

7. АППРОКСИМАЦИЯ И ИНТЕРПОЛЯЦИЯ ФУНКЦИЙ

Из математического анализа известно, что в окрестности точки x_0 любую n раз непрерывно дифференцируемую функцию можно аппроксимировать (приблизить) ее многочленом Тейлора:

$$P_n(x) = \sum_{k=0}^n \frac{f^{(k)}(x_0)(x - x_0)^k}{k!},$$

причем

$$f(x_0) = P_n(x_0),$$

$$f'(x_0) = P'_n(x_0),$$

.....

$$f^{(n)}(x_0) = P_n^{(n)}(x_0).$$

Очевидно, такая аппроксимация во многих отношениях является очень хорошей, но она имеет локальный характер, т.е. хорошо аппроксимирует функцию только вблизи точки x_0 . Это главный недостаток аппроксимации с помощью многочлена Тейлора.

Если речь идет об аппроксимации функции на отрезке, применяются другие методы.

Пусть $f(x) \in C[a, b]$ – непрерывная функция. Рассмотрим задачу аппроксимации (приближения) ее более простой функцией (обычно многочленом).

Известно из математического анализа, что в силу теоремы Вейерштрасса, любую функцию можно с какой угодно точностью приблизить многочленом по норме $\|f(x)\| = \max_{a \leq x \leq b} |f(x)|$ пространства $C[a, b]$, т.е. в смысле равномерной сходимости. Но существуют и другие нормы:

$$\|f(x)\| = \int_a^b |f(x)| dx \quad \text{или} \quad \|f(x)\| = \sqrt{\int_a^b |f(x)|^2 dx}.$$

Тогда $\|f(x) - P(x)\| < \varepsilon$ означает, что площадь или усредненная площади фигуры, заключенной между графиками функции $f(x)$ и многочлена $P(x)$, должна быть меньше ε (заданной точности).

Возможен и другой подход, когда в качестве аппроксимирующей функции берут многочлен или другую достаточно простую функцию, значения которых совпадают со значениями исходной функции в заданных заранее точках, так называемых узлах. Такого рода приближение функций имеет свое собственное название – интерполяция.

7.1. Интерполяционный многочлен

Пусть $f(x)$ – функция, непрерывная на отрезке $[a, b]$.

Выберем на этом отрезке точки, называемые узлами интерполяции:

Предположим, что известны значения функции в узлах интерполяции:

Ставится задача найти многочлен $P_n(x)$ такой, что

Такой многочлен $P_n(x)$ называется *интерполяционным многочленом*, а задача его нахождения – *задачей интерполяции*.

Покажем, что задача интерполяции имеет решение, причем единственное.

Тогда для определения коэффициентов многочлена из условия (7.1) получаем систему:

Ее определитель Δ с точностью до знака совпадает с так называемым определителем Вандермонда.

Поскольку все x_i различны, определитель Δ отличен от нуля, и, следовательно, система имеет единственное решение. Отсюда вытекает существование и единственность интерполяционного многочлена.

Погрешность интерполяции.

Обозначим

$R_n(x) = f(x) - P_n(x)$ и будем искать ее оценку.

Пусть $f(x) \in C^{n+1}[a, b]$. Положим $R_n(x) = \omega(x)r(x)$,

Где $\omega(x) = (x - x_0)(x - x_1) \cdot \dots \cdot (x - x_n)$.

Зафиксируем произвольную точку x , отличную от узлов интерполяции x_i , $i = 0, n$, и построим вспомогательную функцию:

Очевидно, $F(x) = 0$ и, кроме того $F(x_k) = 0$, $k = \overline{0, n}$.

Таким образом, функция $F(t)$ имеет по крайней мере $(n+2)$ нуля на отрезке $[a, b]$. Применим теорему Ролля, по которой между каждой парой нулей функции находится по крайней мере один нуль производной этой функции.

Тогда производная $F'(t)$ имеет по крайней мере $(n+1)$ нулей на данном интервале (a,b) . Продолжая рассуждение, получим в итоге, что $F^{(n)}(t)$ имеет, по крайней мере, два нуля, а $F^{(n+1)}(t)$ — один нуль в некоторой точке ξ на (a,b) .

Продифференцируем равенство (7.2) $(n+1)$ раз и подставим $t = \xi$. Получим

$$F^{(n+1)}(\xi) = (n+1)! \cdot r(x) - f^{(n+1)}(\xi) = 0.$$

Откуда $r(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!}$.

