

7. Приближенное представление функций, дифференцирование, интегрирование. Приближенное представление функций (аппроксимация, интерполяция)

На практике часто приходится прибегать к замене функций их приближенными представлениями. Представим схематически некоторые ситуации, в которых возникает данная необходимость.

1. Входящая в задачу функция слишком сложна, и это делает невозможным решение задачи. В этом случае функция заменяется более простой, приближенной функцией, для которой задача упрощается. Полученный при этом результат и принимают за приближенное решение исходной задачи.

Если первообразная не выражается через элементарные функции, то подынтегральную функцию можно заменить на приближенную и вычислить интеграл.

2. Функция  $f(x)$  задана таблично для некоторых значений аргумента:  $f(x_i) = y_i, i = 1, 2, \dots, n$ , а для решения задачи

требуется вычисление ее значений при значениях аргументов, отличных от имеющихся в таблице. При аналогичных условиях, требуется вычислить производную или интеграл от  $f(x)$ . По таблице находится приближенное аналитическое выражение для функции, и вычисляются необходимые величины.

В общем виде задачу о приближенном значении функции можно описать так: имеется множество функций  $F$  и в нем выделено подмножество  $H$  более простых функций, которые используются для приближенного представления функций из  $F$ . Для каждой функции  $f \in F$  нужно выделить функцию

$h_f \in H$ , которая была бы для нее «достаточно хорошим» приближением.

Функция  $h_f$  должна быть найдена так, чтобы замена функции  $f$  на функцию  $h_f$  не привела к большой

погрешности в окончательном результате вычислений. Для оценки приближения обычно вводится в множестве  $F$  числовая мера  $\rho = (f, g) \geq 0$  близости двух функций: чем меньше это значение, тем в определенном смысле ближе функции  $f$  и  $g$ .

Например, если необходимо оценить близость значений функции в заданных точках  $x_0, x_1, x_2, \dots, x_n$ , то можно использовать меры:

$$\rho_1(f, g) = \sum_{i=0}^n |f(x_i) - g(x_i)|$$

Если необходимо оценить

$$\rho_2(f, g) = \sum_{i=0}^n |f(x_i) - g(x_i)|^2$$

близость графиков функций на всем отрезке, то можно использовать меру:

$$\rho_0(f, g) = \max_{a \leq x \leq b} |f(x) - g(x)|$$

Если нас интересует лишь близость значений интегралов от функций, то используется мера

$$\hat{\rho}_1(f, g) = \int_a^b |f(x) - g(x)| dx \quad \text{или} \quad \hat{\rho}_2(f, g) = \int_a^b |f(x) - g(x)|^2 dx$$

Если введена мера близости  $\rho = (f, g)$ , то возникает задача о наилучшем приближении: для данной функции  $f \in F$  найти функцию  $h_f \in H$ , для которой

мера близости принимает наименьшее возможное значение:

$$\rho(f, h_f) = \min_{h \in H} \rho(f, h)$$

Численное дифференцирование

Численное дифференцирование (ЧД) – метод нахождения производных функции  $f(x)$ , заданной значениями в узловых точках  $x_i$  на отрезке  $[a, b]$ .

В отличие от задачи численного интегрирования (ЧИ) задача ЧД не является столь актуальной в связи с отсутствием принципиальных трудностей с аналитическим нахождением производных.

ЧД применяется в следующих случаях:

- при незнании аналитического вида функции  $f(x)$ ;
- при сильном усложнении вида функции при ее аналитическом дифференцировании (что затрудняет нахождение ее значений с высокой точностью);
- при стремлении получения значений производных с помощью однотипных вычислительных процессов без привлечения аналитических выкладок.

Наиболее часто требуется вычислить первую и вторую производные функции  $f(x)$  в определенных точках.

2 основных способа получения формул ЧД:

- метод неопределенных коэффициентов (наиболее употребителен в многомерном случае, когда не всегда просто выписывается интерполяционный многочлен);
- дифференцирование интерполяционных формул (используется для получения простейших формул ЧД).

Метод неопределенных коэффициентов

Предположим, что формулы ЧД для производных  $k$ -го порядка имеют вид

$$f^{(k)}(x) \approx \sum_{i=1}^n c_i f(x_i), \quad (1)$$

Где  $x_i$  – узловые точки (узлы),  $n$  – количество узловых точек,  $c_i$  – некоторые коэффициенты.

Определим коэффициенты  $c_i$ , исходя из условия, чтобы формула была точна для многочленов максимально высокой степени.

$$f(x) = \sum_{j=0}^m a_j x^j.$$

Возьмем Потребуем, чтобы для этой формулы соотношение (1) обратилось в равенство в любой фиксированной точке  $x$  из отрезка  $[a, b]$ :

$$f^{(k)}(x) = \sum_{j=0}^m a_j (x^j)^{(k)} = \sum_{i=1}^n c_i f(x_i) = \sum_{i=1}^n c_i \left( \sum_{j=0}^m a_j x_i^j \right) = \sum_{j=0}^m a_j \left( \sum_{i=1}^n c_i x_i^j \right). \quad (2)$$

Чтобы (2) выполнялось для любого многочлена степени  $m$ , необходимо и достаточно, чтобы коэффициенты при  $a_j$  в обеих частях равенства (2) были равны:



получаются из соображений того, что приближённая формула должна быть точной для многочленов наиболее высокой степени.

3.3.1. ФОРМУЛА ПРЯМОУГОЛЬНИКОВ

Найдём квадратурную формулу для одного узла. Она должна быть точна на многочленах нулевой степени, и потому имеет вид  $K_1(f) = (b - a) \cdot f\left(\frac{a+b}{2}\right)$ .  
Погрешность вычислений данной формулы  $R(f) \leq \|f'\| \cdot \frac{(b-a)}{4}$  и  $R(f) \leq \|f''\| \cdot \frac{(b-a)^3}{24}$ .

