

## Chương 4: PHÉP NỘI SUY ĐA THỨC



Minh-Phuong Tran

Ton Duc Thang University

Ngày 5 tháng 4 năm 2016

## 1 4.1. Giới thiệu bài toán (Basic Motivation)

## 2 4.2. Nội suy đa thức (Polynomial Interpolation)

## 3 4.3. Các phương pháp nội suy đa thức

- 4.3.1. Phương pháp nội suy Lagrange
- 4.3.2. Phương pháp nội suy Newton
- 4.3.3. Phương pháp nội suy Hermite
- 4.3.4. Phương pháp Spline bậc 3 (Cubic Spline)

## 4.1. Giới thiệu bài toán (Basic Motivation)

- Trên thực tế, các đại lượng khảo sát không được cho dưới dạng hàm cụ thể mà chỉ là một bảng các giá trị rời rạc (thực nghiệm).

$x$	$x_0$	$x_1$	$\cdots$	$x_n$
$y = f(x)$	$y_0$	$y_1$	$\cdots$	$y_n$

- Giả sử một hàm thực  $y = f(x)$  biểu diễn một đại lượng cần khảo sát.

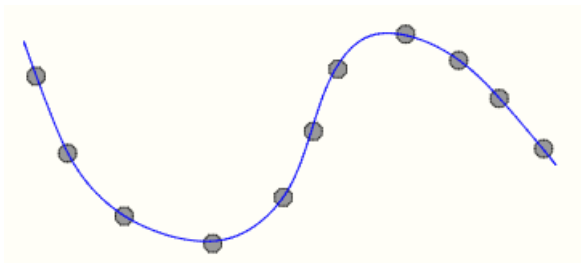
$$f(x) = \text{unknown}$$

## 4.1. Giới thiệu bài toán (Basic Motivation)

- Hãy vẽ đường đi qua các điểm rời rạc cho trước. (Matlab)

## 4.1. Giới thiệu bài toán (Basic Motivation)

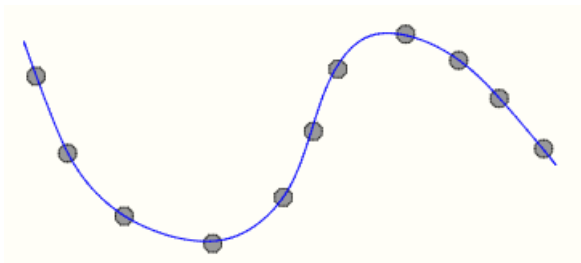
- Hãy vẽ đường đi qua các điểm rời rạc cho trước. (Matlab)



- Có bao nhiêu cách vẽ?

## 4.1. Giới thiệu bài toán (Basic Motivation)

- Hãy vẽ đường đi qua các điểm rời rạc cho trước. (Matlab)



- Có bao nhiêu cách vẽ? → vô số.

## 4.1. Giới thiệu bài toán (Basic Motivation)

Vấn đề đặt ra:

- Làm thế nào để tính  $y = f(x)$  với  $x$  là điểm bất kỳ **không** nằm trong các giá trị đã biết?

## 4.1. Giới thiệu bài toán (Basic Motivation)

Vấn đề đặt ra:

- Làm thế nào để tính  $y = f(x)$  với  $x$  là điểm bất kỳ **không** nằm trong các giá trị đã biết?

→ Bài toán nội suy và Bài toán ngoại suy



## 4.1. Giới thiệu bài toán (Basic Motivation)

- Cho  $x_0 < x_1 < \dots < x_i < \dots < x_n$  có thể phân bố cách đều hoặc không và cho biết các giá trị  $y_i = f(x_i)$  tại các điểm trên.
- **Bài toán nội suy**: Bài toán tìm giá trị gần đúng của  $y^*$  tại điểm  $x^*$  nào đó nằm giữa các giá trị  $x_i$  đã biết.

$x$	$x_0$	$\dots$	$x^*$	$x_n$
$y = f(x)$	$y_0$	$\dots$	$y^*=?$	$y_n$

- **Bài toán ngoại suy**: Bài toán tìm giá trị gần đúng của  $y^*$  tại điểm  $x^*$  nào đó nằm ngoài khoảng  $[x_0, x_n]$ .

$x$	$x_0$	$x_1$	$\dots$	$x_n$	$\dots$	$x^*$
$y = f(x)$	$y_0$	$y_1$	$\dots$	$y_n$	$\dots$	$y^*=?$

## 4.1. Giới thiệu bài toán (Basic Motivation)

- Cho  $x_0 < x_1 < \dots < x_i < \dots < x_n$  có thể phân bố cách đều hoặc không và cho biết các giá trị  $y_i = f(x_i)$  tại các điểm trên.
- **Bài toán nội suy**: Bài toán tìm giá trị gần đúng của  $y^*$  tại điểm  $x^*$  nào đó nằm giữa các giá trị  $x_i$  đã biết.