Тогда

$$R_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega(x),$$

где $\xi \in [a,b]$ (очевидно формула напоминает остаток формулы Тейлора в форме Лагранжа). В итоге имеем оценку погрешности интерполяции:

$$|R_n(x)| \leq \frac{M_{n+1}}{(n+1)!} |\omega(x)|, \quad \text{где} \quad M_{n+1} = \max_{a \leq x \leq b} |f^{(n+1)}(x)|.$$

Интерполяционный многочлен Лагранжа

Пусть даны узлы на отрезке $[a,b]$, $a \leq x_0 < x_1 < \dots < x_n \leq b$, и значения функции $F(x)$ в узлах

$$f(x_i) = y_i, \quad i = \overline{0, n}.$$

Пусть $\omega(x) = (x - x_0)(x - x_1) \cdot \dots \cdot (x - x_n)$,

$$\omega_j(x) = (x - x_0) \cdot \dots \cdot (x - x_{j-1})(x - x_{j+1}) \cdot \dots \cdot (x - x_n),$$

т. е. $\omega_j(x) = \frac{\omega(x)}{x - x_j}$.

Положим $l_j(x) = \frac{\omega_j(x)}{\omega_j(x_j)}$,

т. е. $l_j(x) = \frac{(x - x_0) \cdot \dots \cdot (x - x_{j-1})(x - x_{j+1}) \cdot \dots \cdot (x - x_n)}{(x_j - x_0) \cdot \dots \cdot (x_j - x_{j-1})(x_j - x_{j+1}) \cdot \dots \cdot (x_j - x_n)}$.

Очевидно $l_j(x_i) = \begin{cases} 0, & \text{при } i \neq j \\ 1, & \text{при } i = j. \end{cases}$

Построим многочлен $L_n(x) = \sum_{j=0}^n l_j(x) y_j$.

Легко видеть, что $L_n(x_i) = l_i(x_i)y_i = 1 \cdot y_i = y_i$, $i = \overline{0, n}$, т.е. это интерполяционный многочлен. Его называют интерполяционным многочленом Лагранжа.

Пример. Рассмотрим задачу интерполяции для функции

$$f(x) = \sin \frac{\pi}{2} x, \text{ на } [0, 1].$$

Выберем в качестве узлов точки $x_0 = 0$, $x_1 = 1/3$, $x_2 = 1$. Тогда значения функции: $y_0 = 0$, $y_1 = 1/2$, $y_2 = 1$.

Получим

$$L_2(x) = \frac{(x-1/3) \cdot (x-1)}{(-1/3) \cdot (-1)} + \frac{x \cdot (x-1) \cdot \frac{1}{2}}{1/3 \cdot (-2/3)} + \frac{(x-1/3) \cdot x}{2/3 \cdot 1} = -3/4 \cdot x^2 + 7/4 \cdot x.$$

Оценим погрешность. Поскольку можно показать, что $|\omega(x)| \leq 0,079$, то

$$R_2(x) \leq \frac{\pi^3}{3! \cdot 8} \max_{0 \leq x \leq 1} |\omega(x)| \leq \frac{\pi^3}{3! \cdot 8} \cdot 0,079.$$

Линейная интерполяция

Пусть $n=1$, т.е. даны два узла x_0 , x_1 справа и слева от точки x :

$$x_0 \leq x \leq x_1.$$

Построим интерполяционный многочлен первой степени по этим узлам.

Значения функции $f(x)$ в этих узлах y_0 , y_1 .

Получаем:

$$L_1(x) = \frac{x-x_1}{x_0-x_1} \cdot y_0 + \frac{x-x_0}{x_1-x_0} \cdot y_1 = y_0 + \frac{y_1-y_0}{x_1-x_0} \cdot (x-x_0).$$

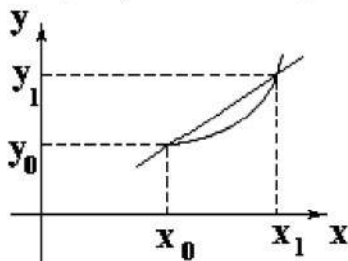


Рис. 7.1.

т.е. графически интерполяционный многочлен представляет собой хорду, соединяющую точки (x_0, y_0) и (x_1, y_1) (рис. 7.1).

Оценим погрешность линейной интерполяции.

Пусть $h = x_1 - x_0$.

$$\text{Тогда } \max_{x_0 \leq x \leq x_1} |\omega(x)| = \max |(x-x_0) \cdot (x-x_1)| = \frac{h^2}{4},$$

так как функция $|\omega(x)|$ достигает максимума на $[x_0, x_1]$ в точке $x_m = \frac{x_0 + x_1}{2}$.

(рис. 7.2).

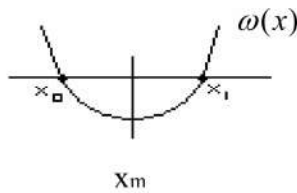


Рис.7.2.

Обозначим $M_2 = \max_{x_0 \leq x \leq x_1} |f''(x)|$,

тогда $|R_n(x)| \leq \frac{M_{n+1}}{(n+1)!} \max |\omega(x)| \leq M_2 \frac{h^2}{8}$,

т. е. $|R_1(x)| \leq \frac{M_2}{8} h^2$ в случае линейной интерполяции.

Пример. Рассмотрим функцию

$f(x) = \lg x$ на отрезке $[0, 1]$.