3.3.2. МЕТОД ТРАПЕЦИЙ

В этой формуле используется два узла. Формула должна быть точной для многочленов нулевой и первой степеней. Пусть  $x_1 = a$ ,  $x_2 = b$ . Найдём коэффициенты:  $K_2(f) = c_1 f(x_1) + c_2 f(x_2)$ . Имеем 
$$\begin{cases} b - a = c_1 + c_2, \\ \frac{b^2 - a^2}{2} = c_1 a + c_2 b. \end{cases} \tag{16}$$
Отсюда  $c_1 = c_2 = \frac{b-a}{2}$ .  
Погрешность вычислений данной формулы  $R(f) = \|f''\| \cdot \frac{(b-a)^3}{12}$ .

3.3.3. МЕТОД СИМПСОНА

Абсолютно аналогично получается формула 
$$K_3(f) = \frac{b-a}{6} \left( f(a) + 4f\left(\frac{a+b}{2}\right) + f(b) \right). \tag{17}$$
Погрешность вычислений данной формулы  $R(f) \leq \|f''' \| \cdot \frac{(b-a)^4}{192}$  и  $R(f) \leq \|f^{(4)} \| \cdot \frac{(b-a)^5}{2880}$ . Она оказывается точной и для многочленов третьей степени за счёт симметрии узлов.

16.2. Правило Рунге практической оценки погрешности

Пусть имеем некоторый вычислительный алгоритм, зависящий от малого параметра (шага)  $h$ . Пусть при вычислении с шагом  $h$  получили 
$$z = z_h + Ch^k + O(h^{k+m}), \tag{16.15}$$
где  $z$  – точное значение вычисляемой величины,  $z_h$  – приближенное значение,  $Ch^k + O(h^{k+m})$  – погрешность,  $Ch^k$  – главный член погрешности,  $O(h^{k+m})$  – величины более высокого порядка малости,  $C$ ,  $k$ ,  $m$  – положительные константы, не зависящие от  $h$ .  
При вычислении с половинным шагом, имеем

$$z = z_{h/2} + C\left(\frac{h}{2}\right)^k + O(h^{k+m}). \tag{16.16}$$

Вычитая из одного равенства другое, получаем 
$$z_{h/2} - z_h = C\left(\frac{h}{2}\right)^k (2^k - 1) + O(h^{k+m}),$$
откуда 
$$C\left(\frac{h}{2}\right)^k = \frac{z_{h/2} - z_h}{2^k - 1} + O(h^{k+m}).$$
Следовательно, если  $C \neq 0$ , то с точностью до  $O(h^{k+m})$  
$$z - z_{h/2} \approx \frac{z_{h/2} - z_h}{2^k - 1}. \tag{16.17}$$

Вычисление приближенного значения погрешности по формуле (16.17) называют **правилom Рунге практической оценки погрешности**.  
Умножаем равенство (16.16) на  $2^k$  и из полученного результата вычитаем выражение (16.15). Получаем

$$z(2^k - 1) = 2^k z_{h/2} - z_h + O(h^{k+m}),$$

откуда находим 
$$z = z_h^* + O(h^{k+m}),$$
где 
$$z_h^* = \frac{2^k z_{h/2} - z_h}{2^k - 1}. \tag{16.18}$$

Величину  $z^*$  называют уточненным по Ричардсону приближенным значением величины  $z$  (**уточнением по Ричардсону**).

**Старшие формулы Ньютона – Котеса**  
Интервал интегрирования (a, b) разбивается на n равных отрезков длиной h = (b – a)/n.

Для приближенной оценки площади i-ой полоски  $S_i$  подинтегральная функция  $y(x)$  на интервале  $(x_i, x_{i+1})$  аппроксимируется полиномом степени m.  
Ограничение полиномом третьей степени (m = 3) дает третью формулу Ньютона –Котеса, называемую "правилом трех восьмых":

$$J = \frac{3}{8}h(y_0 + 3y_1 + 3y_2 + 2y_3 + 3y_4 + 3y_5 + 2y_6 + 3y_7 + \dots + 3y_{n-4} + 2y_{n-3} + 3y_{n-2} + 3y_{n-1} + y_n). \tag{9}$$

Погрешность расчета по этой формуле оказывается такой же, как и по формуле Симпсона 
$$E_3 \sim h^4 \tag{10}$$

Полином четвертой степени дает четвертую формулу Ньютона – Котеса 
$$J = \frac{2}{45}h(7y_0 + 32y_1 + 12y_2 + 32y_3 + 14y_4 + 32y_5 + 12y_6 + \dots + 14y_{n-4} + 32y_{n-3} + 12y_{n-2} + 32y_{n-1} + 7y_n). \tag{11}$$

Погрешность четвертой формулы 
$$E_4 \sim h^6 \tag{12}$$

Все формулы Ньютона–Котеса являются квадратурными формулами\*

$$J = \sum_{i=0}^N c_i y(x_i) \tag{13}$$

узлы  $x_i$  которых расположены эквидистантно, а свободными параметрами, за счет которых достигается точное интегрирование полинома m степени, являются весовые коэффициенты  $c_i$ .

В противоположность формулам Ньютона — Котеса в методе Чебышева свободными параметрами являются узлы квадратурной формулы и общий весовой коэффициент, а в методе Лежандра — Гаусса (метод наивысшей алгебраической точности) — и узлы, и весовые коэффициенты.