$x$	$x_0$	$\dots$	$x^*$	$x_n$
$y = f(x)$	$y_0$	$\dots$	$y^*=?$	$y_n$

- **Bài toán ngoại suy**: Bài toán tìm giá trị gần đúng của  $y^*$  tại điểm  $x^*$  nào đó nằm ngoài khoảng  $[x_0, x_n]$ .

$x$	$x_0$	$x_1$	$\dots$	$x_n$	$\dots$	$x^*$
$y = f(x)$	$y_0$	$y_1$	$\dots$	$y_n$	$\dots$	$y^*=?$

### • BÀI TOÁN NỘI SUY

1 4.1. Giới thiệu bài toán (Basic Motivation)

2 4.2. Nội suy đa thức (Polynomial Interpolation)

3 4.3. Các phương pháp nội suy đa thức

- 4.3.1. Phương pháp nội suy Lagrange
- 4.3.2. Phương pháp nội suy Newton
- 4.3.3. Phương pháp nội suy Hermite
- 4.3.4. Phương pháp Spline bậc 3 (Cubic Spline)

## 4.2. Nội suy đa thức (Polynomial Interpolation)

Vấn đề đặt ra:

- Hàm cần tìm  $y = f(x)$  phải có dạng biểu diễn đơn giản, sơ cấp.
- Hàm cần tìm phải thỏa những tính chất nhất định: đơn điệu, liên tục, khả vi, khả tích... tùy thuộc vào mục đích sử dụng hàm đó.

## 4.2. Nội suy đa thức (Polynomial Interpolation)

Vấn đề đặt ra:

- Hàm cần tìm  $y = f(x)$  phải có dạng biểu diễn đơn giản, sơ cấp.
- Hàm cần tìm phải thỏa những tính chất nhất định: đơn điệu, liên tục, khả vi, khả tích... tùy thuộc vào mục đích sử dụng hàm đó.

→ Hàm đa thức

## 4.2 Nội suy đa thức (Polynomial Interpolation)

### Định lý Weierstrass 1 về xấp xỉ hàm

Cho  $f(x)$  là một hàm liên tục xác định trên khoảng  $[a, b]$ . Khi đó với mọi  $\varepsilon > 0$  tồn tại một **đa thức thực**  $P(x)$  bậc  $m > 0$  sao cho:

$$|f(x) - P(x)| < \varepsilon \quad \forall x \in [a, b]$$

### Định lý Weierstrass 2 về xấp xỉ hàm

Cho  $f(x)$  là một hàm liên tục xác định trên khoảng  $[-\pi, \pi]$  và  $f(-\pi) = f(\pi)$ . Khi đó với mọi  $\varepsilon > 0$  tồn tại **đa thức lượng giác**:

$$Q_m(x) = \frac{a_0}{2} + \sum_{j=1}^m [a_j \cos(jx) + b_j \sin(jx)]$$

sao cho  $|f(x) - Q_m(x)| < \varepsilon \quad \forall x \in [-\pi, \pi]$

### Một vài lưu ý:

- Các đa thức  $P$  và  $Q_m$  trên đây được gọi là các **đa thức nội suy**.
- Phương pháp tìm hàm  $P$  như vậy được gọi là **phương pháp nội suy đa thức**.

### Một vài lưu ý:

- Các đa thức  $P$  và  $Q_m$  trên đây được gọi là các **đa thức nội suy**.
- Phương pháp tìm hàm  $P$  như vậy được gọi là **phương pháp nội suy đa thức**.
- Trong một số bài toán vật lý, hàm cần xấp xỉ có tính chất **tuần hoàn**. Khi đó nội suy bằng đa thức lượng giác  $Q_m$  được ưu tiên hơn.



### Định lý (Sự duy nhất của đa thức nội suy)

Cho  $x_0, x_1, x_2, \dots, x_n$  là  $n + 1$  số thực phân biệt, và  $y_0, y_1, \dots, y_n$  là các giá trị bất kỳ. Khi đó **tồn tại duy nhất** một đa thức  $P(x)$  có bậc  $n$  thỏa mãn điều kiện:

$$P(x_i) = y_i, \quad i = 0, 1, 2, \dots, n$$

## 4.2 Nội suy đa thức (Polynomial Interpolation)

Một đa thức nội suy bậc  $n$  được tìm dưới dạng:

$$P_n(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \dots + a_1 x + a_0$$

thỏa mãn hệ phương trình  $n + 1$  ẩn và  $n + 1$  phương trình:

$$\begin{cases} P_n(x_0) = y_0 \\ P_n(x_1) = y_1 \\ \dots\dots\dots \\ P_n(x_n) = y_n \end{cases}$$

Ta nghiên cứu hai phương pháp nội suy đa thức:

- 1 Phương pháp nội suy Lagrange.
- 2 Phương pháp nội suy Newton.

