

# محاسبات عددی

دانشگاه صنعتی شاهرود - دانشکده برق  
مدرس: هادی گرایلو



منبع درسی

# محاسبات عددی برای دانشجویان علوم و مهندسی

تالیف دکتر اصغر کرایه چیان

انتشارات دانشگاه فردوسی مشهد



## فصل دوم: درونیابی

### فصل ۲ - درونیابی

۲۹	۱.۲ مقدمه
۳۰	۲.۲ درونیابی خطی
۳۰	۳.۲ درونیابی چندجمله‌ای
۳۳	۴.۲ خطا در چندجمله‌ای درونیاب لاگرانژ
۳۶	۵.۲ تفاضلات تقسیم شده و چندجمله‌ای درونیاب نیوتن
۴۶	۶.۲ درونیابی با اسپلاین‌ها
۵۳	۷.۲ برازش داده‌ها
۶۱	۸.۲ تمرینهای فصل ۲

$$2a + 3b = ?$$

## ۱.۲ مقدمه

موشکی از سطح زمین بطور عمودی به طرف بالا پرتاب می شود. جدول زیر سرعت موشک را بر حسب مایل در ثانیه در چند زمان مختلف نشان می دهد.

$t \text{ (sec)}$	۰	۶۰	۱۲۰	۱۸۰	۲۴۰	۳۰۰
$v \text{ (mile/sec)}$	۰.۰۰۰۰	۰.۰۸۲۴	۰.۲۷۴۷	۰.۶۵۰۲	۱.۳۸۵۱	۳.۲۲۲۹

در صورتی که رابطه سرعت و زمان در دست نباشد، چگونه می توان سرعت موشک را در  $t = ۱۴۰$  تخمین زد؟ تخمین سرعت در زمانی بین  $t = ۰$  و  $t = ۳۰۰$  یک مسأله ی درونیابی، و در زمانی خارج از این بازه، یک مسأله ی برونیابی نامیده می شود.

ابتدا مسأله را در حالت خاص، یعنی درونیابی خطی بررسی می کنیم.





## ۲.۲ درونیابی خطی

فرض کنید  $f(x_i)$  و  $f(x_{i+1})$  به ترتیب مقادیر  $f$  در نقاط  $x_i$  و  $x_{i+1}$  باشند. تابع خطی  $P(x)$  که نمودار آن از دو نقطه‌ی  $(x_i, f(x_i))$  و  $(x_{i+1}, f(x_{i+1}))$  می‌گذرد، عبارت است از

$$P(x) = \frac{x - x_{i+1}}{x_i - x_{i+1}} f(x_i) + \frac{x - x_i}{x_{i+1} - x_i} f(x_{i+1}) \quad (1)$$

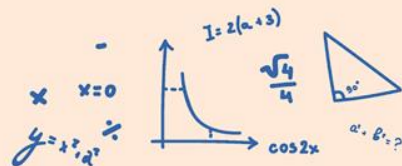
زیرا بسادگی می‌توان دید که

$$P(x_i) = f(x_i) \quad \text{و} \quad P(x_{i+1}) = f(x_{i+1})$$

اکنون برای هر  $x$  که  $x_i < x < x_{i+1}$  داریم  $f(x) \approx P(x)$ .  
در مثال موشک، اگر  $x_i = 120$  و  $x_{i+1} = 180$  و  $x = 140$  بگیریم، آنگاه از (۱) نتیجه می‌شود که

$$P(140) = \frac{140 - 180}{120 - 180} (0.2747) + \frac{140 - 120}{180 - 120} (0.6502) = 0.3998$$

که نشان دهنده مقدار تقریبی سرعت موشک در  $t = 140$  است.



## ۳.۲ درونیابی چندجمله‌ای

فرض کنید مقادیر یک تابع  $f$  در نقاط متمایز  $x_0, \dots, x_n$  به صورت جدول زیر در دست باشد. مسأله عبارت است از یافتن مقدار تقریبی  $f(x)$  که  $x$  نقطه‌ای است بین نقاط  $x_0$  تا  $x_n$  و  $i = 0, 1, \dots, n, x \neq x_i$ .

$x$	$x_0$	$x_1$	$\dots$	$x_n$
$f(x)$	$f(x_0)$	$f(x_1)$	$\dots$	$f(x_n)$

برای این منظور یک چندجمله‌ای  $P(x)$  بنا می‌کنیم که از  $n+1$  نقطه‌ی  $(x_i, f(x_i))$ ،  $i = 0, 1, \dots, n$  بگذرد، که در این صورت  $P(x_i) = f(x_i)$ . حال برای  $x \neq x_i$  داریم  $f(x) \approx P(x)$ .

**قضیه ۱-** فرض کنید نقاط  $(x_i, f(x_i))$ ،  $i = 0, 1, \dots, n$  که  $x_i$  ها متمایز هستند، مفروض باشند. آنگاه یک و تنها یک چندجمله‌ای  $P(x)$  حداکثر از درجه‌ی  $n$ ، وجود دارد به طوری که

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

ضریب‌های لاگرانژ

$$L_i(x) = \prod_{j=0, j \neq i}^n \frac{(x - x_j)}{(x_i - x_j)}, \quad i = 0, 1, \dots, n \quad (3)$$

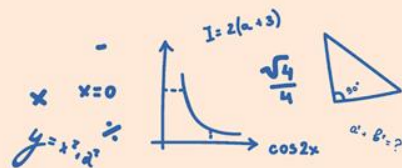
این چندجمله‌ایها از درجه‌ی  $n$  هستند و خاصیت زیر را دارند.

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

حال چندجمله‌ای  $P(x)$  را به شکل زیر تعریف می‌کنیم

$$P(x) = \sum_{i=0}^n L_i(x) f(x_i) \quad (4)$$

$P(x)$  از درجه‌ی حداکثر  $n$  است و بسادگی می‌توان دید که شرط (۲) برقرار است. به این



(مثال ۱ -) مقادیر یک تابع  $f$  به صورت جدول زیر داده شده است. اولاً چند جمله‌ای درونیاب این تابع را به دست آورید. ثانیاً به کمک آن  $f(7)$  را تخمین بزنید.

$x$	۱	۲	۴	۸
$f(x)$	۱	۳	۷	۱۱

حل - در این جا  $n = 3$  داریم

$$L_0(x) = \frac{(x-2)(x-4)(x-8)}{(1-2)(1-4)(1-8)} = -\frac{1}{21}(x-2)(x-4)(x-8)$$

$$L_1(x) = \frac{(x-1)(x-4)(x-8)}{(2-1)(2-4)(2-8)} = \frac{1}{12}(x-1)(x-4)(x-8)$$

$$L_2(x) = \frac{(x-1)(x-2)(x-8)}{(4-1)(4-2)(4-8)} = -\frac{1}{24}(x-1)(x-2)(x-8)$$

$$L_3(x) = \frac{(x-1)(x-2)(x-4)}{(8-1)(8-2)(8-4)} = \frac{1}{168}(x-1)(x-2)(x-4)$$

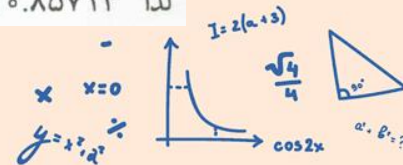
بنابراین

$$P(x) = \sum_{i=0}^3 L_i(x)f(x_i) = L_0(x) + 3L_1(x) + 7L_2(x) + 11L_3(x)$$

و از این جا به دست می آوریم

$$P(7) = \frac{76}{7}$$

لذا  $f(7) \approx P(7) = 10.85714$



حل - می خواهیم  $P(x)$  که مقادیر  $f(x)$  را مطابق جدول زیر درونیابی می کند، بدست آوریم.

