(x_i)$$

где x_i - узлы квадратурной формулы, A_i - веса.

Формула прямоугольников:

Метод левых прямоугольников:

$$\int_a^b f(x) dx \approx h \cdot \sum_{i=0}^{n-1} f(a+ih)$$

где $h = (b-a)/n$, $i = 0, 1, \dots, n-1$.

Метод правых прямоугольников:

$$\int_a^b f(x) dx \approx h \cdot \sum_{i=1}^n f(a+ih)$$

где $h = (b-a)/n$, $i = 1, 2, \dots, n$.

Метод средних прямоугольников:

$$\int_a^b f(x) dx \approx h \cdot \sum_{i=0}^{n-1} f(a+(i+1/2)h)$$

где $h = (b-a)/n$, $i = 0, 1, \dots, n-1$.

Погрешность: $O(h)$ для левых и правых прямоугольников, $O(h^2)$ для средних прямоугольников.

Формула трапеций:

$$\int_a^b f(x) dx \approx h/2 \cdot [f(a) + f(b) + 2 \cdot \sum_{i=1}^{n-1} f(a+ih)]$$

где $h = (b-a)/n$, сумма берется по i от 1 до $n-1$.

Погрешность: $O(h^2)$.

Формула Симпсона (парабол):

$$\int_a^b f(x) dx \approx h/3 \cdot [f(a) + f(b) + 4 \cdot \sum_{i=1}^{n/2-1} f(a+(2i-1)h) + 2 \cdot \sum_{i=2}^{n/2} f(a+2ih)]$$

где $h = (b-a)/(2n)$, первая сумма берется по i от 1 до n , вторая - по i от 1 до $n-1$.

Погрешность: $O(h^4)$.

Сравнение методов:

1. **Метод прямоугольников:** простейший метод, но наименее точный
2. **Метод трапеций:** компромисс между простотой и точностью
3. **Метод Симпсона:** более сложный, но значительно более точный

Для всех методов точность повышается при увеличении числа разбиений n .

4. Численное решение ОДУ. Метод Эйлера

Методы численного решения обыкновенных дифференциальных уравнений (ОДУ) применяются для нахождения приближенного решения задачи Коши:

$$y' = f(x, y), \quad y(x_0) = y_0$$

Метод Эйлера:

Метод Эйлера - простейший численный метод решения задачи Коши. Он основан на аппроксимации производной разностным отношением.

Алгоритм метода Эйлера:

1. Разбиваем отрезок $[x_0, x_n]$ на n равных частей с шагом $h = (x_n - x_0)/n$
2. Обозначаем точки разбиения: $x_1 = x_0 + h, x_2 = x_0 + 2h, \dots, x_n = x_0 + nh$
3. Вычисляем приближенные значения решения в точках разбиения по формуле:

$$y_{i+1} = y_i + h \cdot f(x_i, y_i)$$

где $i = 0, 1, 2, \dots, n-1$.

Геометрическая интерпретация:

Метод Эйлера заменяет кривую решения ломаной линией, каждый сегмент которой имеет направление, определяемое производной в начальной точке сегмента.

Погрешность метода Эйлера:

Локальная погрешность (на одном шаге): $O(h^2)$ Глобальная погрешность (на всем отрезке): $O(h)$

Модификации метода Эйлера:

1. Усовершенствованный метод Эйлера (метод Эйлера-Коши):

$$\begin{aligned} \hat{y}_{i+1} &= y_i + h \cdot f(x_i, y_i) \\ y_{i+1} &= y_i + h/2 \cdot [f(x_i, y_i) + f(x_{i+1}, \hat{y}_{i+1})] \end{aligned}$$

Глобальная погрешность: $O(h^2)$

2. Модифицированный метод Эйлера:

$$y_{i+1} = y_i + h \cdot f(x_i + h/2, y_i + h/2 \cdot f(x_i, y_i))$$

Глобальная погрешность: $O(h^2)$

Достоинства и недостатки метода Эйлера:

Достоинства:

- Простота реализации
- Низкие вычислительные затраты на каждом шаге

Недостатки:

- Низкая точность
- Условная устойчивость
- Требуется малый шаг для достижения приемлемой точности

5. Численное решение ОДУ. Метод Рунге-Кутты второго порядка

Методы Рунге-Кутты - семейство явных и неявных методов для численного решения задачи Коши:

$$y' = f(x, y), \quad y(x_0) = y_0$$

Они обеспечивают более высокую точность по сравнению с методом Эйлера.

Общая форма методов Рунге-Кутты:

Методы Рунге-Кутты используют несколько промежуточных вычислений производной для получения более точной аппроксимации решения.