1 4.1. Giới thiệu bài toán (Basic Motivation)

2 4.2. Nội suy đa thức (Polynomial Interpolation)

3 4.3. Các phương pháp nội suy đa thức

- 4.3.1. Phương pháp nội suy Lagrange
- 4.3.2. Phương pháp nội suy Newton
- 4.3.3. Phương pháp nội suy Hermite
- 4.3.4. Phương pháp Spline bậc 3 (Cubic Spline)

## 4.3. Các phương pháp nội suy đa thức

### 4.3.1. Phương pháp nội suy Lagrange

- Giả sử ta có một dãy các điểm  $x_0, x_1, \dots, x_n$  và một dãy các giá trị  $y_0, y_1, \dots, y_n$  tương ứng.
- **Phương pháp Lagrange** tìm đa thức nội suy  $P_n(x)$  có bậc  $n$ , được viết dưới dạng:

$$P_n(x) \equiv L(x) = y_0 L_0(x) + y_1 L_1(x) + \dots + y_n L_n(x)$$

trong đó  $L_i$  có bậc  $n$  và

$$L_i(x_j) = \begin{cases} 1 & \text{nếu } j = i \\ 0 & \text{nếu } j \neq i \end{cases}$$

## 4.3. Các phương pháp nội suy đa thức

### 4.3.1. Phương pháp nội suy Lagrange

- Do  $P_n(x_i) = y_i$  với  $i = 0, 1, 2, \dots, n$ , nên hàm  $L_i$  được cho bởi công thức sau:

$$L_i(x) = \frac{(x - x_0)(x - x_1)\dots(x - x_{i-1})(x - x_{i+1})\dots(x - x_n)}{(x_i - x_0)(x_i - x_1)\dots(x_i - x_{i-1})(x_i - x_{i+1})\dots(x_i - x_n)}$$

- Đa thức nội suy theo cách này được gọi là **đa thức nội suy Lagrange**.

## 4.3. Các phương pháp nội suy đa thức

### 4.3.1. Phương pháp nội suy Lagrange

#### Bài tập thực hành

Hãy viết thuật toán và chương trình minh họa cho phương pháp nội suy Lagrange.

## Mệnh đề

Cho hàm  $f(x)$  có đạo hàm liên tục đến cấp  $n + 1$  trên  $[a, b]$  và  $P_n$  là đa thức nội suy của nó. Các điểm mốc nội suy là

$$a = x_0 < x_1 < x_2 < \dots < x_n = b$$

Đặt  $\omega_{n+1}(x) = \prod_{i=0}^n (x - x_i)$  và  $R(x) = f(x) - P_n(x)$  là đa thức dư. Khi đó với mọi  $x \in [a, b]$  tồn tại  $\eta_x \in [a, b]$  sao cho

$$R(x) = \frac{f^{(n+1)}(\eta_x)}{(n+1)!} \omega_{n+1}(x)$$



## Hệ quả

Giả sử

$$M = \sup_{a \leq x \leq b} |f^{(n+1)}(x)|$$

Khi đó:

$$|R(x)| \leq |f(x) - P_m(x)| \leq \frac{M}{(n+1)!} \omega_{n+1}(x)$$

## 4.3. Các phương pháp nội suy đa thức

### 4.3.1. Phương pháp nội suy Lagrange

#### Ví dụ minh họa

Cho hàm số  $y = \sin(x/2)$  có các nút giá trị như sau:

i	$x_i$	$y_i$
0	0	0.000
1	1.5	0.682
2	2	0.841

Hãy xác định đa thức nội suy Lagrange đi qua các điểm trên? Hãy tính giá trị gần đúng của hàm số tại điểm  $x = 1$ .