$x$	$0$	$\frac{1}{4}$	$\frac{1}{2}$
$f(x)$	$0$	$\frac{1}{4}$	$1$

داریم

$$P(x) = L_0(x)f(0) + L_1(x)f\left(\frac{1}{4}\right) + L_2(x)f\left(\frac{1}{2}\right) = \frac{1}{4}L_1(x) + L_2(x)$$

$$L_1(x) = \frac{(x-0)(x-\frac{1}{2})}{(\frac{1}{4}-0)(\frac{1}{4}-\frac{1}{2})} = -9x(2x-1)$$

$$L_2(x) = \frac{(x-0)(x-\frac{1}{4})}{(\frac{1}{2}-0)(\frac{1}{2}-\frac{1}{4})} = x(2x-1)$$

پس از جایگذاری خواهیم داشت

$$P(x) = -3x^2 + \frac{7}{4}x$$

داریم

$$E(x) = \frac{(x-0)(x-\frac{1}{4})(x-\frac{1}{2})}{3!} f'''(c)$$

$$f'(x) = \pi \cos \pi x, \quad f''(x) = -\pi^2 \sin \pi x, \quad f'''(x) = -\pi^3 \cos \pi x$$

بنابراین

$$|E(x)| \leq \frac{\pi^3}{4} |x(x-\frac{1}{4})(x-\frac{1}{2})| \leq \frac{\pi^3}{4} \max_{0 \leq x \leq 0.5} |x(x-\frac{1}{4})(x-\frac{1}{2})|$$

فرض کنید

$$g(x) = x(x-\frac{1}{4})(x-\frac{1}{2})$$

و  $M = \max_{0 \leq x \leq 0.5} |g(x)|$  با استفاده از مشتق تابع  $g$  و انجام محاسبات لازم در می یابیم که  $M \approx 0.00978061 < 0.01$  . لذا

$$|E(x)| \leq \frac{\pi^3}{4} M < \frac{\pi^3}{400}$$

## ۴.۲ خطا در چندجمله ای درونیاب لاگرانژ

اگر مقادیر یک تابع مفروض  $f(x)$  در  $n+1$  نقطه ی متمایز  $x_i \in [a, b]$  ،  $i = 0, 1, \dots, n$  معلوم و برابر  $f(x_i)$  باشد، آنگاه به طوری که دیدیم یک و تنها یک چندجمله ای  $P(x)$  ، حداکثر از درجه ی  $n$  ، می توان بنا نمود به طوری که  $P(x_i) = f(x_i)$  . سئوالی که مطرح می شود این است که برای سایر نقاط  $x \in [a, b]$  ،  $P(x)$  چه اندازه به  $f(x)$  نزدیک است ، به عبارت دیگر اگر تابع خطا را به صورت

$$E(x) = f(x) - P(x), \quad a \leq x \leq b \quad (5)$$

تعریف کنیم یک کران بالا برای  $E(x)$  چیست ؟ قضیه ی زیر پاسخی به این سؤال است.

**قضیه ۲ -** اگر چندجمله ای  $P(x)$  تابع  $f \in C^{n+1}[a, b]$  را در نقاط  $x_i \in [a, b]$  ،  $i = 0, 1, \dots, n$  درونیابی کند، آنگاه خطای درونیابی عبارت است از

$$E(x) = \frac{(x-x_0)(x-x_1)\dots(x-x_n)}{(n+1)!} f^{(n+1)}(c(x)) \quad (6)$$

که  $c(x)$  نقطه ای است در بازه ی شامل نقاط  $x_i$  و نقطه ی  $x$  . نماد  $C^{n+1}[a, b]$  نشان دهنده ی فضای همه ی توابعی است که مشتق تا مرتبه ی  $n+1$  آنها بر بازه ی  $[a, b]$  پیوسته هستند.

**مثال ۲ -** چندجمله ای  $P(x)$  از درجه ی ۲ را چنان بیابید که مقادیرش در سه نقطه ی  $x_0 = 0$  ،  $x_1 = \frac{1}{4}$  و  $x_2 = \frac{1}{2}$  با مقادیر تابع  $f(x) = \sin \pi x$  در این نقاط، برابر باشد. اگر قرار دهیم  $E(x) = P(x) - f(x)$  ، کران بالایی برای  $E(x)$  بدست آورید.

$$y = \sin \pi x \quad \cos 2x$$



## الگوریتم درونیابی لاگرانژ

فرض کنید مقادیر یک تابع  $f$  در  $n + 1$  نقطه‌ی متمایز  $x_i$  معلوم و برابر  $f(x_i) = f_i$ ،  
 $i = 0, 1, \dots, n$  باشد. برای تعیین مقدار تقریبی  $f(z)$  که  $z \neq x_i$ ، می‌توان از الگوریتم  
 زیر استفاده نمود.

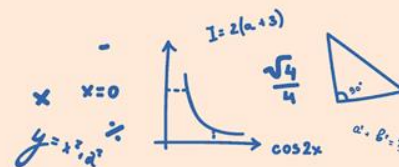
Input  $z, (x_i, f(x_i)), i = 0, 1, \dots, n$

$p = 0$

For  $i = 0, 1, \dots, n$ , do :  
 $c = f_i$   
 For  $j = 0, 1, \dots, n (j \neq i)$ , do :  
 $c = c * \frac{z - x_j}{x_i - x_j}$   
 End  $j$   
 $p = p + c$   
 End  $i$

در این صورت  $p$  مقدار چندجمله‌ای درونیاب به ازای  $z$  است، به عبارت دیگر  $f(z) \approx p$

## تکلیف کامپیوتری



## ۵.۲ تفاضلات تقسیم شده و چند جمله‌ای درونیاب نیوتن

تفاضلات تقسیم شده

فرض کنید  $x_0, \dots, x_n$  نقاط متمایز و  $f(x_0), \dots, f(x_1), f(x_0)$  مقادیر تابع  $f$  در این نقاط باشند. تفاضلات تقسیم شده مرتبه‌ی صفر تابع  $f$  را به شکل زیر تعریف می‌کنیم

$$f[x_k] = f(x_k), \quad k = 0, 1, \dots, n$$

و تفاضلات تقسیم شده مرتبه‌ی اول تابع  $f(x)$  به صورت زیر تعریف می‌شوند

$$f[x_k, x_{k+1}] = \frac{f(x_{k+1}) - f(x_k)}{x_{k+1} - x_k}, \quad k = 0, 1, \dots, n-1$$

همین طور تفاضلات تقسیم شده مرتبه‌ی دوم به شکل زیر تعریف می‌شوند

$$f[x_k, x_{k+1}, x_{k+2}] = \frac{f[x_{k+1}, x_{k+2}] - f[x_k, x_{k+1}]}{x_{k+2} - x_k}, \quad k = 0, 1, \dots, n-2$$

به طور کلی، تفاضلات تقسیم شده مرتبه‌ی  $j$  چنین است

$$f[x_k, x_{k+1}, \dots, x_{k+j}] = \frac{f[x_{k+1}, x_{k+2}, \dots, x_{k+j}] - f[x_k, x_{k+1}, \dots, x_{k+j-1}]}{x_{k+j} - x_k}$$

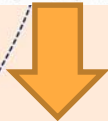
$$j = 1, 2, \dots, n, \quad k = 0, 1, \dots, n-j$$

تعریف ۳- اگر  $f$  در  $x_0$  مشتق پذیر باشد، تعریف می‌کنیم

$$f[x_0, x_0] = \lim_{h \rightarrow 0} f[x_0, x_0 + h] = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(x_0 + h) - f(x_0)}{h} = f'(x_0)$$

جدول تفاضلات تقسیم شده

$x$	$f(x)$	$f[.,.]$	$f[.,.,.]$	$f[.,.,.,.]$	$f[.,.,.,.,.]$
$x_0$	$f(x_0)$				
$x_1$	$f(x_1)$	$f[x_0, x_1]$			
$x_2$	$f(x_2)$	$f[x_1, x_2]$	$f[x_0, x_1, x_2]$		
$x_3$	$f(x_3)$	$f[x_2, x_3]$	$f[x_1, x_2, x_3]$	$f[x_0, x_1, x_2, x_3]$	
$x_4$	$f(x_4)$	$f[x_3, x_4]$	$f[x_2, x_3, x_4]$	$f[x_1, x_2, x_3, x_4]$	$f[x_0, x_1, x_2, x_3, x_4]$



