

Математичне моделювання електротехнічних систем

Лекція 10

8. СПЛАЙНИ. РАЦІОНАЛЬНА ІНТЕРПОЛЯЦІЯ

8.1 Сплайн – інтерполяція

Сплайн — функція, область визначення якої розбита на кінцеве число відрізків, на кожному з яких сплайн співпадає з деяким многочленом алгебри.

Максимальний ступінь з використаних поліномів називається ступенем сплайна.

9 . ІНТЕРПОЛЯЦІЯ. АПРОКСИМАЦІЯ, ЗГЛАДЖУВАННЯ ДАНИХ, МЕТОД НАЙМЕНШИХ КВАДРАТІВ

9.1 Апроксимація дослідних даних

В результаті проведення натурального експерименту отримана таблична функція:

i	X	Y
0	x_0	y_0
1	x_1	y_1
2	x_2	y_2
3	x_3	y_3
:	:	:
n	x_n	y_n

де

N – кількість вузлових точок в таблиці, **n=N-1**.

Завдання апроксимації полягає у відшуканні аналітичної залежності $y=f(x)$ отриманої табличної функції.

Перший спосіб. Цей спосіб вимагає, щоб апроксимуюча крива $F(x)$, аналітичний вид якої необхідно знайти, проходила через всі вузлові точки таблиці. Цю задачу можна вирішити за допомогою побудови інтерполяційного многочлена ступеня n :

$$P_n(x) = a_0x^n + a_1x^{n-1} + a_2x^{n-2} + \dots + a_{n-1}x^1 + a_n \quad (9.1)$$

Проте цей спосіб апроксимації досвідчених даних має недоліки:

- Точність апроксимації гарантується в невеликому інтервалі $[x_0, x_n]$ при кількості вузлових точок не більше 7-8.
- Значення табличної функції у вузлових точках повинні бути задані з великою точністю.

Відомо, що як би точно не проводився експеримент, результати експерименту містять похибки. Річ у тому, що насправді досліджувана величина залежить не тільки від одного аргументу X , але і від інших випадкових чинників, які від досліду до досліду коливаються по своїх власних випадкових законах. Цим самим обумовлюється випадкове коливання досліджуваної функції.

В результаті апроксимувати дослідні дані за допомогою інтерполяційного многочлена, який проходив би через всі вузлові точки таблиці, не завжди вдається. Більш того, прагнучи пройти через всі вузлові точки таблиці і збільшуючи порядок многочлена, ми тим самим починаємо відтворювати не тільки закономірні зміни функції, що знімається, але і її випадкові збурювання.

Другий спосіб. На практиці знайшов застосування інший спосіб апроксимації дослідних даних – згладжування дослідних даних. Суть цього методу полягає в тому, що табличні дані апроксимують кривою $F(x)$, яка не обов'язково повинна пройти через всі вузлові точки, а повинна як би згладити всі випадкові збурювання табличної функції.

9.2 Згладжування дослідних даних методом найменших квадрата У цьому методі при згладжуванні досвідчених даних що апроксимує криву $F(x)$ прагнуть провести так, щоб її відхилення ϵ від табличних даних (ухилення) по всіх вузлових точках були мінімальними (рис. 9.1), тобто