Пусть $h = 10^{-3}$ – расстояние между узлами. Оценим погрешность линейной интерполяции. Получим

$$M_2 = \max \left| -\frac{1}{x^2} \lg e \right| = \lg e = 0,4243,$$

следовательно,

$$|R_1(x)| \leq \frac{M_2}{8} h^2 = \frac{0,4243}{8} \cdot 10^{-6} \approx 6 \cdot 10^{-8}.$$

Интерполяционный многочлен Ньютона

Пусть x_0, x_1, \dots, x_n – набор узлов интерполирования,

y_0, y_1, \dots, y_n – значения функции $f(x)$ в узлах.

Величину $\Delta y_k = y_{k+1} - y_k$ называют конечной разностью первого порядка в k -м узле.

Аналогично определяются конечные разности высших порядков.

$$\Delta^2 y_k = \Delta y_{k+1} - \Delta y_k = y_{k+2} - y_{k+1} - (y_{k+1} - y_k) = y_{k+2} - 2y_{k+1} + y_k$$

.....

$$\Delta^i y_k = \Delta^{i-1} y_{k+1} - \Delta^{i-1} y_k = \sum_{i=0}^n (-1)^{n-i} C_n^i y_{k+i} \quad \Delta^i y_k = \Delta^{i-1} y_{k+1} - \Delta^{i-1} y_k = \sum_{i=0}^n (-1)^{n-i} C_n^i y_{k+i}.$$

Конечные разности обычно считают по схеме:

x_i	y_i	Δy_i	$\Delta^2 y_i$	$\Delta^3 y_i$
x_0	y_0	$\Delta y_0 = y_1 - y_0$	$\Delta^2 y_0 = \Delta y_1 - \Delta y_0$	$\Delta^3 y_0 = \Delta^2 y_1 - \Delta^2 y_0$
x_1	y_1	$\Delta y_1 = y_2 - y_1$	$\Delta^2 y_1 = \Delta y_2 - \Delta y_1$	
x_2	y_2	$\Delta y_2 = y_3 - y_2$		
x_3	y_3			

Разделенной разностью первого порядка называется выражение

$$f_1(x_k, x_{k+1}) = \frac{y_{k+1} - y_k}{x_{k+1} - x_k} = \frac{\Delta y_k}{\Delta x_k}.$$

Разделенной разностью второго порядка называется выражение

$$f_2(x_k, x_{k+1}, x_{k+2}) = \frac{f_1(x_{k+1}, x_{k+2}) - f_1(x_k, x_{k+1})}{x_{k+2} - x_k} \text{ и т. д.}$$

Пусть x – любая точка отрезка, не совпадающая с узлами. Тогда

$$f_1(x, x_0) = \frac{y_0 - f(x)}{x_0 - x},$$

$$\text{откуда } f(x) = y_0 + f_1(x, x_0)(x - x_0). \quad (7.3)$$

$$\text{Далее } f_2(x, x_0, x_1) = \frac{f_1(x_0, x_1) - f_1(x, x_0)}{x_1 - x},$$

$$\text{откуда } f_1(x, x_0) = f_1(x_0, x_1) + f_2(x, x_0, x_1)(x - x_1).$$

Подставляя в (7.3), получаем

$$f(x) = y_0 + f_1(x_0, x_1)(x - x_0) + f_2(x, x_0, x_1)(x - x_0)(x - x_1). \quad (7.4)$$

$$\text{Далее } f_3(x, x_0, x_1, x_2) = \frac{f_2(x_0, x_1, x_2) - f_2(x, x_0, x_1)}{x_2 - x},$$

$$\text{откуда } f_2(x, x_0, x_1) = f_2(x_0, x_1, x_2) + f_3(x, x_0, x_1, x_2)(x - x_2).$$

Подставляя в (4), имеем:

$$f(x) = y_0 + f_1(x_0, x_1)(x - x_0) + f_2(x, x_0, x_2)(x - x_0)(x - x_1) + f_3(x, x_0, x_1, x_2)(x - x_0)(x - x_1)(x - x_2). \quad (7.5)$$

Продолжая процесс, получим:

$$f(x) = N_n(x) + f_{n+1}(x, x_0, \dots, x_n)(x - x_0) \dots (x - x_n),$$

$$\text{где } N_n(x) = y_0 + f_1(x_0, x_1)(x - x_0) + \dots + f_n(x_0, \dots, x_n)(x - x_0) \dots (x - x_{n-1}).$$

$$\text{Очевидно, при } x = x_i, \quad \forall i = \overline{0, n}, \quad f(x_i) = N_n(x_i), \quad i = \overline{0, n},$$

т. е. $N_n(x)$ – интерполяционный многочлен. Его называют интерполяционным многочленом Ньютона.

Достоинство интерполяционного многочлена Ньютона: он удобен при расширении интерполяции и добавлении узлов.

Недостаток: в какой-то степени он сложнее в подсчете конечных разностей по сравнению с многочленом Лагранжа.