مثال ۳- جدول تفاضلات تقسیم شده برای تابع  $f$  که مقادیر آن به صورت

$x$	۱	۲	۴	۸
$f(x)$	۱	۳	۷	۱۱

داده شده، چنین است

$x$	$f(x)$	$f[.,.]$	$f[.,.,.]$	$f[.,.,.,.]$
۱	۱			
۲	۳	۲		
۴	۷	۲	۰	
۸	۱۱	۱	$-\frac{1}{4}$	$-\frac{1}{48}$

## چندجمله‌ای درونیاب نیوتن

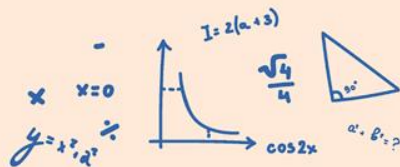
**قضیه ۳ -** فرض کنید  $f(x_i)$ ، مقادیر تابع  $f$ ، در  $n+1$  نقطه‌ی متمایز  $x_i$ ،  
 $i = 0, 1, \dots, n$  در دست باشد. چندجمله‌ای  $P(x)$ ، حداکثر از درجه‌ی  $n$ ، که  $f(x)$  را در  
 نقاط  $x_i$  درونیابی می‌کند، چنین است

$$P(x) = f(x_0) + (x - x_0)f[x_0, x_1] + (x - x_0)(x - x_1)f[x_0, x_1, x_2] + \dots + (x - x_0)(x - x_1) \dots (x - x_{n-1})f[x_0, x_1, \dots, x_n] \quad (9)$$

**تذکر مهم -** اگرچه شکل ظاهری چندجمله‌ایهای درونیاب لاگرانژ و نیوتن متفاوت  
 هستند، ولی از آن جایی که چندجمله‌ای درونیاب یکتا است، برای یک تابع مفروض این دو  
 چندجمله‌ای در حقیقت یکسان هستند.

**مثال ۴ -** چندجمله‌ای درونیاب نیوتن که مقادیر تابع  $f$  مطابق جدول زیر را درونیابی  
 می‌کند، به دست آورید.

$x$	۱	۲	۴	۸
$f(x)$	۱	۳	۷	۱۱



حل - در مثال قبل، جدول تفاضلات تقسیم شده این تابع را به صورت زیر به دست آوردیم

$x$	$f(x)$	$f[.,.]$	$f[.,.,.]$	$f[.,.,.,.]$
۱	۱			
۲	۳	۲		
۴	۷	۲	۰	
۸	۱۱	۱	$-\frac{1}{4}$	$-\frac{1}{48}$

با توجه به (۹) و این که در این جا  $n = 3$ ، داریم

$$P(x) = 1 + (x - 1)(2) + (x - 1)(x - 2)(0) + (x - 1)(x - 2)(x - 4)\left(-\frac{1}{48}\right)$$

$$P(x) = -1 + 2x - \frac{1}{48}(x - 1)(x - 2)(x - 4)$$

همین چندجمله‌ای را قبلاً با روش لاگرانژ به دست آوردیم. البته با توجه به یکتایی  
 چندجمله‌ای درونیاب، انتظار چنین نتیجه‌ای را داشتیم.

**تذکر -** با توجه به رابطه‌ی (۹)، ملاحظه می‌شود که اگر چندجمله‌ای  $P_{n-1}(x)$  تابع  $f$  را در  
 $n$  نقطه‌ی متمایز  $x_0, x_1, \dots, x_{n-1}$  و چندجمله‌ای  $P_n(x)$ ،  $f$  را در  $x_0, x_1, \dots, x_n$   
 $x_n$ ، درونیابی کند، آنگاه رابطه بازگشتی زیر را داریم

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

از این خاصیت نتیجه می‌شود که اگر مقادیر یک تابع را به صورت جدولی داشته باشیم و  
 چندجمله‌ای درونیاب نیوتن متناظر را به دست آورده باشیم، آنگاه با افزودن یک نقطه به  
 انتهای جدول، چندجمله‌ای درونیاب جدید را می‌توان با استفاده از اطلاعات قبلی به دست  
 آورد. این خاصیت در چندجمله‌ای درونیاب لاگرانژ وجود ندارد.

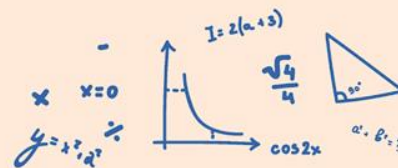
## خطا در چندجمله‌ای درونیاب نیوتن

اگر  $P(x)$  چندجمله‌ای درونیاب نیوتن تابع مفروض  $f(x)$  باشد و  $E(x) = f(x) - P(x)$  تابع خطا باشد، آنگاه با توجه به این که چندجمله‌ای درونیاب یکتاست،  $P(x)$  چندجمله‌ای درونیاب لاگرانژ نیز هست. لذا  $E(x)$  همان خطای درونیاب لاگرانژ است که با فرمول (۶) داده می‌شود.

### مثال ۵ - با فرض آن که

$$\log 5 = 0.69897, \log 6 = 0.77815, \log 8 = 0.90309, \log 9 = 0.95424$$

با استفاده از چندجمله‌ای درونیاب نیوتن،  $\log 7$  را تخمین بزنید و کران بالایی برای خطا به دست آورید.



حل - تابع  $f(x) = \log x$  را در نظر می‌گیریم. مقادیر این تابع در نقاط  $x_1 = 5, x_2 = 6, x_3 = 8, x_4 = 9$  در دست است. جدول تفاضلات این تابع را تشکیل می‌دهیم.

$x$	$\log x$	$f[5,6]$	$f[5,6,8]$	$f[5,6,8,9]$
5	0.69897			
6	0.77815	0.07918		
8	0.90309	0.07492	-0.00557	
9	0.95424	0.05115	-0.00377	0.00045

پس، چندجمله‌ای درونیاب نیوتن چنین است

$$P(x) = 0.69897 + (x-5)(0.07918) + (x-5)(x-6)(-0.00557) + (x-5)(x-6)(x-8)(0.00045)$$

لذا

$$\log 7 \approx P(7) = 0.84530$$

با پنج رقم با معنی داریم  $\log 7 = 0.84510$ . بنابراین خطا برابر است با

$$|E(7)| = |\log 7 - P(7)| = 0.0002$$

اکنون با استفاده از فرمول خطای درونیابی لاگرانژ، کران بالایی برای خطا می‌یابیم. داریم

$$E(7) = \frac{(7-5)(7-6)(7-8)(7-9)}{4!} f^{(4)}(\xi)$$

$$f(x) = \log x = \frac{\ln x}{\ln 10} = 0.43429 \ln x$$

پس

$$f^{(4)}(x) = 0.43429 \left(-\frac{1}{x^4}\right)$$

و

$$|E(7)| \leq (0.43429) \max_{5 \leq x \leq 9} \left(\frac{1}{x^4}\right) = 0.00069486$$

همان‌طور که در این مثال هم دیده می‌شود کرانهایی که برای خطا از فرمول لاگرانژ به دست می‌آیند عموماً خیلی بزرگتر از خطای واقعی است.



## تفاضلات متناهی

فرض کنید یک تابع  $f$  بر بازه‌ی  $[a, b]$  پیوسته و مقادیر آن در نقاط هم فاصله‌ی

$$x_i = a + ih, \quad i = 0, 1, \dots, n, \quad h = \frac{b-a}{n}$$

معلوم باشد. تعریف می‌کنیم

$$\Delta f_i = f_{i+1} - f_i, \quad i = 0, 1, \dots, n-1$$

$$\Delta^2 f_i = \Delta f_{i+1} - \Delta f_i, \quad i = 0, 1, \dots, n-2$$

و به طور کلی

$$\Delta^{k+1} f_i = \Delta^k f_{i+1} - \Delta^k f_i, \quad k = 0, 1, \dots, n-1, \quad i = 0, 1, \dots, n-k-1$$

اعداد  $\Delta^k f_i$  را **تفاضلات پیشروی** تابع  $f$  می‌نامند.