Метод Рунге-Кутты второго порядка:

Существует несколько вариантов метода Рунге-Кутты второго порядка. Общая форма:

$$y_{i+1} = y_i + h \cdot (\alpha_1 k_1 + \alpha_2 k_2)$$

где:

$$\begin{aligned} k_1 &= f(x_i, y_i) \\ k_2 &= f(x_i + p_1 h, y_i + p_2 h k_1) \end{aligned}$$

Коэффициенты α_1 , α_2 , p_1 , p_2 должны удовлетворять условиям:

$$\begin{aligned} \alpha_1 + \alpha_2 &= 1 \\ \alpha_2 p_1 &= 1/2 \\ \alpha_2 p_2 &= 1/2 \end{aligned}$$

Популярные варианты метода Рунге-Кутты второго порядка:

1. Метод Хойна:

```
k1 = f(xi, yi)
k2 = f(xi + h, yi + h · k1)
yi+1 = yi + h/2 · (k1 + k2)
```

2. Модифицированный метод Эйлера:

```
k1 = f(xi, yi)
k2 = f(xi + h/2, yi + h/2 · k1)
yi+1 = yi + h · k2
```

3. Метод Ральстона:

```
k1 = f(xi, yi)
k2 = f(xi + 2h/3, yi + 2h/3 · k1)
yi+1 = yi + h · (k1/4 + 3k2/4)
```

Погрешность метода Рунге-Кутты второго порядка:

Локальная погрешность: $O(h^3)$ Глобальная погрешность: $O(h^2)$

Сравнение с методом Эйлера:

Метод Рунге-Кутты второго порядка имеет глобальную погрешность $O(h^2)$, в то время как метод Эйлера имеет глобальную погрешность $O(h)$. Это означает, что при уменьшении шага в 2 раза погрешность метода Рунге-Кутты уменьшается примерно в 4 раза, а погрешность метода Эйлера - только в 2 раза.

Методы более высоких порядков:

Существуют методы Рунге-Кутты более высоких порядков, наиболее популярным из которых является классический метод Рунге-Кутты четвертого порядка (RK4).

6. Метод Гаусса

Метод Гаусса - это алгоритм решения систем линейных алгебраических уравнений (СЛАУ) вида:

```
a11x1 + a12x2 + ... + a1nxn = b1
a21x1 + a22x2 + ... + a2nxn = b2
...
am1x1 + am2x2 + ... + amnxn = bm
```

или в матричной форме: $Ax = b$.

Алгоритм метода Гаусса:

Метод Гаусса состоит из двух этапов:

1. Прямой ход - приведение матрицы системы к треугольному виду
2. Обратный ход - нахождение неизвестных последовательно, начиная с последнего

Прямой ход:

1. На k -м шаге ($k = 1, 2, \dots, n-1$) выбирается k -й ведущий элемент a_{kk}
2. Если $a_{kk} = 0$, выполняется перестановка строк для выбора ненулевого элемента
3. Для каждой строки i ($i = k+1, k+2, \dots, n$) вычисляется множитель $\mu_{ik} = a_{ik}/a_{kk}$
4. Элементы i -й строки заменяются на $a_{ij} = a_{ij} - \mu_{ik} \cdot a_{kj}$ для $j = k, k+1, \dots, n$
5. Правая часть заменяется на $b_i = b_i - \mu_{ik} \cdot b_k$

Обратный ход:

1. Вычисление $x_n = b_n/a_{nn}$
2. Для $i = n-1, n-2, \dots, 1$ вычисляется:

$$x_i = (b_i - \sum_{j=i+1}^n a_{ij}x_j) / a_{ii}$$

где сумма берется по j от $i+1$ до n .

Модификации метода Гаусса:

1. Метод Гаусса с выбором главного элемента:

- Частичный выбор (по столбцу)
- Полный выбор (по всей матрице)

2. Метод LU-разложения:

- Представление матрицы A в виде произведения нижней треугольной матрицы L и верхней треугольной матрицы U
- Позволяет эффективно решать системы с одной матрицей и разными правыми частями

Вычислительная сложность:

- Прямой ход: $O(n^3)$
- Обратный ход: $O(n^2)$
- Общая сложность: $O(n^3)$

Практические аспекты:

1. **Вырожденные системы:** Если на каком-то шаге все возможные ведущие элементы равны нулю, это означает, что система либо несовместна, либо имеет

бесконечно много решений.

2. **Плохо обусловленные системы:** Если матрица A плохо обусловлена (имеет большое число обусловленности), небольшие ошибки округления могут привести к значительным ошибкам в решении.
3. **Устойчивость:** Метод Гаусса с выбором главного элемента более устойчив к ошибкам округления, чем стандартный метод Гаусса.