Интерполяционный многочлен Ньютона - Грегори

Рассмотрим случай задачи интерполяции с равноотстоящими узлами, т. е. пусть

$$h = x_{i+1} - x_i, \text{ для всех } i = \overline{0, n}.$$

Будем искать интерполяционный многочлен Ньютона в форме

$$N(x) = a_0 + a_1(x - x_0) + a_2(x - x_0)(x - x_1) + \dots + a_n(x - x_0) \dots (x - x_{n-1}),$$

где коэффициенты многочлена не определены.

Используем условие

$$N(x_i) = y_i, \quad i = \overline{0, n}.$$

Получим:

$$N(x_0) = y_0 = a_0$$

$$N(x_1) = y_1 = a_0 + a_1 h$$

$$N(x_2) = y_2 = a_0 + 2ha_1 + 2h^2 a_2$$

.....

Откуда $a_0 = y_0$,

$$a_1 = \frac{y_1 - y_0}{h} = \frac{\Delta y_0}{h},$$

$$y_2 = y_0 + 2h \frac{y_1 - y_0}{h} + 2h^2 a_2,$$

$$a_2 = \frac{y_2 - y_0 - 2(y_1 - y_0)}{2h^2} = \frac{y_2 - 2y_1 + y_0}{2h^2} = \frac{\Delta^2 y_0}{2h^2}.$$

Продолжая, можем по индукции получить формулу

$$a_k = \frac{\Delta^k y_0}{k! h^k}, \quad k = 1, \dots, n.$$

В итоге получаем интерполяционный многочлен Ньютона - Грегори:

$$N(x) = y_0 + \frac{\Delta y_0}{h}(x - x_0) + \frac{\Delta^2 y_0}{2! h^2}(x - x_0)(x - x_1) + \dots + \frac{\Delta^n y_0}{n! h^n}(x - x_0)(x - x_1) \dots (x - x_{n-1}).$$

Пример. Пусть требуется найти интерполяционный многочлен для функции $f(x)$, имеющей в узлах $x_0 = 0$, $x_1 = 1$, $x_2 = 2$, $x_3 = 3$, $x_4 = 4$ значения $y_0 = 5$, $y_1 = 3$, $y_2 = 2$, $y_3 = 4$, $y_4 = 6$. Вычислим конечные разности:

x_i	y_i	Δy_i	$\Delta^2 y_i$	$\Delta^3 y_i$	$\Delta^4 y_i$
0	5	-2			
1	3	-1	1		
2	2	2	3	2	
3	4	2	0	-3	-5
4	6				

Подставляя их значения в формулу для интерполяционного многочлена Ньютона - Грегори, в итоге получаем

$$N(x) = 5 - 2x + 0,5x(x-1) + \frac{1}{3}x(x-1)(x-2) - \frac{5}{24}x(x-1)(x-2)(x-3).$$

7.2. Аппроксимация по средне квадратичному отклонению

Пусть есть пространство непрерывных функций $C_{[a,b]}$.
Введем в нем скалярное произведение и новую норму

$$(f, g) = \int_a^b f(x)g(x)dx,$$

$$\|f\| = \sqrt{\int_a^b f^2(x)dx}.$$

Система функций

$$f_1, \dots, f_n \tag{7.6}$$

называется линейно-независимой, если равенство $\alpha_1 f_1(x) + \dots + \alpha_n f_n(x) = 0$ возможно, тогда и только тогда, когда $\alpha_1 = \dots = \alpha_n = 0$. В противном случае система функций называется линейно зависимой.

Известно, что система попарно-ортогональных ненулевых функций всегда линейно независима. Чтобы найти критерий линейной независимости в общем случае, построим определитель, состоящий из скалярных произведений функций:

$$\Gamma(f_1, \dots, f_n) = \begin{vmatrix} (f_1, f_1) & (f_1, f_2) & \dots & (f_1, f_n) \\ (f_2, f_1) & (f_2, f_2) & \dots & (f_2, f_n) \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ (f_n, f_1) & (f_n, f_2) & \dots & (f_n, f_n) \end{vmatrix}.$$

Определитель $\Gamma(f_1, \dots, f_n)$ называется определителем Грамма.

Теорема 1: (Критерий линейной независимости). Для того чтобы система функций (7.6) была линейно независима, необходимо и достаточно, чтобы $\Gamma(f_1, \dots, f_n) \neq 0$.

Доказательство: Докажем утверждение равносильное теореме, т. е. докажем, что система (7.6) линейно зависима тогда и только тогда, когда $\Gamma(f_1, \dots, f_n) = 0$.

1) Необходимость. Пусть система линейно зависима, т. е. существуют $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ такие, что

$$\alpha_1 f_1(x) + \dots + \alpha_n f_n(x) = 0, \text{ и } \alpha_1^2 + \dots + \alpha_n^2 > 0.$$

Будем последовательно умножать это тождество на f_1, f_2, \dots, f_n . Получим систему

$$\begin{cases} \alpha_1 (f_1, f_1) + \dots + \alpha_n (f_1, f_n) = 0 \\ \alpha_1 (f_2, f_1) + \dots + \alpha_n (f_2, f_n) = 0 \\ \dots \\ \alpha_1 (f_n, f_1) + \dots + \alpha_n (f_n, f_n) = 0. \end{cases} \tag{7.7}$$

Это однородная система линейных уравнений относительно неизвестных коэффициентов a_1, a_2, \dots, a_n и ее определитель $\Delta = \Gamma(f_1, \dots, f_n)$.