متشابهاً **تفاضلات پسروی** تابع  $f$  به صورت زیر تعریف می‌شوند

$$\nabla f_i = f_i - f_{i-1}, \quad i = 1, 2, \dots, n$$

$$\nabla^2 f_i = \nabla f_i - \nabla f_{i-1}, \quad i = 2, 3, \dots, n$$

و به طور کلی

$$\nabla^{k+1} f_i = \nabla^k f_i - \nabla^k f_{i-1}, \quad k = 0, 1, \dots, n-1, \quad i = k+1, k+2, \dots, n$$

دو جدول زیر جدولهای تفاضلات تابع  $f$  (برای  $n=3$ ) هستند.

$$y = \frac{1}{2} \cos 2x \quad \text{with points } x_0, x_1, x_2, x_3$$

## جدول تفاضلات پیشرو

$x$	$f(x)$	$\Delta f$	$\Delta^2 f$	$\Delta^3 f$
$x_0$	$f_0$	$\Delta f_0$		
$x_1$	$f_1$	$\Delta f_1$	$\Delta^2 f_0$	
$x_2$	$f_2$	$\Delta f_2$	$\Delta^2 f_1$	
$x_3$	$f_3$			

## جدول تفاضلات پسرو

$x$	$f(x)$	$\nabla f$	$\nabla^2 f$	$\nabla^3 f$
$x_0$	$f_0$			
$x_1$	$f_1$	$\nabla f_1$	$\nabla^2 f_2$	
$x_2$	$f_2$	$\nabla f_2$	$\nabla^2 f_1$	
$x_3$	$f_3$			

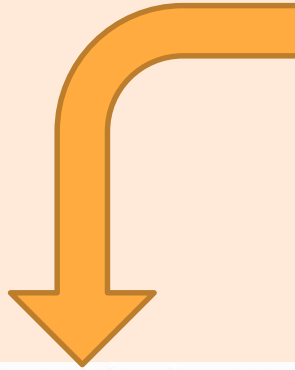
**تذکره** -

برای یک تابع مفروض، اعداد دو جدول تفاضلات پیشرو و تفاضلات پسرو یکسان هستند و تفاوت تنها در این است که اعداد با نمادهای مختلف نوشته می‌شوند. برای مثال،

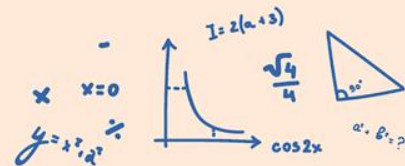
$$\Delta^2 f_1 = \nabla^2 f_2 \quad \text{و} \quad \Delta f_0 = \nabla f_1$$

مثال ۶- جدول تفاضلات پیشروی تابع  $f(x) = 2x^3$ ، برای نقاط  $x_1 = 0$ ،  $x_0 = -1$ ،  $x_2 = 1$ ،  $x_3 = 2$ ،  $x_4 = 3$  به صورت زیر است.

$x$	$f(x)$	$\Delta f$	$\Delta^2 f$	$\Delta^3 f$	$\Delta^4 f$
-1	-2				
0	0	2			
1	2	2	0		
2	16	14	12	12	0
3	54	38	24	12	



توجه کنید در این مثال که  $f$  یک چندجمله‌ای درجه‌ی ۳ است، ستون سوم تفاضلات ثابت و ستون چهارم صفر است. این مطلب در حالت کلی درست است، یعنی، برای یک چندجمله‌ای درجه‌ی  $n$ ، ستون  $n$ ام جدول تفاضلات ثابت و ستون  $n+1$ ام برابر صفر است. (ثابت کنید)



## چندجمله‌ای درونیاب پیشروی نیوتن

باقرار دادن از (۱۰) و (۱۲) در چندجمله‌ای درونیاب نیوتن خواهیم داشت

$$P(x_s) = f_0 + s\Delta f_0 + \frac{s(s-1)}{2!}\Delta^2 f_0 + \dots + \frac{s(s-1)\dots(s-n+1)}{n!}\Delta^n f_0 \quad (13)$$

چندجمله‌ای (۱۳) را چندجمله‌ای درونیاب پیشروی نیوتن می‌نامند، و آن را به صورت زیر نیز می‌نویسند

$$P(x_s) = f_0 + \binom{s}{1}\Delta f_0 + \binom{s}{2}\Delta^2 f_0 + \dots + \binom{s}{n}\Delta^n f_0$$

که در آن نماد  $\binom{s}{n}$  ضریب دو جمله‌ای نیوتن است.

متشابهاً، می‌توان نشان داد که چندجمله‌ای درونیاب پسروی نیوتن به شکل زیر است. (نشان دهید)

$$P(x_s) = f_n + s\nabla f_n + \frac{s(s+1)}{2!}\nabla^2 f_n + \dots + \frac{s(s+1)\dots(s+n-1)}{n!}\nabla^n f_n \quad (14)$$

که در آن

$$\frac{x - x_n}{h} = s \quad (15)$$

برای درونیابی در نقاط ابتدای جدول از چندجمله‌ای درونیاب پیشرو، و برای درونیابی در نقاط انتهایی جدول از چندجمله‌ای درونیاب پسروی نیوتن استفاده می‌شود.

به طوری که دیدیم چندجمله‌ای درونیاب نیوتن به صورت زیر است

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

که در آن  $x_i$  ها لزوماً هم فاصله نیستند. حال فرض کنید این نقاط هم فاصله باشند. پس به قضیه‌ی بالا داریم

$$J[x_0, x_1] = \frac{\Delta f_0}{h}, \quad f[x_0, x_1, x_2] = \frac{\Delta^2 f_0}{2!h^2}, \dots, f[x_0, x_1, \dots, x_n] = \frac{\Delta^n f_0}{n!h^n} \quad (10)$$

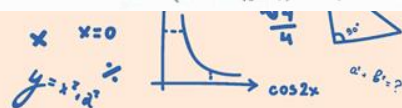
قرار می‌دهیم

$$\frac{x - x_0}{h} = s \quad (11)$$

پس

$$\begin{aligned} (x - x_0) &= sh \\ (x - x_1) &= (x - x_0 - h) = sh - h = (s - 1)h \\ (x - x_2) &= (x - x_1 - h) = (s - 1)h - h = (s - 2)h \\ &\vdots \end{aligned} \quad (12)$$

$$(x - x_{n-1}) = (s - n + 1)h$$



## خطا در چندجمله‌ای درونیاب پیشرو نیوتن

قبلاً نشان دادیم که خطا در چندجمله‌ای درونیاب نیوتن (لاگرانژ) چنین است

فرمول کلی  $\rightarrow E(x) = \frac{(x-x_0)(x-x_1)\dots(x-x_n)}{(n+1)!} f^{(n+1)}(c(x))$

حال اگر  $x_i$  ها هم فاصله باشند و قرار دهیم  $s = \frac{x-x_0}{h}$ ، آنگاه با توجه به روابط (۱۲) فرمول خطا به صورت زیر نوشته می‌شود

مثال  $\rightarrow E(x_s) = \frac{s(s-1)(s-2)\dots(s-n)}{(n+1)!} h^{n+1} f^{(n+1)}(c(x_s))$

مثال ۷- با استفاده از داده‌های جدول زیر  $f(0.3)$  را تقریب بزنید.

