

## درونیابی لاگرانژ

اگر  $L_i(x)$  چندجمله‌ای درجه  $n$  باشد، چندجمله‌ای درونیاب برابر است با: (درجه  $P(x)$  بعد از محاسبات معلوم می‌شود)

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

که

$$L_j(x) = \frac{(x-x_0)(x-x_1)\cdots(x-x_{j-1})(x-x_{j+1})\cdots(x-x_n)}{(x_j-x_0)(x_j-x_1)\cdots(x_j-x_{j-1})(x_j-x_{j+1})\cdots(x_j-x_n)}$$

## درونیابی تفاضلات تقسیم شده نیوتن

مرتبه اول:  $f[x_i, x_{i+1}] = \frac{f_i - f_{i+1}}{x_i - x_{i+1}}$

مرتبه دوم:  $f[x_i, x_{i+1}, x_{i+2}] = \frac{f[x_i, x_{i+1}] - f[x_{i+1}, x_{i+2}]}{x_i - x_{i+2}}$   
چندجمله‌ای درونیاب:

$$P(x) = f_0 + (x-x_0)f[x_0, x_1] + (x-x_0)(x-x_1)f[x_0, x_1, x_2] + \cdots + (x-x_0)(x-x_1)\cdots(x-x_{n-1})f[x_0, x_1, \dots, x_n]$$

$x_i$	$f[x_i]$	$f[x_i, x_{i+1}]$	$f[x_i, x_{i+1}, x_{i+2}]$	$\cdots$
$x_0$	$f[x_0]$			
$x_1$	$f[x_1]$	$f[x_0, x_1]$		
$x_2$	$f[x_2]$	$f[x_1, x_2]$	$f[x_0, x_1, x_2]$	
$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\ddots$
$x_n$	$f[x_n]$	$f[x_{n-1}, x_n]$	$f[x_{n-2}, x_{n-1}, x_n]$	$\cdots f[x_0, x_1, \dots, x_n]$

## دستگاه معادلات غیر خطی

در دستگاه غیر خطی  $[f(x, y) = 0, g(x, y) = 0]$ ، تخمین جوابِ طوری که:

$$x_{n+1} = x_n + h_n \quad y_{n+1} = y_n + k_n$$

با فرض معلوم بودن  $x_n, y_n$ :

$$\begin{cases} h_n \frac{\partial f}{\partial x} \Big|_{(x_n, y_n)} + k_n \frac{\partial f}{\partial y} \Big|_{(x_n, y_n)} = -f(x_n, y_n) \\ h_n \frac{\partial g}{\partial x} \Big|_{(x_n, y_n)} + k_n \frac{\partial g}{\partial y} \Big|_{(x_n, y_n)} = -g(x_n, y_n) \end{cases}$$

در این صورت:

$$h_n = \frac{\begin{vmatrix} -f & f_y \\ -g & g_y \end{vmatrix}}{\begin{vmatrix} f_x & f_y \\ g_x & g_y \end{vmatrix}} \quad k_n = \frac{\begin{vmatrix} f_x & -f \\ g_x & -g \end{vmatrix}}{\begin{vmatrix} f_x & f_y \\ g_x & g_y \end{vmatrix}} \quad \text{حواست باشه مخرج صفر نشه}$$

## تفاضل پیشرو

مخصوص درونیابی نقاط با فاصله مساوی  
تغییر متغیر:

$$f(x) = f(x_0 + sh) = f_s$$

## تفاضل پیشرو

$$\Delta^i f_s = \begin{cases} f_s & i = 0 \\ \Delta^{i-1} f_{s+1} - \Delta^{i-1} f_s & i > 0 \end{cases}$$

چندجمله‌ای درونیاب

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

جاگذاری  $s = (x - x_0)/h$  و محاسبه تابع بر حسب  $x$ .