Поскольку система (7.7) имеет ненулевые решения, то $\Delta = 0$, т. е. $\Gamma(f_1, \dots, f_n) = 0$.

2) Достаточность. Пусть $\Gamma(f_1, \dots, f_n) = 0$. Из этого следует, что система (7.7) имеет ненулевые решения $\alpha_1, \dots, \alpha_n$. Подставим эти решения в систему (7.7) и получим систему тождеств. Перепишем систему в виде

$$\begin{array}{l|l} (f_1, \alpha_1 f_1 + \dots + \alpha_n f_n) = 0 & \alpha_1 \\ (f_2, \alpha_1 f_1 + \dots + \alpha_n f_n) = 0 & \alpha_2 \\ \dots & \dots \\ (f_n, \alpha_1 f_1 + \dots + \alpha_n f_n) = 0 & \alpha_n \end{array}$$

и умножим равенства последовательно на α_i , а затем просуммируем:

$$\left(\sum_{i=1}^n \alpha_i f_i, \sum_{j=1}^n \alpha_j f_j \right) = 0.$$

Последнее означает, что $(g(x), g(x)) = 0$,

где $g(x) = \alpha_1 f_1 + \dots + \alpha_n f_n$.

Но тогда, поскольку функция $g(x)$ непрерывна,

$$g(x) = \sum_{i=1}^n \alpha_i f_i(x) = 0$$

при $\alpha_1^2 + \dots + \alpha_n^2 > 0$, т. е. система функций (7.6) линейно зависима.

Теорема доказана.

Рассмотрим функцию $f(x)$ на отрезке $[a, b]$. Пусть

$f_1(x), f_2(x), \dots, f_n(x)$ – линейно независимые непрерывные функции.

Построим их линейную комбинацию $T_n(x) = \alpha_1 f_1(x) + \dots + \alpha_n f_n(x)$, называемую обобщенным многочленом по системе функций f_1, f_2, \dots, f_n .

Ставится задача: найти такие коэффициенты $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ обобщенного многочлена, чтобы выполнялось условие:

$$\|f(x) - T_n(x)\| = \min \|f(x) - T_n(x)\|,$$

где минимум берется по всевозможным значениям $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ и

$$\|f(x) - T_n(x)\| = \sqrt{\int_a^b [f(x) - T_n(x)]^2 dx}.$$

Такой обобщенный многочлен называется многочленом наилучшего средне квадратичного отклонения.

Теорема 2. Решение задачи аппроксимации функции по средне квадратичному отклонению существует и единственно.

Доказательство. Рассмотрим функцию от $\alpha_1, \dots, \alpha_n$.

$$\begin{aligned} Q(\alpha_1, \dots, \alpha_n) &= \|f(x) - T_n(x)\|^2 = \\ &= (f - T_n(x), f - T_n(x)) = (f - \sum_{i=1}^n \alpha_i f_i, f - \sum_{j=1}^n \alpha_j f_j) = \end{aligned}$$

$$= (f, f) - 2 \sum_{i=0}^n \alpha_i (f, f_i) + \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \alpha_i \alpha_j (f_i, f_j).$$

Очевидно, $Q(\alpha_1, \dots, \alpha_n)$ принимает наименьшее значение тогда и только тогда, когда $T_n(x)$ — наилучшее приближение в средне квадратичном для функции $f(x)$. Но для того чтобы Q достигло минимума по $\alpha_1, \dots, \alpha_n$, необходимо, чтобы

$$\frac{\partial Q}{\partial \alpha_1} = -2(f, f_1) + 2 \sum_{i=1}^n \alpha_i (f_i, f_1) = 0,$$

$$\frac{\partial Q}{\partial \alpha_2} = -2(f, f_2) + 2 \sum_{i=1}^n \alpha_i (f_i, f_2) = 0,$$

$$\dots \dots \dots$$

$$\frac{\partial Q}{\partial \alpha_n} = -2(f, f_n) + 2 \sum_{i=1}^n \alpha_i (f_i, f_n) = 0.$$

Перепишем систему в виде следующей системы, называемой нормальной системой:

$$\begin{cases} \alpha_1 (f_1, f_1) + \alpha_2 (f_1, f_2) + \dots + \alpha_n (f_1, f_n) = (f, f_1) \\ \alpha_1 (f_2, f_1) + \alpha_2 (f_2, f_2) + \dots + \alpha_n (f_2, f_n) = (f, f_2) \\ \dots \dots \dots \\ \alpha_1 (f_n, f_1) + \alpha_2 (f_n, f_2) + \dots + \alpha_n (f_n, f_n) = (f, f_n). \end{cases}$$

Ее определитель $\Delta = \Gamma(f_1, \dots, f_n) \neq 0$, т. к. система функций (f_1, \dots, f_n) линейно независима. Но тогда нормальная система имеет единственное решение $\alpha_1, \dots, \alpha_n$.