$x$	۰	۰.۲	۰.۴	۰.۶	۰.۸
$f(x)$	۰	۰.۱۹۹	۰.۳۸۹	۰.۵۶۵	۰.۷۱۷

حل - جدول تفاضلات (پیشرو و پسرو) تابع به صورت زیر است

$x$	$f(x)$				
۰	۰				
		۰.۱۹۹			
۰.۲	۰.۱۹۹		-۰.۰۰۰۹		
		۰.۱۹۰		-۰.۰۰۰۵	
۰.۴	۰.۳۸۹		-۰.۰۰۱۴		-۰.۰۰۰۵
		۰.۱۷۶		-۰.۰۰۱۰	
۰.۶	۰.۵۶۵		-۰.۰۰۲۴		
		۰.۱۵۲			
۰.۸	۰.۷۱۷				

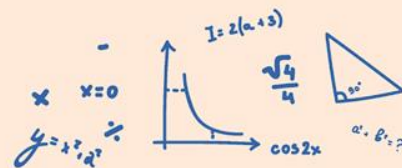
فرض کنید بخواهیم  $f(0.3)$  را با استفاده از چندجمله‌ای درونیاب پیشروی نیوتن تقریب بزنیم. داریم  $x_0 = 0$  لذا

$$s = \frac{x - x_0}{h} = \frac{0.3 - 0}{0.2} = 1.5$$

پس با توجه به فرمول (۱۳) و جدول بالا، خواهیم داشت

$$f(0.3) \approx P(0.3) = 0 + (1.5)(0.199) + \frac{(1.5)(0.5)}{2}(-0.0009)$$

$$+ \frac{(1.5)(0.5)(-0.5)}{6}(-0.0005) + \frac{(1.5)(0.5)(-0.5)(-1.5)}{24}(-0.0005) = 0.295$$





حال  $f(0.3)$  را به کمک چندجمله‌ای درونیاب پسروی نیوتن تقریب می‌زنیم. در این مثال  $x_f = 0.8$  و  $n = 4$  لذا

$$s = \frac{x - x_f}{h} = \frac{0.3 - 0.8}{0.2} = -2.5$$

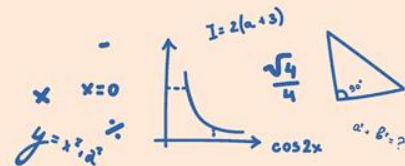
پس با استفاده از فرمول (۱۴) و جدول بالا، داریم

$$\begin{aligned} f(0.3) &\approx P(0.3) = 0.717 + (-2.5)(0.152) + \frac{(-2.5)(-1.5)}{2}(-0.024) + \\ &\frac{(-2.5)(-1.5)(-0.5)}{6}(-0.010) + \frac{(-2.5)(-1.5)(-0.5)(0.5)}{24}(-0.005) \\ &= 0.295 \end{aligned}$$

جدول داده شده مربوط به تابع  $f(x) = \sin x$  است. داریم

$$f(0.3) = \sin(0.3) = 0.296$$

ملاحظه می‌شود که مقادیر به دست آمده توسط چندجمله‌ایهای درونیاب به مقدار واقعی نزدیک هستند.



7.2

(الف) در هر زیر بازه  $[x_i, x_{i+1}]$ ،  $i = 0, 1, \dots, n-1$  یک چند جمله‌ای حداکثر از درجه  $k$  باشد.

(ب)  $s, s', s'', \dots, s^{(k-1)}$  بر بازه‌ی  $[a, b]$  پیوسته باشند، به عبارت دیگر  $s \in C^{k-1}[a, b]$ .

پس، یک اسپلاین درجه‌ی  $k$  تابعی است قطعه قطعه چند جمله‌ای درجه‌ی  $k$  که  $k-1$  بار بر  $[a, b]$  به طور پیوسته مشتق پذیر است. از این رو می‌نویسیم

$$s(x) = s_i(x), \quad x \in [x_i, x_{i+1}]$$

که هر مؤلفه‌ی  $s_i$  یک چندجمله‌ای درجه‌ی  $k$  است.

مثال ۸ - توابع زیر را در نظر بگیرید

(الف)

$$s(x) = \begin{cases} x & 0 \leq x < 1 \\ 3 - 2x & 1 \leq x \leq 3 \end{cases}$$

(ب)

$$s(x) = \begin{cases} x^\gamma & 0 \leq x < \gamma \\ \gamma + \gamma(x - \gamma) + \gamma(x - \gamma)^\gamma & \gamma \leq x \leq \gamma \end{cases}$$

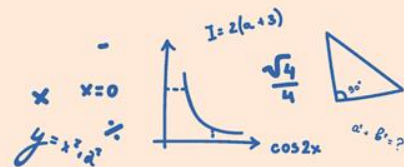
(۲)

$$s(x) = \begin{cases} x^r + (x+1)^r & -1 \leq x < 0 \\ 1 + r^r x + r^r x^r & 0 \leq x < 1 \\ r + r^r (x-1) + r^r (x-1)^r + (x-1)^r & 1 \leq x \leq 2 \end{cases}$$

تابع تعریف شده در (الف) در  $x = 1$  پیوسته است و هر دو مؤلفه‌ی آن خطی است، و لذا یک اسپلاین خطی بر بازه‌ی  $[0, 3]$  است.

تابع تعریف شده در (ب) اسپلاین نیست، زیرا در  $x = 2$  پیوسته نیست.

تابع تعریف شده در (پ) هر مؤلفه اش یک تابع حداکثر درجه‌ی ۳ است، و می‌توان نشان داد که  $s, s', s''$  درگره‌های (درونی) ۰ و ۱ پیوسته هستند. پس یک اسپلاین درجه‌ی ۳ بر بازه‌ی  $[-1, 5]$  است.



## درونیابی با اسپلاین های درجه ی سه

اغلب برای درونیابی از اسپلاین های درجه ی سه استفاده می شود. بنابراین، فرض کنید مقادیر یک تابع  $f$  در  $n+1$  نقطه ی (گره)  $a = x_0 < x_1 < x_2 < \dots < x_n = b$  در دست و برابر  $f_i$ ،  $i = 0, 1, \dots, n$  باشد. می خواهیم اسپلاین درجه ی ۳،  $s(x)$  را به دست آوریم به طوری که

$$(1) \quad s(x_i) = f(x_i), \quad i = 0, 1, \dots, n-1$$

و علاوه بر این، تابع  $s(x)$  شرایط زیر را داشته باشد

$$(2) \quad s(x) = s_i(x), \quad x \in [x_i, x_{i+1}], \quad i = 0, 1, \dots, n-1$$

که  $s_i(x)$  یک چند جمله ای درجه ی ۳ است.

در گره  $x_i$  که مشترک در دو بازه ی  $[x_{i-1}, x_i]$  و  $[x_i, x_{i+1}]$  است برای پیوستگی و همواری اسپلاین باید برای  $i = 1, 2, \dots, n-1$  شرایط زیر برقرار باشد

$$(الف) \quad s_{i-1}(x_i) = s_i(x_i)$$

$$(ب) \quad s'_{i-1}(x_i) = s'_i(x_i)$$

$$(پ) \quad s''_{i-1}(x_i) = s''_i(x_i)$$

از آن جایی که در بازه ی  $[x_i, x_{i+1}]$ ، یک تابع خطی است، بنا به فرمول لاگرانژ داریم

$$(16) \quad s''_i(x) = \frac{x - x_{i+1}}{x_i - x_{i+1}} s''_i(x_i) + \frac{x - x_i}{x_{i+1} - x_i} s''_i(x_{i+1}), \quad x \in [x_i, x_{i+1}]$$

قرار می دهیم

$$m_i = \frac{1}{h_i} s''_i(x_i), \quad h_i = x_{i+1} - x_i$$

پس

$$(17) \quad s''_i(x) = -\frac{6(x - x_{i+1})}{h_i} m_i + \frac{6(x - x_i)}{h_i} m_{i+1}$$