$$\epsilon_i = |F(x_i) - y_i| \rightarrow \min \quad (9.2)$$

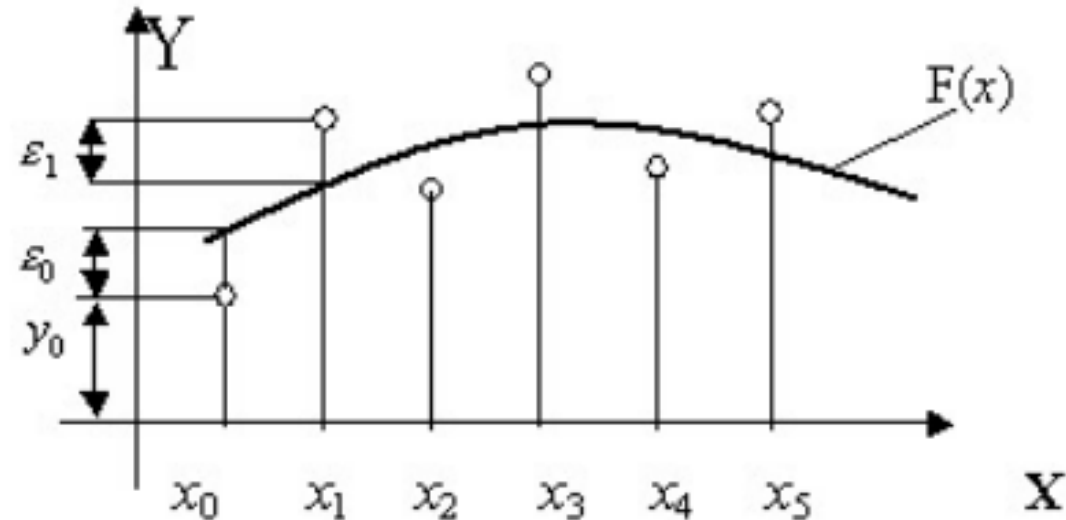


Рисунок 9.1 – Згладжування досвідчених даних апроксимуючою кривою $F(x)$ з мінімізацією відхилень по всіх вузлових точках

Позбавимося від знаку відхилення. Тоді умова (9.2) матиме вигляд:

$$\varepsilon_i^2 = \left| (F(x_i) - y_i)^2 \right| \rightarrow \min \quad (9.3)$$

Суть методу найменших квадратів полягає в наступному: для табличних даних, отриманих в результаті експерименту, відшукати аналітичну залежність $F(x)$, сума квадратів відхилень якої від табличних даних по всіх вузлових точках була б мінімальною, тобто

$$\sum_{i=0}^n \varepsilon_i^2 = \sum_{i=0}^n (F(x_i) - y_i)^2 \rightarrow \min \quad (9.4)$$

Для визначеності завдання шукану функцію $F(x)$ вибиратимемо з класу многочленів алгебри ступеня m :

$$P_m(x) = a_0x^m + a_1x^{m-1} + a_2x^{m-2} + \dots + a_{m-1}x^1 + a_m \quad (9.5)$$

Назвемо многочлен (9.5) апроксимуючим многочленом. Апроксимуючий многочлен не проходить через всі вузлові точки таблиці. Тому його ступінь m не залежить від числа вузлових точок. При цьому завжди $m < n$. Ступінь m може мінятися в межах $1 \leq m \leq N - 2$.

Якщо $m=1$, то ми апроксимуємо табличну функцію прямою лінією. Таке завдання називається лінійною регресією.

Якщо $m=2$, то ми апроксимуємо табличну функцію квадратичною параболою. Таке завдання називається квадратичною апроксимацією.

Якщо $m=3$, то ми апроксимуємо табличну функцію кубічною параболою. Таке завдання називається кубічною апроксимацією.

Уточнимо метод найменших квадратів: для табличної функції, отриманої в результаті експерименту, побудувати апроксимуючий многочлен (9.5) ступені m , для якого сума квадратів ухилень по всіх вузлових точках мінімальна, тобто

$$S = \sum_0^n (P_m(x_i) - y_i)^2 \rightarrow \min \quad (9.6)$$

Змінимо вид многочлена P_m . Поставимо на останнє місце доданки, що містять x^m . На передостаннє – доданки, що містять x^{m-1} і т.д. В результаті отримаємо:

$$P_m(x) = a_0x^0 + a_1x^1 + a_2x^2 + \dots + a_mx^m \quad (9.7)$$

або

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

При цьому змінимо індекси коефіцієнтів многочлена. Тоді умова (9.6) матиме вигляд:

$$S = \sum_{i=0}^n \left(a_0 x_i^0 + a_1 x_i^1 + a_2 x_i^2 + \dots + a_m x_i^m + y_i \right)^2 \rightarrow \min$$

де

x_i і y_i – координати вузлових точок таблиці,

$a_j, j = \overline{0, m}$ – невідомі коефіцієнти многочлена.

