

مقدمه: معادلات دیفرانسیل در حالت کلی به دو دسته معادلات دیفرانسیل معمولی (تابع از تنها وابسته به یک متغیر) و معادلات دیفرانسیل با مشتقات جزئی (تابع وابسته به بیش از یک متغیر است). تقسیم می‌شوند. حل عددی دسته اول که در حالت کلی بصورت

$$L[y] = f, \quad (1)$$

خارج داده می‌شود و L اپراتور دیفرانسیل است، از سائله مهم دانشمندان است. رتبه معادله دیفرانسیل نیز بستگی مستقیم به وجود در معادله است. در صورتی که در خودش یا مشتقات ضرب شود، معادله غیر خطی و در غیر این صورت معادله دیفرانسیل را خطی می‌نامند، که می‌توان آنرا بصورت زیر نوشت:

$$L[y] = \sum_{p=0}^m f_p(t) y^{(p)}(t) = f(t)$$

ضرایب $f_p(t)$ و تابع $f(t)$ معلوم هستند.

حجاب معادله دیفرانسیل رتبه m ، بستگی به m ثابت دارد که باید با توجه به شرایط معادله تعیین گردد. در صورتی که این شرایط در نقطه ابتدایی دلخواه بیان شود، شرایط را اولیه می‌نامند و معادله مقروض را معادله دیفرانسیل با شرایط اولیه می‌نامند. Initial Value Problem

$$\begin{cases} y^{(m)}(t) = f(t, y, y', \dots, y^{(m-1)}) \\ y^{(p)}(t_0) = y_0^{(p)}, \quad p = 0, 1, \dots, m-1 \end{cases}$$

در صورتیکه شرایط درین آرایش تقطع بیان شود، آنرا یک معادله دیفرانسیل با

مقادیر ترکیبی یا mix (مخلوط) می نامند.

$$\begin{cases} y''(x) + xy'(x) = x^2 - 1, & x \in [0, 1] \\ y(0) = 1 \\ y'(0) = -1 \end{cases} \quad \text{فصل ۱}$$

Initial Value Problem
I.V.P.

$$\begin{cases} y'''(x) - e^x y(x) = 1, & x \in [0, 1] \\ y(0) = 0 \\ y'(1) = -1 \end{cases}$$

Boundary Value Problem

B.V.P.

$$\begin{cases} y''(x) - y'(x) + y(x) = x e^x, & x \in [0, 1] \\ y(0) = 0 \\ y\left(\frac{1}{2}\right) = -1 \end{cases}$$

Mixed Value Problem

M.V.P.

هر معادله دیفرانسیل مرتبه m را می توان بصورت دستگاه از معادلات دیفرانسیل

مرتبه اول تبدیل نمود. یعنی:

$$\begin{cases} y = v_1 \Rightarrow y' = v_1' = v_2 \\ y' = v_2 \Rightarrow v_2' = v_3 \\ \vdots \\ y^{(m-1)} = v_{m-1} \Rightarrow v_{m-1}' = v_m \end{cases}$$

$$y^{(m)} = v_m' = F(t, v_1, v_2, \dots, v_m)$$

$$v_1(t_0) = y(t_0) = y^{(0)}(t_0) = y_0^{(0)}$$

$$v_2(t_0) = y'(t_0) = y^{(1)}(t_0) = y_0^{(1)}$$

$$\vdots \\ v_m(t_0) = y^{(m-1)}(t_0) = y_0^{(m-1)}$$

$$V = \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_m \end{bmatrix}$$

با تعریف

$$\begin{cases} V' = F \\ V(t_0) = Y_0 \end{cases}$$

(۲)

$$F = \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_m \\ f(t, v_1, \dots, v_m) \end{bmatrix}, \quad Y_0 = \begin{bmatrix} y_0^{(0)} \\ y_0^{(1)} \\ \vdots \\ y_0^{(m-1)} \end{bmatrix} \quad \text{بطلوریم}$$

نیابراین، ما ابتدا روی بردشهای عددی حل یک معادله دیفرانسیل مرتبه اول تمرکز می‌کنیم
سپس آنرا به حل دستگاه فوق یا معادلات مرتبه بالاتر تعمیم می‌دهیم.

تقصیه: فرض کنیم تابع تابع $f(t, y(t))$ تابعی حقیقی و پیوسته روی نوار $t \in [t_0, b]$ و $y \in \mathbb{R}$ باشد و ثابت L (ثابت لیب-لیتس) چنان موجود باشد، بطوریکه:

$$|f(t, y_1) - f(t, y_2)| \leq L |y_1 - y_2|, \quad \forall t \in [t_0, b], y_1, y_2 \in \mathbb{R}$$

در این صورت مسئله مقدار اولیه مفروضه برای هر $t \in [t_0, b]$ و هر مقدار اولیه y_0 دارای جواب یکتا است.