- Đa thức nội suy Lagrange đi qua các điểm  $(x_i, y_i)$  được cho bởi công thức:

$$P(x) = \sum_{i=0}^n y_i L_i(x)$$

trong đó

$$L_i(x) = \frac{\prod_{j=0, j \neq i}^n (x - x_j)}{\prod_{j=0, j \neq i}^n (x_i - x_j)}$$

- Ta có

$$L_0(x) = \frac{(x - 1.5)(x - 2)}{(0 - 1.5)(0 - 2)} = \frac{1}{3}(x - 1.5)(x - 2)$$

$$L_1(x) = \frac{(x - 0)(x - 2)}{(1.5 - 0)(1.5 - 2)} = -\frac{4}{3}x(x - 2)$$

$$L_2(x) = \frac{(x - 0)(x - 1.5)}{(2 - 0)(2 - 1.5)} = x(x - 1.5)$$

- Do đó đa thức nội suy là:

$$\begin{aligned}P(x) &= y_0 L_0(x) + y_1 L_1(x) + y_2 L_2(x) \\&= 0.000 - \frac{4}{3} \cdot 0.0682x(x-2) + 0.841x(x-1.5)\end{aligned}$$

- Tại  $x = 1$  ta có  $P(1) = 0.4888$ .
- Sai số của phương pháp:

$$R(x) = \frac{f'''(\eta)}{3!} x(x-1.5)(x-2)$$

- Ta có  $|f'''(\eta)| = |-1/8 \cos(\eta/2)| \leq 1/8$  nên sai số tại  $x = 1$  được cho bởi:

$$R(1) \leq \frac{|f'''(\eta)|}{3!} |1 \cdot (1-1.5)(1-2)| \simeq 0.01042$$

## 4.3.1. Phương pháp nội suy Lagrange

### Ví dụ minh họa

Câu hỏi tương tự ví dụ trước với hàm số  $y = \sin(x/3)$  và bảng giá trị như sau:

i	$x_i$	$y_i$
0	0	0.000
1	1.5	0.479
2	2	0.618

### 4.3.1. Phương pháp nội suy Lagrange

#### Bài tập

- ① Hãy viết đa thức nội suy Lagrange của các mốc nội suy sau đây:

$x$	0	1	-1	2	-2
$y = f(x)$	-5	-3	-15	39	-9

- ② Tìm số liệu còn thiếu trong bảng sau:

$x$	0	1	2	3	4
$y$	1	3	9	?	81

- ③ Tính  $f(0.3)$  từ bảng dữ liệu sau đây:

$x$	0	1	3	4	7
$y$	1	3	49	129	813

### Bài toán phân tích về dạng phân thức tối giản

**Bài toán:** Cần phân tích  $B(x) = \frac{P_n(x)}{(x - x_0)(x - x_1) \dots (x - x_n)}$  về dạng tối giản:

$$\frac{A_0}{(x - x_0)} + \frac{A_1}{(x - x_1)} + \dots + \frac{A_n}{(x - x_n)}$$

trong đó  $P_n$  là đa thức bậc không quá  $n$  và  $x_0, x_1, \dots, x_n$  là các điểm phân biệt.

Áp dụng phương pháp đa thức nội suy đa thức Lagrange:  $P_n(x) \equiv L(x)$  và  $y_i = P_n(x_i)$  ta có:

$$B(x) = \frac{y_0}{T_0(x - x_0)} + \frac{y_1}{T_1(x - x_1)} + \dots + \frac{y_n}{T_n(x - x_n)}$$

trong đó

$$T_i = (x_i - x_0)(x_i - x_1)\dots(x - x_{i-1})(x - x_{i+1})\dots(x - x_n)$$

Suy ra

$$A_i = \frac{P_n(x_i)}{T_i}, \quad i = 0, 1, \dots, n$$

là các hệ số cần tìm.

Ví dụ

Phân tích về dạng phân thức tối giản:  $f(x) = \frac{-x^3 + 2x^2 + 5}{(x - 1)x(x + 1)(x + 2)}$



## 4.3. Các phương pháp nội suy đa thức

### 4.3.2. Phương pháp nội suy Newton



- **Ý tưởng:** Ta cần tìm một đa thức nội suy bậc  $n$  có các nút giá trị đã biết là  $(x_i, y_i), i = 0, 1, \dots, n$  sao cho mỗi lần bổ sung thêm số liệu vào cuối mẫu quan sát ta vẫn tận dụng được đa thức nội suy đã tính trước đó.

## 4.3. Các phương pháp nội suy đa thức

### 4.3.2. Phương pháp nội suy Newton

- **Ý tưởng:** Ta cần tìm một đa thức nội suy bậc  $n$  có các nút giá trị đã biết là  $(x_i, y_i), i = 0, 1, \dots, n$  sao cho mỗi lần bổ sung thêm số liệu vào cuối mẫu quan sát ta vẫn tận dụng được đa thức nội suy đã tính trước đó.
- Đa thức nội suy Newton được tìm dưới dạng:

$$P_n(x) = D_0(x) + D_1(x) + \dots + D_n(x)$$

sao cho  $P_i(x)$  là đa thức nội suy của mẫu  $(x_0, y_0), (x_1, y_1), \dots, (x_i, y_i)$ .