با دو بار انتگرال گیری داریم

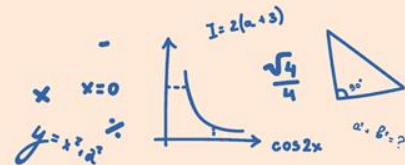
$$(18) \quad s'_i(x) = -\frac{3(x - x_{i+1})^2}{h_i} m_i + \frac{3(x - x_i)^2}{h_i} m_{i+1} + c_i$$

$$(19) \quad s_i(x) = -\frac{(x - x_{i+1})^3}{h_i} m_i + \frac{(x - x_i)^3}{h_i} m_{i+1} + c_i(x - x_i) + d_i$$

از معادله ی (۱۹) و شرط درونیابی نتیجه می شود که

$$s_i(x_i) = h_i^3 m_i + d_i = f_i$$

$$s_i(x_{i+1}) = h_i^3 m_{i+1} + c_i h_i + d_i = f_{i+1}$$



دستگاه (۲۲) یک دستگاه خطی شامل  $n-1$  معادله و  $n+1$  مجهول  $m_1, m_0, \dots, m_n$  است. برای آن که تعداد معادلات و مجهولات برابر باشند دو معادله ی دیگر لازم است. این دومعادله را معمولاً به یکی از سه طریق زیر تعریف می کنند:

(الف) -  $m_0 = m_n = 0$  یعنی  $s''(x_0) = s''(x_n) = 0$ . در این صورت اسپلاین را، اسپلاین مکعبی طبیعی می نامند.

(ب) - اسپلاین را طوری تعیین می کنیم که  $s'(a) = f'(a)$  و  $s'(b) = f'(b)$ . در این صورت اسپلاین را مقید می نامند. البته در این حالت  $f'(a)$  و  $f'(b)$  مفروض هستند.

(پ) -  $s^{(k)}(a) = s^{(k)}(b)$  ،  $k = 0, 1, 2$ . در این صورت اسپلاین را متناوب می نامند. توجه کنید که در این حالت شرط  $f(a) = f(b)$  لزوماً باید برقرار باشد.

قضیه ی ۵ - برای مجموعه نقاط مفروض  $\{(x_i, f(x_i))\}$  ،  $i = 0, 1, \dots, n$  ،  $a = x_0 < x_1 < \dots < x_n = b$  یک و تنها یک اسپلاین مکعبی طبیعی وجود دارد به طوری که  $i = 0, 1, \dots, n$  ،  $s(x_i) = f(x_i)$

می توان نشان داد که اسپلاین مقید و اسپلاین متناوب وجود دارند و یکتا هستند.

$$\begin{cases} d_i = f_i - h_i^2 m_i \\ c_i = \frac{f_{i+1} - f_i}{h_i} + h_i(m_i - m_{i+1}) \end{cases}, \quad i = 0, 1, \dots, n-1 \quad (20)$$

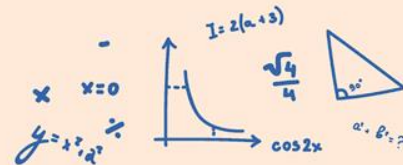
اگر  $m_{i+1}$  و  $m_i$  معلوم باشند، آنگاه  $s(x)$  در بازه ی  $[x_i, x_{i+1}]$  به صورت معادله ی (۱۹) است که  $d_i$  و  $c_i$  با روابط (۲۰) داده می شوند.

برای یافتن این کمیتها، از شرط پیوستگی مشتق در نقاط گره ای، یعنی شرط (ب) استفاده می کنیم. پس، از (۱۸)

$$s'_{i-1}(x) = -\frac{3(x-x_{i-1})^2}{h_{i-1}}m_{i-1} + \frac{3(x-x_{i-1})^2}{h_{i-1}}m_i + c_{i-1}, \quad x \in [x_{i-1}, x_i] \quad (21)$$

حال از (۱۸)، (۲۰)، و شرط (ب) پس از اختصار نتیجه می شود که

$$h_{i-1}m_{i-1} + 2(h_{i-1} + h_i)m_i + h_im_{i+1} = f[x_i, x_{i+1}] - f[x_{i-1}, x_i], \quad i = 1, 2, \dots, n-1 \quad (22)$$





## اسپلاین طبیعی در حالت خاص

اگر گره‌ها در بازه‌ی  $[a, b]$  هم فاصله باشند، و  $h = x_{i+1} - x_i$ ،  $\forall i$ ، آنگاه دستگاه (۲۲) به صورت زیر نوشته می‌شود

$$m_{i-1} + 4m_i + m_{i+1} = 2f[x_{i-1}, x_i, x_{i+1}] = \frac{1}{h^2} \Delta^2 f_{i-1}, \quad i = 1, 2, \dots, n-1 \quad (23)$$

حل - در این مثال  $n = 2$ ، و گره‌ها هم فاصله هستند، و  $h = 1$ . لذا دستگاه (۲۳) به صورت زیر است

$$m_0 + 4m_1 + m_2 = \Delta^2 f_0.$$

برای اسپلاین طبیعی،  $m_0 = m_2 = 0$ . داریم

$$\Delta^2 f_0 = f_2 - 2f_1 + f_0 = -2$$

لذا  $m_1 = -\frac{1}{4}$  از معادلات (۲۰) داریم

$$d_0 = 0, \quad c_0 = \frac{3}{4}, \quad d_1 = \frac{3}{4}, \quad c_1 = -\frac{3}{4}$$

حال از معادلات (۱۹) داریم

$$s_0(x) = -\frac{1}{4}(x+1)^2 + \frac{3}{4}(x+1)$$

$$s_1(x) = \frac{1}{4}(x-1)^2 - \frac{3}{4}x + \frac{3}{4}$$

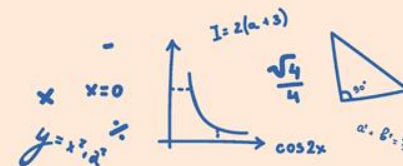
لذا

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

مثال ۹ - مقادیر تابع  $f$  به صورت جدول زیر در دست است

$x$	-۱	۰	۱
$f(x)$	۰	۱	۰

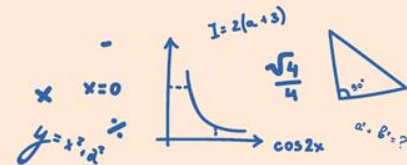
معادلات اسپلاین مکعبی طبیعی



## الگوریتم محاسبه‌ی اسپلین مکعبی

- گام ۱-  $(x_i, f(x_i))$  ،  $i = 0, 1, \dots, n$  و نقطه‌ی درونیابی  $z$  ، را وارد کنید.
  - گام ۲- دستگاه سه‌قطری (۲۲) را برای یافتن  $m_i$  ها ،  $i = 1, 2, \dots, n-1$  حل کنید.
  - گام ۳-  $i$  را طوری تعیین کنید که  $z \in [x_i, x_{i+1}]$  .
  - گام ۴-  $c_i$  و  $d_i$  را از (۲۰) به‌دست آورید.
  - گام ۵-  $s(z)$  را از (۱۹) محاسبه کنید.
- دراین صورت  $s(z) \approx f(z)$  .

## تکلیف کامپیوتری



## ۷.۲ برآزش داده‌ها

مقادیر یک تابع به صورت جدولی داده شده و می‌دانیم داده‌ها نتیجه یک آزمایش بوده و دارای خطا هستند. در این حالت اگر داده‌ها را به صورت نقاطی در صفحه در نظر بگیریم، یافتن یک چندجمله‌ای که از همه‌ی این نقاط بگذرد توجیهی ندارد، زیرا مکان نقاط در صفحه دقیق نیست. در این حالت، تابعی به دست می‌آورند که نمودار آن از نزدیک نقاط داده شده بگذرد، یا به عبارت دیگر مناسب داده‌ها باشد. این فرایند را برآزش داده‌ها می‌نامند، که در این بخش مورد بحث ما است.