اثبات: Boice کتاب

تذکره: در صورتی که $f(t, y(t))$ دارای مشتق کمالات نسبت به y باشد، با استفاده از تقصیه مقدار میانگین می‌توان نشان داد که در شرط لیب-لیتس صدق می‌کند و بنابراین شرایط فوق برقرار است. بنابراین در ادامه فرض می‌کنیم $f(t, y)$ دارای مشتق کمالات نسبت به y است. یعنی:

$$f(t, y_1) - f(t, y_2) = f_y(t, c) (y_1 - y_2), \quad \exists c \in (y_1, y_2)$$

$$|f(t, y_1) - f(t, y_2)| = |f_y(t, c)| |y_1 - y_2|$$

$$|f_y(t, c)| \leq M \quad \leq M |y_1 - y_2|$$

بفرض:

روشهای عددی: الگوریتمهایی که توسط آنها معادله دیفرانسیل (۲) جوابهای تقریبی در نقاط مساوی الفاصله (یا با فواصل متغیر) تولید می کند، روشهای عددی نامیده می شوند و این نقاط را نقاط گرهی یا نقاط شبکه ای می نامند.

Net Points	نقاط شبکه
Mesh Points	نقاط مش
Grid Points	نقاط گرهی
Nodal Points	نقاط گرهی

بطوریکه در نقاط گرهی مساوی الفاصله داریم:

$$\begin{cases} t_{i+1} = t_i + h = t_0 + ih, & i=0, 1, \dots, n-1 \\ t_n = b \end{cases}$$

که h اندازه گام (step size) نامیده می شود.

در ادامه مطالب فصل اول کتاب، به توصیف یادگیری، سازگاری و همگرایی روش سری تیلور می پردازد (در مثالهای). در فصل دوم و سوم کتاب این مطالب مورد بررسی گردد. بنابراین به فصل دوم می پردازیم.

فصل نهم

روشهای تک گامی :

single step methods

یک روش تک گامی برای حل معادله دیفرانسیل

$$\begin{cases} \frac{dy}{dt} = f(t, y(t)), & t \in [t_0, b] \\ y(t_0) = y_0. \end{cases} \quad (1)$$

روش است که تحت آن متناظرا جواب در هر گام، جواب معادله در گام بعدی بدست می آید. در حالت کلی یک روش تک گامی را می توان بصورت زیر در نظر گرفت :

$$y_{n+1} = y_n + h \Phi(t_n, y_n, h), \quad n=0, 1, \dots, N-1. \quad (2)$$

بعنوان Φ تابعی است وابسته به t_n و y_n درست راست (1).

روش را صریح می گوئیم اگر y_{n+1} درست راست (2)، ظاهر نشود در غیر بصورت آنرا ضمنی می گوئیم.

- EXPLICIT method
- IMPLICIT method

رابطه دقیق بین $y(t_{n+1})$ و $y(t_n)$ را بصورت زیر می بینیم :

$$y(t_{n+1}) = y(t_n) + h \Phi(t_n, y(t_n), h) + T_n, \quad n=0, 1, \dots, N-1$$

بعنوان T_n خطای برشی روش نامیده می شود.

میزان برش در صیغ P بعنوان $|h^P T_n| = O(h^P)$ ، درجه روش تک گامی نامیده می شود.

تعریف: روش تک گانه فوق را منظم گوئیم هرگاه تابع $\Phi(t, y, h)$ روی $t \in [t_0, b]$ و $y \in \mathbb{R}$ و $h \in (0, h_0]$ پیوسته باشد و

محدود ثابت L وجود داشته باشد، به گونه ای

$$|\Phi(t, y_1, h) - \Phi(t, y_2, h)| \leq L |y_1 - y_2|$$

$$\forall t \in [t_0, b] \text{ و } y_1, y_2 \in \mathbb{R}, h \in (0, h_0]$$

تعریف: روش تک گانه فوق را ساده گانه گوئیم هرگاه $\Phi(t, y, 0) = f(t, y)$

فرضیه: یک شرط لازم در کاف برای همگرایی روش تک گانه منظم و از مرتبه P فوق ساده گانه است.