Якщо для будь-якого $x \in D$ ($x \neq a$) виконується нерівність $f(x) \leq f(a)$ ($a \in D$) то точка a називається точкою найбільшого значення функції на множині D :

$$\max_{x \in D} f(x) = f(a)$$

Якщо для будь-якого $x \in D$ ($x \neq b$) виконується нерівність $f(x) > f(b)$ ($b \in D$) то точка b називається точкою найменшого значення функції на множині D .

$$\min_{x \in D} f(x) = f(b)$$

Точка найбільшого або найменшого значення може бути екстремумом функції, але не обов'язково їм є.

Точку найбільшого (найменшого) значення безперервної на відрізку функції слід шукати серед екстремумів цієї функції і її значень на кінцях відрізаня.

Необхідною умовою існування мінімуму функції S є рівність нулю її часткових похідних (першій похідній) по кожній a_j .

$$\left\{ \begin{array}{l} \frac{\delta S}{\delta a_0} \rightarrow 2 \sum_{i=0}^n ((a_0 x_i^0 + a_1 x_i^1 + \dots + a_m x_i^m - y_i) x_i^0) = 0 \\ \frac{\delta S}{\delta a_1} \rightarrow 2 \sum_{i=0}^n ((a_0 x_i^0 + a_1 x_i^1 + \dots + a_m x_i^m - y_i) x_i^1) = 0 \\ \frac{\delta S}{\delta a_2} \rightarrow 2 \sum_{i=0}^n ((a_0 x_i^0 + a_1 x_i^1 + \dots + a_m x_i^m - y_i) x_i^2) = 0 \\ \dots \\ \frac{\delta S}{\delta a_m} \rightarrow 2 \sum_{i=0}^n ((a_0 x_i^0 + a_1 x_i^1 + \dots + a_m x_i^m - y_i) x_i^m) = 0 \end{array} \right.$$

В результаті отримали систему лінійних рівнянь. Розкриваючи дужки і переносячи вільні члени в правій частині рівнянь, отримуємо в нормальній формі систему лінійних рівнянь:

$$\left\{ \begin{array}{l} c_0 a_0 + c_1 a_1 + c_2 a_2 + \dots + c_m a_m = d_0 \\ c_1 a_0 + c_2 a_1 + c_3 a_2 + \dots + c_{m+1} a_m = d_1 \\ c_2 a_0 + c_3 a_1 + c_4 a_2 + \dots + c_{m+2} a_m = d_2 \\ \dots\dots\dots \\ c_m a_0 + c_{m+1} a_1 + c_{m+2} a_2 + \dots + c_{2m} a_m = d_m \end{array} \right. \quad (9.8)$$

де

\mathbf{a}_j – невідомі системи лінійних рівнянь (9.7),

$c_k = \sum_{i=0}^n x_i^k, k = \overline{0, 2m}$ – коефіцієнти системи лінійних рівнянь (9.7),

$d_j = \sum_{i=0}^n y_i x_i^k, j = \overline{0, m}$ – вільні члени системи лінійних рівнянь (9.7),

Порядок системи становить $m+1$.

При ручному рахунку коефіцієнти c_k і вільні члени d_j зручно визначати, користуючись (табл. 9.1).

Таблиця 9.1 – Для ручного рахунку коефіцієнтів c_k і вільних членів d_j

i	x_i^0	x_i^1	x_i^2	...	x_i^{2m}	$x_i^0 y_i$	$x_i^1 y_i$...	x_i^m
0	1								
1	1								
2	1								
...	...								
N	1								
$\sum_{i=0}^n$	c_0	c_1	c_2	...	c_{2m}	d_0	d_1	...	d_m