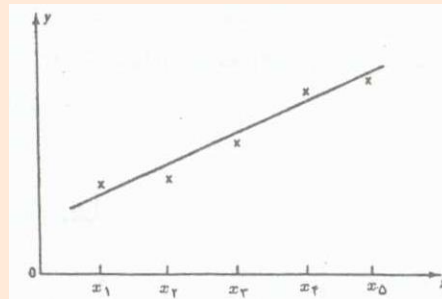
مثال ۱۱ - فرض کنید نتیجه‌ی یک آزمایش مجموعه‌ای از داده‌ها به صورت نقاط

$$\{(x_i, y_i)\}, i = 1, 2, \dots, 5$$

باشد که  $y_i$  مقدار اندازه‌گیری شده‌ی کمیت مورد آزمایش به ازای  $x_i$  است. فرض می‌شود که  $x_i$  ها دقیق، ولی  $y_i$  هادر معرض خطا هستند. نقاط در صفحه با  $\times$  مشخص شده‌اند. در این جا می‌توان حدس زد که بهترین و ساده‌ترین منحنی مناسب داده‌ها خط راست به صورت

$$Y = f(x) = a + bx \quad (24)$$

است. بنابراین مسأله تعیین  $a$  و  $b$  می‌باشد.



به طور کلی، فرض کنید نتیجه‌ی یک آزمایش مجموعه‌ای از داده‌ها به صورت نقاط

شرط لازم برای آن که تابع دو متغیری  $E(a, b)$  در نقطه‌ی  $(a, b)$  دارای یک می‌نیمم (موضعی) باشد، آن است که

$$\frac{\partial E}{\partial a} = -2 \sum_{i=1}^N (y_i - (a + bx_i)) = 0$$

$$\frac{\partial E}{\partial b} = -2 \sum_{i=1}^N x_i (y_i - (a + bx_i)) = 0$$

دستگاه دو معادله‌ی فوق را می‌توان به صورت زیر نوشت

$$\begin{cases} \left( \sum_{i=1}^N 1 \right) a + \left( \sum_{i=1}^N x_i \right) b = \sum_{i=1}^N y_i \\ \left( \sum_{i=1}^N x_i \right) a + \left( \sum_{i=1}^N x_i^2 \right) b = \sum_{i=1}^N x_i y_i \end{cases} \quad (25)$$

این دو معادله را معادلات نرمال می‌نامند. از حل این دستگاه  $a$  و  $b$ ، و در نتیجه خط کمترین توانهای دوم به دست می‌آید. می‌توان نشان داد که به ازای  $a$  و  $b$  حاصل از این دستگاه،  $E(a, b)$  می‌نیمم مطلق است.

تعریف ۵ - خط کمترین توانهای دوم خطی است به صورت (۲۴) که به ازای آن  $E_2$  می‌نیمم شود. برای یافتن این خط، تعریف می‌کنیم

$$E(a, b) = \sum_{i=1}^N |y_i - Y_i|^2 = \sum_{i=1}^N (y_i - (a + bx_i))^2$$

$$y = 1, 2, 3, \dots \xrightarrow{\cos 2x} \dots$$



حل - در این جا  $N = 4$  . جدول زیر را برای محاسبه ی ضرایب دستگاه (۲۵) تشکیل می دهیم

$x_i$	$y_i$	$x_i^2$	$x_i y_i$
۱	۱	۱	۱
۲	۱.۵	۴	۳
۳	۱.۷۵	۹	۵.۲۵
۴	۲	۱۶	۸
$\sum x_i$	$\sum y_i$	$\sum x_i^2$	$\sum x_i y_i$

داریم

$$\sum_{i=1}^4 x_i = 10, \quad \sum_{i=1}^4 y_i = 6.25, \quad \sum_{i=1}^4 x_i^2 = 30, \quad \sum_{i=1}^4 x_i y_i = 17.25$$

بنابراین، دستگاه زیر را داریم

$$\begin{cases} 4a + 10b = 6.25 \\ 10a + 30b = 17.25 \end{cases}$$

با استفاده از دستور کرامر داریم

$$a = \frac{\begin{vmatrix} 6.25 & 10 \\ 17.25 & 30 \end{vmatrix}}{\begin{vmatrix} 4 & 10 \\ 10 & 30 \end{vmatrix}} = 0.75, \quad b = \frac{\begin{vmatrix} 4 & 6.25 \\ 10 & 17.25 \end{vmatrix}}{\begin{vmatrix} 4 & 10 \\ 10 & 30 \end{vmatrix}} = 0.325$$

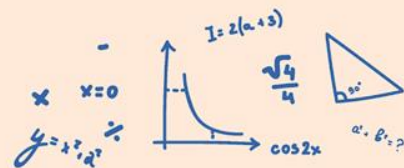
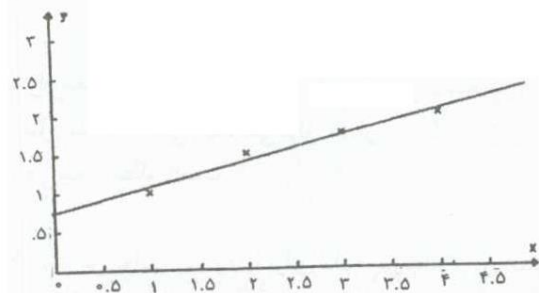
پس، بهترین خط مناسب داده ها چنین است

$$Y = 0.75 + 0.325x$$

مثال ۱۲ - خط کمترین توانهای دوم را برای داده های جدول زیر بیابید.

$x$	۱	۲	۳	۴
$y$	۱	۱.۵	۱.۷۵	۲

نمودار این خط و وضعیت آن نسبت به نقاط داده شده در شکل نشان داده شده است.



## برازش داده‌ها با چندجمله‌ای

روش کمترین توانهای دوم را می‌توان برای برازش توسط چندجمله‌ایها توسعه داد. فرض کنید داده‌ها

$$\{(x_i, y_i)\}_i, i = 1, 2, \dots, N$$

باشند، و بخواهیم بهترین چندجمله‌ای مناسب داده‌ها به صورت

$$P(x) = a_0 + a_1x + \dots + a_mx^m$$

را بیابیم که  $N > m + 1$ . همان‌طور که در مورد خط راست دیدیم باید تابع

$$E(a_0, a_1, \dots, a_m) = \sum_{i=1}^N |y_i - P(x_i)|^2$$

می‌نیم شود. پس باید

$$\frac{\partial E}{\partial a_k} = 0, \quad k = 0, 1, \dots, m$$

و از این‌جا نتیجه می‌شود

$$\sum_{i=1}^N x_i^k (a_0 + a_1x_i + a_2x_i^2 + \dots + a_mx_i^m - y_i) = 0, \quad k = 0, 1, \dots, m$$

یا

$$\sum_{i=1}^N \sum_{j=0}^m a_j x_i^{k+j} = \sum_{i=1}^N x_i^k y_i, \quad k = 0, 1, \dots, m \quad (26)$$

معادلات (26) معادلات نرمال هستند که یک دستگاه خطی شامل  $m + 1$  معادله  $m + 1$  مجهول  $a_0, a_1, \dots, a_m$  است. این دستگاه به شکل ماتریسی چنین است

$$\begin{bmatrix} \sum 1 & \sum x_i & \sum x_i^2 & \dots & \sum x_i^m \\ \sum x_i & \sum x_i^2 & \sum x_i^3 & \dots & \sum x_i^{m+1} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \sum x_i^m & \sum x_i^{m+1} & \sum x_i^{m+2} & \dots & \sum x_i^{2m} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ \vdots \\ a_m \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sum y_i \\ \sum x_i y_i \\ \vdots \\ \sum x_i^m y_i \end{bmatrix} \quad (27)$$

توجه کنید که ماتریس ضرایب این دستگاه متقارن است. می‌توان نشان داد که اگر  $x_i$ ها متمایز باشند این دستگاه دارای جواب یکتا است (ثابت کنید)، و لذا می‌توان روش حذفی گاوس را برای حل آن به کار برد.

مثال ۱۳ - چندجمله‌ای درجه‌ی دو که داده‌های جدول زیر را برازش می‌کند، به دست آورید.