$x_i$	$f_i$	$\Delta$	$\Delta^2$	$\Delta^3$	$\cdots$
$x_0$	$f_0$				
$x_1$	$f_1$	$\Delta f_0$			
$x_2$	$f_2$	$\Delta f_1$	$\Delta^2 f_0$		
$x_3$	$f_3$	$\Delta f_2$	$\Delta^2 f_1$	$\Delta^3 f_0$	

## تفاضل پسرو

مخصوص برای  $x$  نزدیک به نقاط انتهایی جدول.  
تغییر متغیر:

$$f(x) = f(x_n + sh) = f_s$$

## تفاضل پسرو

$$\nabla^i f_s = \begin{cases} f_s & i = 0 \\ \nabla^{i-1} f_s - \nabla^{i-1} f_{s-1} & i > 0 \end{cases}$$

چندجمله‌ای درونیاب

$$P(x) = f_n + s \nabla f_n + \frac{s(s+1)}{2!} \nabla^2 f_n + \cdots + \frac{s(s+1)(s+2)\cdots(s+n-1)}{n!} \nabla^n f_n$$

جاگذاری  $s = (x - x_0)/h$  و محاسبه تابع بر حسب  $x$ .

$x_i$	$f_i$	$\Delta$	$\Delta^2$	$\Delta^3$	$\cdots$
$x_0$	$f_0$	$\nabla f_1$	$\nabla^2 f_2$	$\nabla^3 f_3$	
$x_1$	$f_1$	$\nabla f_2$	$\nabla^2 f_3$		
$x_2$	$f_2$	$\nabla f_3$			
$x_3$	$f_3$				

### مشتق‌گیری عددی تابع درونیاب

تابع درونیاب را پیدا می‌کنیم و مشتق می‌گیریم.

$$\begin{array}{ll} f'_i = \frac{f_{i+1}-f_i}{h} & f'_i = \frac{1}{h} \Delta f_i \\ \text{مشتق مرتبه اول با یک جمله} & \\ f'_i = \frac{2f_{i+1}-\frac{1}{2}f_{i+2}-\frac{3}{2}f_i}{h} & f'_i = \frac{1}{h} [\Delta f_i - \frac{1}{2} \Delta^2 f_i] \\ \text{مشتق مرتبه اول با دو جمله} & \\ f''_i = \frac{f_{i+2}-2f_{i+1}+f_i}{h^2} & f''_i = \frac{1}{h^2} \Delta^2 f_i \\ \text{مشتق مرتبه دوم با دو جمله} & \end{array}$$

### مشتق‌گیری بسط تیلور

بسط تیلور  $f(x_{i+1})$  و  $f(x_{i-1})$  را می‌نویسیم:

$$\begin{array}{ll} \text{مشتق مرتبه اول با دو جمله در } f'(x_0) & f'(x_i) = \frac{f_{i+1}-f_i}{h} \\ \text{مشتق مرتبه اول با دو جمله در } f'(x_n) & f'(x_i) = \frac{f_i-f_{i-1}}{h} \\ \text{در حالت کلی} & f'(x_i) = \frac{f_{i+1}-f_{i-1}}{2h} \\ \text{مشتق مرتبه دوم} & f''(x_i) = \frac{f_{i-1}-2f_i+f_{i+1}}{h^2} \\ \text{مشتق مرتبه سوم} & f'''(x_i) = \frac{f_{i+2}-2f_{i+1}+2f_{i-1}-f_{i-2}}{2h^3} \end{array}$$

### انتگرال ذوزنقه‌ای

بین زیربازه‌ها، تابع خطی رد کن

$$\begin{aligned} \int_{x_i}^{x_{i+1}} f(x) dx &= \frac{h}{2} (f_i + f_{i+1}) \\ \Rightarrow T(h) &= \int_a^b f(x) dx = \frac{h}{2} [f_0 + 2f_1 + \dots + 2f_{n-1} + f_n] \\ &= A_0 f_0 + A_1 f_1 + \dots + A_n f_n + E, \quad A_i = A_{i+1} = \frac{h}{2} \end{aligned}$$