Убедимся, что $\frac{\partial^2 Q}{\partial \alpha^2} > 0$, т. е. выполнены достаточные условия минимума.

Очевидно,

$$\frac{\partial^2 Q}{\partial \alpha^2} = [\Gamma(f_1, \dots, f_n)] = \begin{pmatrix} (f_1, f_1) & (f_1, f_2) & \dots & (f_1, f_n) \\ (f_2, f_1) & (f_2, f_2) & \dots & (f_2, f_n) \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ (f_n, f_1) & (f_n, f_2) & \dots & (f_n, f_n) \end{pmatrix} - \text{матрица Грамма.}$$

Матрица положительно определена, когда положительно определена соответствующая ей квадратичная форма.

Квадратичная форма $\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \alpha_i \alpha_j (f_i, f_j)$, построенная по данной матрице, называется квадратичной формой Грамма.

Но

$$\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \alpha_i \alpha_j (f_i, f_j) = \left(\sum_{i=1}^n \alpha_i f_i, \sum_{j=1}^n \alpha_j f_j \right) = \left\| \sum_{i=1}^n \alpha_i f_i \right\|^2 \geq 0,$$

причем, поскольку функции f_1, \dots, f_n линейно независимы, квадратичная форма равна нулю только тогда, когда все $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ нулевые.

Следовательно, решение нормальной системы доставляет минимум функции $Q(\alpha_1, \dots, \alpha_n)$.

Теорема доказана.

Следствие. Чтобы численно решить задачу построения среднеквадратичного многочлена, надо составить и решить нормальную систему, а ее решение взять в качестве коэффициентов обобщенного многочлена.

Пример. Пусть $f(x) = \sqrt{x}$, $x \in [0, 1]$. Построим многочлен наилучшего средне квадратичного отклонения по системе линейно независимых функций: $1, x$. Обозначим его $T_2(x) = a + b \cdot x$.

Получаем:

$$[\Gamma(1, x)] = \begin{pmatrix} (1, 1) & (1, x) \\ (x, 1) & (x, x) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1/2 \\ 1/2 & 1/3 \end{pmatrix},$$

$$(\sqrt{x}, 1) = \int_0^1 \sqrt{x} dx = \frac{2}{3} x^{\frac{3}{2}} \Big|_0^1 = \frac{2}{3},$$

$$(\sqrt{x}, x) = \int_0^1 \sqrt{x} \cdot x dx = \frac{2}{5}.$$

Записываем нормальную систему:

$$\begin{cases} a + \frac{1}{2}b = \frac{2}{3} \\ \frac{1}{2}a + \frac{1}{3}b = \frac{2}{5}, \end{cases}$$

решая ее, находим:

$$a = \frac{4}{15}, \quad b = \frac{4}{5}, \quad T_2(x) = \frac{4}{15} + \frac{4}{5}x.$$

7.3. Аппроксимация методом наименьших квадратов

Пусть дана функция $f(x)$ на отрезке $[a, b]$.

Разобьем отрезок с помощью узлов

$$a \leq x_0 < x_1 < \dots < x_n \leq b.$$

Пусть y_0, y_1, \dots, y_n – значение функции $f(x)$ в узлах.

Если n – большое число, то интерполяционный $L_n(x)$ – многочлен высокой степени. Зачастую неудобно использовать многочлены очень высокой степени. Очевидно, мы можем отказаться от использования части узлов и тем самым понизить степень интерполяционного многочлена, но тогда теряется

часть информации. Поэтому вместо интерполяционного многочлена будем искать многочлен $P_m(x)$ меньшей степени ($m < n$), такой что сумма

$$\sum_{i=0}^n [f(x_i) - P_m(x_i)]^2$$

принимает наименьшее значение. Данный многочлен называется многочленом наилучшего приближения по методу наименьших квадратов.

Положим

$$P_m(x) = a_0 x^m + \dots + a_m$$

и будем искать решение задачи

$$S(a_0, \dots, a_m) = \sum_{i=0}^n [a_0 x_i^m + \dots + a_{m-1} x_i + a_m - y_i]^2 \rightarrow \min.$$

Приравнявая к нулю производные S , получим систему линейных уравнений для определения коэффициентов a_i :

$$\frac{\partial S}{\partial a_0} = 2 \sum_{i=0}^n [a_0 x_i^m + \dots + a_m - y_i] \cdot x_i^m = 0$$

$$\frac{\partial S}{\partial a_1} = 2 \sum_{i=0}^n [a_0 x_i^m + \dots + a_m - y_i] \cdot x_i^{m-1} = 0$$

.....

$$\frac{\partial S}{\partial a_{m-1}} = 2 \sum_{i=0}^n [a_0 x_i^m + \dots + a_m - y_i] \cdot x_i = 0$$

$$\frac{\partial S}{\partial a_m} = 2 \sum_{i=0}^n [a_0 x_i^m + \dots + a_m - y_i] \cdot 1 = 0.$$