- Bài toán nội suy Newton được chia làm hai trường hợp:
  - Trường hợp tổng quát: Lưới chia  $x_i$  **không đều**.
  - Lưới chia  $x_i$  **cách đều**.

## 4.3.2. Phương pháp nội suy Newton

Trường hợp lưới chia không đều

Trên lưới nội suy ta đặt các tỷ sai phân như sau:

- **Tỷ sai phân cấp 1:** Với  $i = 0, 1, 2, \dots, n-1$

$$T_0^{(1)} = \frac{y_1 - y_0}{x_1 - x_0}; \quad T_1^{(1)} = \frac{y_2 - y_1}{x_2 - x_1}; \dots \quad T_i^{(1)} = \frac{y_{i+1} - y_i}{x_{i+1} - x_i}$$

- **Tỷ sai phân cấp 2:** Với  $i = 0, 1, 2, \dots, n-2$

$$T_0^{(2)} = \frac{T_1^{(1)} - T_0^{(1)}}{x_2 - x_0}; \dots \quad T_i^{(2)} = \frac{T_{i+1}^{(1)} - T_i^{(1)}}{x_{i+2} - x_i}$$

- **Tỷ sai phân cấp k:** ( $0 \leq k \leq n$ ): Với  $i = 0, 1, \dots, n-k$

$$T_0^{(k)} = \frac{T_1^{(k-1)} - T_0^{(k-1)}}{x_k - x_0}; \dots \quad T_i^{(k)} = \frac{T_{i+1}^{(k-1)} - T_i^{(k-1)}}{x_{i+k} - x_i}$$

- Lập bảng tỷ sai phân sau:

$x$	$y$	$T^{(1)}$	$T^{(2)}$	$\dots$	$T^{(n)}$
$x_0$	$y_0$	$T_0^{(1)}$	$T_0^{(2)}$	$\dots$	$T_0^{(n)}$
$x_1$	$y_1$	$T_1^{(1)}$	$T_1^{(2)}$	$\dots$	$T_1^{(n)}$
$\dots$	$\dots$	$\dots$	$\dots$	$\dots$	$\dots$

- Nếu  $P_n$  là đa thức bậc không quá  $n$  thì mọi tỷ sai phân cấp  $(n + 1)$  đều bằng không.
- Nếu thêm một nút nội suy mới, bảng tỷ sai phân sẽ có thêm 1 dòng và 1 cột (không cần thứ tự).

- Lập bảng tỷ sai phân sau:

$x$	$y$	$T^{(1)}$	$T^{(2)}$	$\dots$	$T^{(n)}$
$x_0$	$y_0$	$T_0^{(1)}$	$T_0^{(2)}$	$\dots$	$T_0^{(n)}$
$x_1$	$y_1$	$T_1^{(1)}$	$T_1^{(2)}$	$\dots$	$T_1^{(n)}$
$\dots$	$\dots$	$\dots$	$\dots$	$\dots$	$\dots$

- Nếu  $P_n$  là đa thức bậc không quá  $n$  thì mọi tỷ sai phân cấp  $(n + 1)$  đều bằng không.
- Nếu thêm một nút nội suy mới, bảng tỷ sai phân sẽ có thêm 1 dòng và 1 cột (không cần thứ tự).

## 4.3.2. Phương pháp nội suy Newton

Trường hợp lưới chia không đều

### Đa thức nội suy Newton

Đa thức nội suy Newton (dạng Newton tiến) được cho bởi công thức sau đây:

$$N_n(x) = y_0 + T_0^{(1)}(x - x_0) + T_0^{(2)}(x - x_0)(x - x_1) + \\ + \dots + T_0^{(n)}(x - x_0)(x - x_1)\dots(x - x_{n-1})$$

## 4.3.2. Phương pháp nội suy Newton

Trường hợp lưới cách đều

- Các mốc nội suy cách đều một khoảng cách  $h$ , tức là:

$$x_i = x_0 + ih, \quad i = 0, 1, \dots, n$$

- Dựa vào công thức tỷ sai phân trên, mẫu số là hằng số. Do đó ta tính tỷ sai phân dạng đơn giản như sau:

- Tỷ sai phân cấp 1: Với  $i = 0, 1, \dots, n-1$

$$D_0^{(1)} = y_1 - y_0; D_1^{(1)} = y_2 - y_1, \dots, D_i^{(1)} = y_{i+1} - y_i$$

- Tỷ sai phân cấp  $k$  ( $0 \leq k \leq n$ ): Với  $i = 0, 1, \dots, n-k$

$$D_0^{(k)} = D_1^{(k-1)} - D_0^{(k-1)}; D_i^{(k)} = D_{i+1}^{(k-1)} - D_i^{(k-1)}$$