مثال - در این مثال  $N = 6$  و  $P(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2$ . درایه‌های ماتریس دستگاه (۲۷) و بردار طرف دوم را به کمک جدول زیر محاسبه می‌کنیم

$i$	$x_i$	$y_i$	$x_i y_i$	$x_i^2$	$x_i^2 y_i$	$x_i^3$	$x_i^4$
۱	۱	۲	۲	۱	۲	۱	۱
۲	۳	۷	۲۱	۹	۶۳	۲۷	۸۱
۳	۴	۸	۳۲	۱۶	۱۲۸	۶۴	۲۵۶
۴	۵	۱۰	۵۰	۲۵	۲۵۰	۱۲۵	۶۲۵
۵	۶	۱۱	۶۶	۳۶	۳۹۶	۲۱۶	۱۲۹۶
۶	۷	۱۱	۷۷	۴۹	۵۳۹	۳۴۳	۲۴۰۱
$\Sigma$	۲۶	۴۹	۲۴۸	۱۳۶	۱۳۷۸	۷۷۶	۴۶۶۰

دستگاه (۲۷) در این جا چنین است

$$\begin{bmatrix} 6 & 26 & 136 \\ 26 & 136 & 776 \\ 136 & 776 & 4660 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 49 \\ 248 \\ 1378 \end{bmatrix}$$

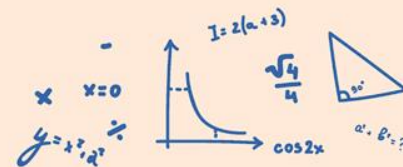
جواب این دستگاه با روش حذفی گاوس عبارت است از

$$a_0 = -1.03, \quad a_1 = 3.24, \quad a_2 = -0.21$$

پس چندجمله‌ای مطلوب به صورت زیر است

$$P(x) = -1.03 + 3.24x - 0.21x^2$$

$x$	۱	۳	۴	۵	۶	۷
$y$	۲	۷	۸	۱۰	۱۱	۱۱



## برازش نمایی

گاهی داده‌های تجربی  $(x_i, y_i)$  طوری هستند که رابطه‌ی بین  $x_i$  ها و  $y_i$  ها نمایی است. به عبارت دیگر، تابعی که این کمیتها را بهم ربط می‌دهد نمودارش نزدیک به نمودار تابعی به صورت

$$y = c e^{bx} \quad (28)$$

است. در این حالت نیز می‌توان با روش کمترین توانهای دوم، بهترین منحنی به صورت (28) که داده‌ها را برازش کند، به دست آورد. اما در این حالت دستگاه معادلات حاصل برای یافتن  $b$  و  $c$  غیرخطی است. برای رفع این مشکل می‌توان از فرایند **خطی‌سازی** استفاده کرد. به این صورت که با گرفتن لگاریتم از رابطه (28)، خواهیم داشت

$$\ln y = \ln c + bx$$

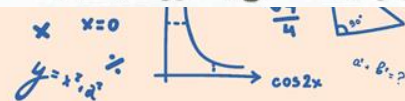
حال قرار می‌دهیم

$$Y = \ln y, \quad a = \ln c$$

در این صورت خواهیم داشت

$$Y = a + bx \quad (29)$$

که معادله‌ی یک خط راست در دستگاه تبدیل یافته است. اکنون روش کمترین توانهای دوم را برای یافتن بهترین خط به صورت (29) که داده‌های تبدیل یافته  $(x_i, \ln y_i)$  را برازش کند به کار می‌بریم تا  $a$  و  $b$ ، و از آن‌جا منحنی به صورت (28) به دست آید.



مثال ۱۴ - تابعی نمایی به صورت  $y = c e^{bx}$  بیابید که مناسب داده‌های زیر باشد.

$x$	۱	۳	۴	۶	۹	۱۵
$y$	۴.۰	۳.۵	۲.۹	۲.۵	۲.۷۵	۲.۰

حل - داده‌های تبدیل یافته مطابق جدول زیر هستند

$x$	۱	۳	۴	۶	۹	۱۵
$Y = \ln y$	۱.۳۹	۱.۲۵	۱.۰۶	۰.۹۲	۱.۰۱	۰.۶۹

بنابر آنچه دیدیم

$i$	$x_i$	$Y_i$	$x_i^2$	$x_i Y_i$
۱	۱	۱.۳۹	۱	۱.۳۹
۲	۳	۱.۲۵	۹	۳.۷۵
۳	۴	۱.۰۶	۱۶	۴.۲۴
۴	۶	۰.۹۲	۳۶	۵.۵۲
۵	۹	۱.۰۱	۸۱	۹.۰۹
۶	۱۵	۰.۶۹	۲۲۵	۱۰.۳۵
$\Sigma$	۳۸	۶.۳۲	۳۶۸	۳۴.۳۴

داریم

$$\begin{cases} 6a + 38b = 6.32 \\ 38a + 368b = 34.34 \end{cases}$$

و از این‌جا

$$a = 1.34, \quad b = -0.045 \Rightarrow c = e^a = e^{1.34} = 3.82$$

پس

$$y = 3.82 e^{-0.045x}$$



## پایان فصل دوم

با محاسبه‌ی انتگرالهای دو طرف، به دست می‌آوریم

$$\begin{bmatrix} 1 & \frac{1}{3} & \frac{1}{5} \\ \frac{1}{3} & \frac{1}{4} & \frac{1}{6} \\ \frac{1}{5} & \frac{1}{6} & \frac{1}{8} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a \\ b \\ c \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} e-1 \\ 1 \\ e-2 \end{bmatrix}$$

از حل دستگاه خواهیم داشت

$$a = 1.0130, \quad b = 0.8513, \quad c = 0.8390$$

لذا

$$P(x) = 1.0130 + 0.8513x + 0.8390x^2$$

با رسم نمودار معادلات

$$y = e^x, \quad y = 1.0130 + 0.8513x + 0.8390x^2$$

در بازه‌ی  $[0, 1]$ ، میزان دقت روش مشخص می‌شود.

## تقریب توابع

تابع

$$y = e^x, \quad 0 \leq x \leq 1$$

را در نظر بگیرید. فرض کنید بخواهیم این تابع را با یک چندجمله‌ای درجه‌ی دو به صورت

$$P(x) = a + bx + cx^2$$

تقریب بزنیم. باز هم می‌توان از روش کمترین توانهای دوم استفاده نمود. اگر بازه‌ی  $[0, 1]$  را به  $N+1$  قسمت مساوی تقسیم کنیم و  $N$  نقطه‌ی  $x_i$  ( $i = 1, 2, \dots, N$ ) را در این بازه انتخاب کنیم، آنگاه  $N$  داده به صورت نقاط  $(x_i, y_i)$  که  $y_i = e^{x_i}$ ، خواهیم داشت. بنابر آنچه در مورد برازش چندجمله‌ای دیدیم  $a$ ،  $b$  و  $c$  از دستگاه زیر به دست می‌آیند.

$$\begin{bmatrix} \sum 1 & \sum x_i & \sum x_i^2 \\ \sum x_i & \sum x_i^2 & \sum x_i^3 \\ \sum x_i^2 & \sum x_i^3 & \sum x_i^4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a \\ b \\ c \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sum y_i \\ \sum x_i y_i \\ \sum x_i^2 y_i \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sum e^{x_i} \\ \sum x_i e^{x_i} \\ \sum x_i^2 e^{x_i} \end{bmatrix} \quad (30)$$

طرفین (30) را بر  $N$  تقسیم نموده، و آنگاه وقتی  $N \rightarrow \infty$ ، با توجه به تعریف انتگرال

$$\int_0^1 \begin{bmatrix} 1 & x & x^2 \\ x & x^2 & x^3 \\ x^2 & x^3 & x^4 \end{bmatrix} dx \begin{bmatrix} a \\ b \\ c \end{bmatrix} = \int_0^1 \begin{bmatrix} 1 \\ x \\ x^2 \end{bmatrix} e^x dx$$