Отсюда получается

$$\begin{cases} a_0 \left(\sum_{i=0}^n x_i^{2m} \right) + a_1 \sum_{i=0}^n x_i^{2m-1} + \dots + a_m \sum_{i=0}^n x_i^m = \sum_{i=0}^n y_i x_i^m \\ a_0 \left(\sum_{i=0}^n x_i^{2m-1} \right) + \dots + a_m \sum_{i=0}^n x_i^{m-1} = \sum_{i=0}^n y_i x_i^{m-1} \\ \dots \dots \dots \\ a_0 \left(\sum_{i=0}^n x_i^n \right) + \dots + a_m \sum_{i=0}^n 1 = \sum_{i=0}^n y_i \end{cases}$$

— нормальная система для определения коэффициентов a_0, a_1, \dots, a_n .

Когда $m \leq n$, можно показать, что нормальная система имеет единственное решение, которое действительно дает минимальное значение для функции S . Получив решения нормальной системы a_0, \dots, a_n , строим многочлен наилучшего приближения по методу наименьших квадратов.

В частном случае, когда $m=n$, многочлен $P_n(x)$ переходит в интерполяционный многочлен.

Для решения нормальной системы обычно используется следующая таблица:

i	x_i	x_i^2	x_i^{2m}	y_i	$y_i x_i$	$y_i x_i^m$
0	x_0	x_0^2		x_0^{2m}	y_0	$y_0 x_0$		$y_0 x_0^m$
1	x_1	x_1^2		x_1^{2m}	y_1	$y_1 x_1$		$y_1 x_1^m$
·	·	·		·	·	·		·
·	·	·		·	·	·		·
·	·	·		·	·	·		·
n	x_n	x_n^2		x_n^{2m}	y_n	$y_n x_n$		$y_n x_n^m$
	$\sum_{i=0}^n x_i$	$\sum_{i=0}^n x_i^2$...	$\sum_{i=0}^n x_i^{2m}$	$\sum_{i=0}^n y_i$	$\sum_{i=0}^n y_i x_i$...	$\sum_{i=0}^n y_i x_i^m$

7.4. Интерполяция сплайнами

Рассмотрим задачу интерполяции функции $f(x)$ на отрезке $[a, b]$. Пусть мы имеем узлы $a = x_0 < x_1 < \dots < x_n = b$ и значения функции y_0, \dots, y_n в данных узлах. Отрезок разбивается узлами на n элементарных отрезков $[x_{i-1}, x_i]$, где $h_i = x_i - x_{i-1}$ — длина элементарного отрезка, $i = \overline{1, n}$.

Сплайном называется функция $S(x)$, которая на каждом элементарном отрезке является многочленом и непрерывна на всем отрезке $[a, b]$, вместе со своими производными до некоторого порядка.

Степенью сплайна называется наивысший порядок степени многочлена.

Дефектом сплайна называется разность между его степенью и наивысшим порядком непрерывной на $[a, b]$ производной.

Пример. Рассмотрим функцию

$$S(x) = \begin{cases} x^2, & 0 \leq x < 1 \\ -x^2 + 4x - 2, & 1 \leq x < 2 \\ 2, & 2 \leq x < 3 \\ \frac{x^3}{27} - x + 4, & 3 \leq x < 4. \end{cases}$$

Очевидно, функция $S(x)$ является кубическим сплайном на отрезке $[0, 4]$, так как она непрерывна в узловых точках.

Действительно,

$$S(1-0) = S(1+0) = 1, \quad S(2-0) = S(2+0) = 2, \quad S(3-0) = S(3+0) = 2.$$

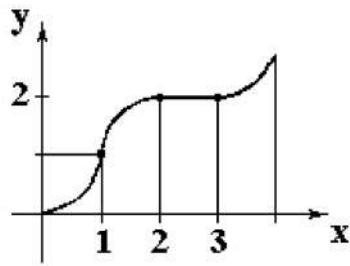


Рис. 7.3.

Найдем дефект сплайна.

$$S'(1-0) = S'(1+0) = 2, \quad S'(2-0) = S'(2+0) = 0, \quad S'(3-0) = S'(3+0) = 0.$$

В то же время $S''(2-0) = -2, \quad S''(2+0) = 0.$

Таким образом, наибольший порядок непрерывной производной функции S на отрезке $[0,4]$ равен 1 и, следовательно, дефект сплайна равен 2. (См. рис. 7.3).

Отметим, что в общем случае сам сплайн многочленом не является. Чтобы он был многочленом, необходимо и достаточно, чтобы его дефект равнялся нулю.

Будем рассматривать кубические сплайны, у которых непрерывны первая и вторая производные.