- Tương quan giữa hai công thức tỷ sai phân:

$$T_i^{(k)} = \frac{D_i^{(k)}}{k!h^k}$$

## 4.3.2. Phương pháp nội suy Newton

Trường hợp lưới cách đều

$$\text{Đặt } t = \frac{x - x_0}{h}.$$

Đa thức nội suy Newton lưới chia đều

**Đa thức nội suy Newton với dạng lưới đều** được cho bởi:

$$N_n(x) = y_0 + \frac{D_0^{(1)}}{1!}t + \frac{D_0^{(2)}}{2!}t(t-1) + \dots + \frac{D_0^{(n)}}{n!}t(t-1)\dots(t-n+1)$$

Thực hành

Hãy viết thuật toán và chương trình của phép nội suy Newton cho hai trường hợp.



## 4.3.2. Phương pháp nội suy Newton

### Ví dụ minh họa

Cho bảng giá trị  $(x_i, y_i)$  như sau:

$x$	-4	-1	0	2	5
$y$	1245	35	5	9	1335

Hãy thiết lập đa thức nội suy Newton qua các điểm trên.

- Lập bảng tỷ sai phân:

$x$	$y$	$T^{(1)}$	$T^{(2)}$	$T^{(3)}$	$T^{(4)}$
-4	1245	-404	94	-14	3
-1	33	-28	10	13	
0	5	2	88		
2	9	442			
5	1335				

- Chọn  $x_0 = -4$  ta có đa thức nội suy Newton, theo công thức đã cho:

$$\begin{aligned}
 P_4(x) &= 1245 - 404(x + 4) + 94(x + 4)(x + 1) - 14x(x + 1)(x + 4) \\
 &\quad + 3x(x + 4)(x - 2) \\
 &= 3x^4 - 5x^3 + 6x^2 - 14x + 5
 \end{aligned}$$

## 4.3. Các phương pháp nội suy đa thức

### 4.3.3. Phương pháp nội suy Hermite

- Phép nội suy Hermite dựa vào các giá trị của hàm tại mốc nội suy và cả các giá trị đạo hàm của hàm đó tại các mốc nội suy.
- Cho  $n$  mốc nội suy phân biệt nhau  $(x_i, y_i)$  với  $i = 0, 1, 2, \dots, n$  và cho biết các giá trị đạo hàm  $f'(x_i)$  tại các mốc nội suy đó.
- **Phương pháp nội suy Hermite** tìm một đa thức nội suy bậc  $2n + 1$   $P(x)$  thỏa mãn các điều kiện sau:

$$\begin{cases} P(x_i) = y_i \\ P'(x_i) = f'(x_i) \end{cases}, i = 0, 1, \dots, n$$

## 4.3. Các phương pháp nội suy đa thức

### 4.3.3. Phương pháp nội suy Hermite

#### Định lý về sự tồn tại của đa thức nội suy Hermite

Nếu  $f \in C[a, b]$  và  $x_i \in [a, b]$  với  $i = 0, 1, \dots, n$  là các mốc nội suy phân biệt, thì đa thức nội suy Hermite bậc  $2n + 1$   $H_{2n+1}$  thỏa mãn điều kiện của  $f$  và  $f'$  tại  $x_0, x_1, \dots, x_n$  được cho bởi công thức:

$$H_{2n+1}(x) = \sum_{j=0}^n f(x_j) H_{n,j}(x) + \sum_{j=0}^n f'(x_j) \hat{H}_{n,j}(x)$$

trong đó  $H_{n,j}(x) = [1 - 2(x - x_j)L'_{n,j}(x_j)]L_{n,j}^2(x)$  và

$\hat{H}_{n,j}(x) = (x - x_j)L_{n,j}^2(x)$ , với  $L_{n,j}$  là hệ số thứ  $j$  của đa thức nội suy Lagrange bậc  $n$ . Hơn nữa, nếu  $f \in C^{2n+2}[a, b]$  thì tồn tại  $\xi \in (a, b)$  sao cho:

$$f(x) = H_{2n+1}(x) + \frac{(x - x_0)^2 \dots (x - x_n)^2}{(2n + 2)!} f^{(2n+2)}(\xi)$$

## 4.3. Các phương pháp nội suy đa thức

### 4.3.3. Phương pháp nội suy Hermite

#### Ví dụ

Use the Hermite polynomial that agrees with the data listed in following table to find an approximation of  $f(1.5)$ .