### انتگرال سیمپسون

بین زیربازه‌ها تابع درجه ۲ رد کن. (تعداد نقاط باید فرد باشد.)

$$\begin{aligned} \int_{x_i}^{x_{i+2}} f(x) dx &= \frac{h}{3} (f_i + 4f_{i+1} + f_{i+2}) \\ \Rightarrow S(h) &= \int_{x_0}^{x_n} f(x) dx = \frac{h}{3} [f_0 + 4f_1 + 2f_2 + 4f_3 + 2f_4 + \dots + 4f_{n-1} + f_n] \\ &= A_0 f_0 + A_1 f_1 + \dots + A_n f_n + E \end{aligned}$$

### انتگرال نقطه میانی

برای توابع تکین (تعریف نشده در ابتدا یا انتها).  $\int_{x_i}^{x_{i+1}} f(x) dx = h f(x_i + \frac{h}{2})$

$$M(h) = \int_{x_0}^{x_n} f(x) dx = h \left[ f\left(x_0 + \frac{h}{2}\right) + \dots + f\left(x_i + \frac{h}{2}\right) + \dots + f\left(x_{n-1} + \frac{h}{2}\right) \right]$$

### انتگرال نیوتن-کاتس (ضرایب مجهول)

$x_i$  ها معلوم  
برای  $f(x) = 1, x, x^2, \dots$  خطای سیمپسون  $= 0$   
 $A_i$  ها را تعیین می‌کنیم.  
در این روش، تعداد نقاط باید فرد باشد.  
نیوتن-کاتس ۴ نقطه‌ای

$$\int_0^{3h} f(x) dx = \frac{3h}{8} [f_0 + 3f_1 + 3f_2 + f_3]$$

### انتگرال گاوس

در سیمپسون:

$A_i, x_i$  مجهول

خطا  $= 0$

فرمول‌ها برای  $[-1, 1]$  بدست می‌آید.  
نقاط زیربازه لزوماً متساوی الفاصله نیستند.

$$\begin{cases} x \in [a, b] \\ u \in [-1, 1] \end{cases} \rightarrow x = \frac{1}{2} [(b-a)u + (b+a)] \Rightarrow \int_a^b g(u) du = \frac{b-a}{2} \int_{-1}^1 f(x) dx$$

### گاوس ۲ نقطه‌ای

$$\int_{-1}^1 f(x) dx = f\left(\frac{-\sqrt{3}}{3}\right) + f\left(\frac{\sqrt{3}}{3}\right)$$

### گاوس ۳ نقطه‌ای

$$\int_{-1}^1 f(x) dx = \frac{1}{9} \left[ 5f\left(-\sqrt{\frac{3}{5}}\right) + 8f(0) + 5f\left(\sqrt{\frac{3}{5}}\right) \right]$$

### روش حداقل مربعات

رگرسیون خطی (:)

$$\operatorname{argmin}_{a_0, a_1, \dots} \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2 = \sum_{i=1}^n (y_i - (a_0 + a_1 x + \dots))^2 = s \Rightarrow \begin{cases} \frac{\partial s}{\partial a_0} = 0 \\ \frac{\partial s}{\partial a_1} = 0 \\ \vdots \end{cases}$$

$$\begin{cases} (\sum 1) a_0 + (\sum x_i) a_1 + \dots = \sum y_i \\ (\sum x_i) a_0 + (\sum x_i^2) a_1 + \dots = \sum x_i y_i \\ \vdots \end{cases}$$

## روش حذفی گاوس - مستقیم

بدون در نظر گرفتن خطای گرد کردن، به جواب دقیق می‌رسیم.  
عملیات سطری مقدماتی:

- جابجایی سطرها
- ضرب سطر در عدد غیر صفر
- جمع دو سطر با یکدیگر

جایگذاری پسرو حل به کمک ماتریس بالا مثلثی  
جایگذاری پیشرو حل به کمک ماتریس پایین مثلثی  
الگوریتم