Тогда на отрезке $[x_{i-1}, x_i]$ сплайн $S(x)$ имеет вид

$$S(x) = a_i + b_i(x - x_{i-1}) + c_i(x - x_{i-1})^2 + d_i(x - x_{i-1})^3, \quad i = \overline{1, n}.$$

Очевидно, $S(x_i) = y_i, \quad i = \overline{0, n}$. Найдем $S(x)$. Для этого требуется определить значения $4n$ неизвестных коэффициентов. Очевидно, для этого необходимо иметь $4n$ уравнений для определения коэффициентов.

Подставим левый конец отрезка (x_{i-1}) в уравнение:

$$S(x_{i-1}) = y_{i-1} = a_i, \quad i = \overline{1, n}$$

$$S(x_{i+1}) = y_i = a_i + b_i h_i + c_i h_i^2 + d_i h_i^3, \quad i = \overline{1, n}.$$

В итоге получаем $2n$ уравнений:

$$\begin{cases} y_{i-1} = a_i & i = \overline{1, n} \\ a_i + b_i h_i + c_i h_i^2 + d_i h_i^3 = y_i & i = \overline{1, n}. \end{cases}$$

Далее во всех внутренних узлах должны совпадать первая и вторая производные $S(x)$. Имеем

$$S'(x) = b_i + 2c_i(x - x_{i-1}) + 3d_i(x - x_{i-1})^2,$$

$$S''(x) = 2c_i + 6d_i(x - x_{i-1}), \quad i = \overline{1, n-1}.$$

Приравниваем во внутренних узлах значения левых и правых производных. Получим:

$$\begin{cases} b_i + 2c_i h_i + 3d_i h_i^2 = b_{i+1} & i = \overline{1, n-1}, \\ c_i + 3d_i h_i = c_{i+1}, \end{cases}$$

т. е. $(2n-2)$ уравнений.

Недостающие два уравнения можно задать разными способами. Обычно берут $S''(x_0) = S''(x_n) = 0$.

Отсюда

$$2c_1 = 0, \quad 2c_n + 6d_n h_n = 0.$$

Для удобства положим еще $c_{n+1} = 0$.

Объединяя все уравнения, получим систему

$$\begin{cases} y_{i-1} = a_i & i = \overline{1, n} \\ a_i + b_i h_i + c_i h_i^2 + d_i h_i^3 = y_i & i = \overline{1, n} \\ b_i + 2c_i h_i + 3d_i h_i^2 = b_{i+1} & i = \overline{1, n-1} \\ c_i + 3d_i h_i = c_{i+1} & i = \overline{1, n-1} \\ c_n + 3d_n h_n = 0 \\ c_1 = 0 \\ c_{n+1} = 0. \end{cases}$$

Решая систему, получим

$$\begin{cases} b_i h_i + c_i h_i^2 + d_i h_i^3 = y_i - y_{i-1} & i = \overline{1, n} \\ 2c_i h_i + 3d_i h_i^2 = b_{i+1} - b_i & i = \overline{1, n-1} \\ d = \frac{c_{i+1} - c_i}{3h_i} \\ c_1 = c_{n+1} = 0, \end{cases}$$

далее

$$\begin{cases} a_i = y_{i-1} & i = \overline{1, n} \\ b_i h_i + c_i h_i^2 + \left(\frac{(c_{i+1} - c_i) h_i^2}{3} \right) = y_i - y_{i-1} & i = \overline{1, n} \\ 2c_i h_i + (c_{i+1} - c_i) h_i = b_{i+1} - b_i & i = \overline{1, n-1} \\ d = \frac{c_{i+1} - c_i}{3h_i} & i = \overline{1, n} \\ c_1 = c_{n+1} = 0. \end{cases}$$

Откуда

$$b_i = \frac{y_i - y_{i-1}}{h_i} - c_i h_i - \frac{(c_{i+1} - c_i) h_i}{3}, \quad i = \overline{1, n}.$$

$$2c_i h_i + (c_{i+1} - c_i)h_i = \frac{y_{i+1} - y_i}{h_{i+1}} - c_{i+1}h_{i+1} - \frac{(c_{i+2} - c_{i+1})h_{i+1}}{3} - \frac{y_i - y_{i-1}}{h_i} + c_i h_i + \frac{(c_{i+1} - c_i)h_i}{3}.$$

Таким образом, задача определения коэффициентов сплайна свелась к решению системы

$$c_i \left(\frac{h_i}{3}\right) + c_{i+1} \left(\frac{2}{3}h_i + \frac{2}{3}h_{i+1}\right) + c_{i+2} \left(\frac{h_{i+1}}{3}\right) = \frac{y_{i+1} - y_i}{h_{i+1}} - \frac{y_i - y_{i-1}}{h_i}, \quad i = \overline{1, n-1}$$

$$c_1 = c_{n+1} = 0.$$

Система трехдиагональна. Будем решать ее методом прогонки. Поскольку для матрицы системы выполнено условие доминирования диагональных элементов

$$\frac{2}{3}h_i + \frac{2}{3}h_{i+1} > \frac{h_i}{3} + \frac{h_{i+1}}{3},$$

то задача имеет решение, причем единственное, и это решение можно найти методом прогонки.