$k$	$x_k$	$f(x_k)$	$f'(x_k)$
0	1.3	0.620086	-0.5220232
1	1.6	0.4554022	-0.5698959
2	1.9	0.2818186	-0.5811571

- Viết đa thức nội suy Lagrange và tính các giá trị đạo hàm tương ứng:

$$L_{2,0}(x) = \frac{(x - x_1)(x - x_2)}{(x_0 - x_1)(x_0 - x_2)} = \frac{50}{9}x^2 - \frac{175}{9}x + \frac{152}{9};$$

$$L'_{2,0}(x) = \frac{100}{9}x - \frac{175}{9}$$

$$L_{2,1}(x) = -\frac{100}{9}x^2 + \frac{320}{9}x - \frac{247}{9}, \quad L'_{2,1}(x) = -\frac{200}{9}x + \frac{320}{9}$$

$$L_{2,2}(x) = \frac{50}{9}x^2 - \frac{145}{9}x + \frac{104}{9}, \quad L'_{2,2}(x) = \frac{100}{9}x - \frac{145}{9}$$

- Các đa thức  $H_{2,j}(x)$  và  $\hat{H}_{2,j}(x)$  lần lượt là:

$$H_{2,0}(x) = [1 - 2(x - 1.3)(-5)] \left( \frac{50}{9}x^2 - \frac{175}{9}x + \frac{152}{9} \right)^2$$

$$H_{2,1}(x) = \left( -\frac{100}{9}x^2 + \frac{320}{9}x - \frac{247}{9} \right)^2$$

$$H_{2,2}(x) = 10(2 - x) \left( \frac{50}{9}x^2 - \frac{145}{9}x + \frac{104}{9} \right)^2$$

$$\hat{H}_{2,0}(x) = (x - 1.3) \left( \frac{50}{9}x^2 - \frac{145}{9}x + \frac{104}{9} \right)^2$$

$$\hat{H}_{2,1}(x) = (x - 1.6) \left( -\frac{100}{9}x^2 + \frac{320}{9}x - \frac{247}{9} \right)^2$$

$$\hat{H}_{2,2}(x) = (x - 1.9) \left( -\frac{50}{9}x^2 - \frac{145}{9}x + \frac{104}{9} \right)^2$$

• Do đó

$$H_5(x) = 0.6200860H_{2,0}(x) + 0.4554022H_{2,1}(x) + 0.2818186H_{2,2}(x) \\ - 0.5220232\hat{H}_{2,0}(x) - 0.5698959\hat{H}_{2,1}(x) - 0.581157\hat{H}_{2,2}(x)$$

• Vậy  $H_5(1.5) = 0.5118277$

## 4.3. Các phương pháp nội suy đa thức

### 4.3.4. Phương pháp Spline bậc 3 (Cubic Spline)

Cho hàm  $f$  xác định trên  $[a, b]$  và các mốc nội suy tương ứng  $a = x_0 < x_1 < \dots < x_n = b$ . Một **đa thức nội suy spline bậc 3**  $S$  của  $f$  là một hàm thỏa mãn các điều kiện

- (a)  $S(x)$  là một đa thức bậc 3, trên  $[x_j, x_{j+1}]$  xác định đa thức ký hiệu là  $S_j(x)$  với  $j = 0, 1, \dots, n-1$
- (b)  $S_j(x_j) = y_j$  và  $S_j(x_{j+1}) = y_{j+1}$  với mỗi  $j = 0, 1, \dots, n-1$ .
- (c)  $S_{j+1}(x_{j+1}) = S_j(x_{j+1})$  với mỗi  $j = 0, 1, \dots, n-2$
- (d)  $S'_{j+1}(x_{j+1}) = S'_j(x_{j+1})$  với mỗi  $j = 0, 1, \dots, n-2$
- (e)  $S''_{j+1}(x_{j+1}) = S''_j(x_{j+1})$  với mỗi  $j = 0, 1, \dots, n-2$
- (f) Một trong hai điều kiện biên sau đây phải thỏa:
  - ①  $S''(x_0) = S''(x_n) = 0$  (**natural boundary**) ✓
  - ②  $S'(x_0) = f'(x_0)$  và  $S'(x_n) = f'(x_n)$  (**clamped boundary**)



## 4.3. Các phương pháp nội suy đa thức

### 4.3.4. Phương pháp Spline bậc 3 (Cubic Spline)

- Một đa thức spline bậc 3 được xây dựng dưới dạng sau:

$$S_j(x) = a_j + b_j(x - x_j) + c_j(x - x_j)^2 + d_j(x - x_j)^3$$

với mỗi  $j = 0, 1, \dots, n - 1$ .

- Do  $S_j(x_j) = y_j$ , từ điều kiện (c) ta được

$$a_{j+1} = S_{j+1}(x_{j+1}) = S_j(x_{j+1}) = a_j + b_j(x_{j+1} - x_j) + c_j(x_{j+1} - x_j)^2 + d_j(x_{j+1} - x_j)^3$$

với mỗi  $j = 0, 1, \dots, n - 2$ .