۱. محورگیری

- با جابجایی سطرها، همه اعداد بزرگ را روی قطر انتقال بده.
- سپس بالا مثلثی کن (پسرو) یا پایین مثلثی کن (پیشرو).
- علت: کاهش خطای حاصل ضرب

۲. انجام عملیات سطری مقدماتی روی ماتریس افزوده  $(A|b)$

۳. تکرار ۲، تا رسیدن به بالامثلثی (پسرو) یا پایین مثلثی (پیشرو)

۴. برای انجام مرحله  $i$ -ام، باید  $a_{ii}^{(i)} \neq 0$  (عضو روی قطر، غیر صفر)

## روش ماتریس وارون ضرایب - مستقیم

بدون در نظر گرفتن خطای گرد کردن، به جواب دقیق می‌رسیم.

$$x = A^{-1}b$$

- اگر  $0 \neq |A|$ ,  $b = 0$ , آنگاه  $x = 0$
- اگر  $|A| = 0$ , آنگاه دستگاه همگن  $Ax = 0$  جواب غیر صفر دارد.

محاسبه ماتریس وارون

ماتریس افزوده  $(A|I)$  را با عملیات سطری مقدماتی به  $(I|A^{-1})$  تبدیل می‌کنیم.

rank ابعاد بزرگترین زیرماتریس مربعی که دترمینان آن مخالف صفر باشد. (تعداد سطرها مستقل خطی)  
ماتریسی وارون پذیر است که  $Order(A) = Rank(A)$

حل پذیری دستگاه

- اگر  $Rank(A) \neq Rank(A|Y)$  دستگاه پاسخ ندارد
- اگر  $Rank(A) = Rank(A|Y) = r$ ، دستگاه سازگار است
- $r < n$ : بی‌نهایت پاسخ از خانواده  $n - r$  پارامتر
- $n = r$ : پاسخ یکتا

## روش گاوس-سایدل - تکراری

مثل ژاکوبی

در هر مرحله، محورگیری انجام بده.  
تفاوت:

هر مقدار جدید بدست آمده از مولفه‌های جواب، در محاسبه سایر مولفه‌ها بکار می‌رود.

$$\begin{aligned}x_1^{(k+1)} &= 1/a_{11}[b_1 - a_{12}x_2^{(k)} - a_{13}x_3^{(k)} - \dots] \\x_2^{(k+1)} &= 1/a_{22}[b_2 - a_{21}x_1^{(k+1)} - a_{23}x_3^{(k)} - \dots] \\x_3^{(k+1)} &= 1/a_{33}[b_3 - a_{31}x_1^{(k+1)} - a_{32}x_2^{(k+1)} - \dots]\end{aligned}$$

گاوس-سایدل، سریعتر از ژاکوبی. (هیچکدام تضمین همگرایی ندارد)

اگر ماتریس  $A$  (ضرایب)، اکیدا قطر غالب سطری/ستونی باشد، هر حدس اولیه از جواب‌ها برای ژاکوبی و گاوس-سایدل، همگراست

## روش ژاکوبی - تکراری

به تقریب جواب می‌رسیم.

۱. از معادله  $i$ -ام،  $x_i$  را بدست می‌آوریم. (i.e.  $x_i = \dots$ )

۲. تقریب اولیه  $x^{(0)} = [x_1^{(0)}, x_2^{(0)}, x_3^{(0)}, \dots]^t$  را در نظر می‌گیریم.

۳. با جاگذاری تقریب ۲ در دستگاه ۱، یک تقریب جدید بدست می‌آید. (تکرار شود...)

$$\begin{aligned}x_1^{(k+1)} &= 1/a_{11}[b_1 - a_{12}x_2^{(k)} - a_{13}x_3^{(k)} - \dots] \\x_2^{(k+1)} &= 1/a_{22}[b_2 - a_{21}x_1^{(k)} - a_{23}x_3^{(k)} - \dots] \\x_3^{(k+1)} &= 1/a_{33}[b_3 - a_{31}x_1^{(k)} - a_{32}x_2^{(k)} - \dots]\end{aligned}$$