- Đặt  $h_j = x_{j+1} - x_j$ , nếu ta xác định  $a_n = f(x_n)$  thì ta được:

$$a_{j+1} = a_j + b_j h_j + c_j h_j^2 + d_j h_j^3$$

- Nếu đặt  $b_n = S'(x_n)$  ta được:

$$S'_j(x) = b_j + 2c_j(x - x_j) + 3d_j(x - x_j)^2 \Rightarrow S'_j(x_j) = b_j$$

- Sử dụng (d) ta được  $b_{j+1} = b_j + 2c_j h_j + 3d_j h_j^2$ .

### 4.3.4. Phương pháp Spline bậc 3 (Cubic Spline)

- Đặt  $c_n = S''(x_n)/2$  và áp dụng điều kiện (e) ta có

$$c_{j+1} = c_j + 3d_j h_j$$

- Giải được  $d_j$  và thay vào các phương trình trước ta được

$$a_{j+1} = a_j + b_j h_j + \frac{h_j^2}{3}(2c_j + c_{j+1})$$

$$b_{j+1} = b_j + h_j(c_j + c_{j+1})$$

- Khi đó

$$b_j = \frac{1}{h_j}(a_{j+1} - a_j) - \frac{h_j}{3}(2c_j + c_{j+1})$$

- Ta giải một hệ phương trình tuyến tính

$$h_{j-1}c_{j-1} + 2(h_{j-1} + h_j)c_j + h_j c_{j+1} = \frac{3}{h_j}(a_{j+1} - a_j) - \frac{3}{h_{j-1}}(a_j - a_{j-1})$$

### 4.3.4. Phương pháp Spline bậc 3 (Cubic Spline)

Với điều kiện **Natural Boundary**.

#### Định lý

Nếu hàm  $f$  xác định tại các mốc  $a = x_0 < x_1 < \dots < x_n = b$  thì  $f$  có duy nhất một nội suy natural spline  $S$  trên  $[a, b]$ , và điều kiện natural boundary của  $S$  thỏa

$$S''(a) = 0 \quad \text{và} \quad S''(b) = 0$$

#### Bài tập thực hành

Hãy viết thuật toán và chương trình cho phép nội suy spline bậc 3 với điều kiện biên tự nhiên.

### 4.3.4. Phương pháp Spline bậc 3 (Cubic Spline)

#### Ví dụ

Let the function  $f(x) = e^x$ . Use the data points  $(0, 1)$ ,  $(1, e)$ ,  $(2, e^2)$  and  $(3, e^3)$  to form a natural spline  $S(x)$  that approximates  $f$ .

- Ta có  $n = 3$  và  $h_0 = h_1 = h_2 = 1$ ,  $a_0 = 1$ ,  $a_1 = e$ ,  $a_2 = e^2$  và  $a_3 = e^3$ .
- Do đó, hệ phương trình  $Ax = b$  được cho bởi:

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 4 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 4 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}, \quad b = \begin{bmatrix} 0 \\ 3(e^2 - 2e + 1) \\ 3(e^3 - 2e^2 + e) \\ 0 \end{bmatrix}; \quad x = \begin{bmatrix} c_0 \\ c_1 \\ c_2 \\ c_3 \end{bmatrix}$$

- Giải hệ này ta được nghiệm như sau:

$$c_0 = c_3 = 0, \quad c_1 = \frac{1}{5}(-e^3 + 6e^2 - 9e + 4), \quad c_2 = \frac{1}{5}(4e^3 - 9e^2 + 6e - 1)$$

- Giải tiếp các hệ tìm các hệ số  $b_j$  ta có

$$b_0 = \frac{1}{h_0}(a_1 - a_0) - \frac{h_0}{3}(c_1 + 2c_0) \simeq 1.466$$

$$b_1 = 2.22285, \quad b_2 \simeq 8.80977$$

- Các hệ tìm các hệ số  $d_j$ :

$$d_0 = \frac{1}{3h_0}(c_1 - c_0) \simeq 0.25288$$

$$d_1 = 1.69107, d_2 \simeq -1.94336$$

- Vậy hàm nội suy spline cần tìm là:

$$S(x) = \begin{cases} 1 + 1.466x + 0.25228x^3, & x \in [0, 1] \\ 2.71828 + 2.22285(x - 1) + 0.75685(x - 1)^2 + \\ \quad + 1.69107(x - 1)^3, & x \in [1, 2] \\ 7, 38906 + 8.80977(x - 2) + 5.83007(x - 2)^2 - \\ \quad - 1.94336(x - 2)^3, & x \in [2, 3] \end{cases}$$