اکنون می خواهیم تابع Φ روش تک گانه (۲) را به صورت های مختلف تعیین کنیم

(۱) روش سبب تلور: Taylor series method

فرض کنیم معادله در یوانسبل (۱) دارای یک جواب مضمر بود $y(t)$ روی $[t_0, b]$ است و $y(t) \in C^{P+1}[t_0, b]$ یا $P \geq 1$ در این صورت $y(t)$ بصورت زیر در نظر گرفته می شود:

$$y(t_{n+1}) = y(t_n) + h y'(t_n) + \frac{h^2}{2!} y''(t_n) + \dots + \frac{h^P}{P!} y^{(P)}(t_n) +$$

$$\frac{h^{P+1}}{(P+1)!} y^{(P+1)}(\xi_n)$$

که $\xi_n \in (t_n, t_{n+1})$ به گونه ای

با داشتن مقدار $y(t_n)$ در هر گام، مقدار $y(t_{n+1})$ بدست می آید.
 مقادیر $y'(t_n)$ و $y^{(p)}(t_n)$ را به کمک رابطه (۱) تعیین می کنیم.
 این روش را، روش سری تیلور از مرتبه P می نامند.

باجاگزین $P=1$ در رابطه فوق:

$$y_{n+1} = y_n + h y'_n = y_n + h f(t_n, y_n)$$

که روش اولر نامیده می شود.

خطای این روش: $T_n = \frac{h^{P+1}}{(P+1)!} y^{(P+1)}(\xi_n)$, $t_n < \xi_n < t_{n+1}$

در صورتیکه برای تابع f داشته باشیم:

$$|f^{(P)}(\xi_n, y(\xi_n))| < M$$

و بخواهیم خطا کمتر از ϵ باشد، می نویسیم:

$$h^{P+1} |y^{(P+1)}(\xi_n)| < \epsilon (P+1)!$$

$$h^{P+1} < \frac{\epsilon (P+1)!}{M}$$

که به کمک آن P و h مناسب می شود:

مثال) اگر بخواهیم در روش سری تیلور خطای کمتری $\epsilon = 10^{-10}$ باشد،
 h و P را باید چگونه انتخاب کنیم؟
 $y'(t) = t + y(t)$, $t \in [0, 1]$
 $y(0) = 1$, $|y(t)| \leq 2$

$$y''(t) = -1 + y'(t) = -1 - t + y(t)$$

$$y'''(t) = y''(t)$$
, $y^{(P)}(t) = y''(t)$

$$\Rightarrow |y^{(P)}(t)| \leq 4$$

$$h^{P+1} < \frac{\epsilon (P+1)!}{4} \Rightarrow h, P$$

تعیین می شود

هنگامی: در این قسمت هنگامی روش سری تیلور را مورد بحث قرار می دهیم:

فرض کنیم:

(1) تابع $\phi(t, y, h)$ در شرطی که نسبت به y صدق کند یعنی:

$$\exists L, \quad |\phi(t, z_1, h) - \phi(t, z_2, h)| \leq L |z_1 - z_2|$$

$$\forall t \in [t_0, b], \quad \forall z_1, z_2 \in \mathbb{R}$$

(2) $y^{(p+1)}(t)$ روی $t \in [t_0, b]$ کراندار و پیوسته باشد. یعنی

$$|y^{(p+1)}(t)| < M_{p+1}$$

در صورتی که M کمترین کران در $[t_0, b]$ باشد، هنگامی:

لم: هرگاه α و β دو عدد حقیقی مثبت باشند در رابطه

$$w_n \leq (1+\alpha)w_{n-1} + \beta, \quad n=1, 2, \dots$$

$$w_n \leq \beta \frac{e^{\alpha n} - 1}{\alpha}, \quad n=1, 2, \dots$$

اثبات: با جایگزینی توأم داریم:

$$w_n \leq (1+\alpha)[(1+\alpha)w_{n-2} + \beta] + \beta$$

$$= (1+\alpha)^2 w_{n-2} + \beta [1 + (1+\alpha)]$$

با ادامه جایگزینی داریم:

$$w_n \leq (1+\alpha)^n w_0 + \beta [1 + (1+\alpha) + \dots + (1+\alpha)^{n-1}]$$

$$w_n \leq \beta \sum_{i=0}^{n-1} \frac{(1+\alpha)^i \times [(1+\alpha) - 1]}{(1+\alpha) - 1} = \beta \frac{(1+\alpha)^n - 1}{\alpha}$$

$$(1+\alpha)^n \leq (e^\alpha)^n \Rightarrow w_n \leq \beta \frac{e^{\alpha n} - 1}{\alpha}, \quad n=1, 2, \dots$$

(A)

مقتضی مطابقت روش تیلور از مرتبه P ، تحت شرایط (۱) و (۲) فوق، در رابطه زیر صدق می‌کند:

$$|\varepsilon_n| \leq \frac{h^P}{(P+1)!} M_{P+1} \left\{ \frac{e^{Lh} - 1}{L} \right\}$$

اثبات: در روش سری تیلور داریم:

$$y_{n+1} = y_n + h \phi(t_n, y_n, h)$$

در شکل دقیق داریم:

$$y(t_{n+1}) = y(t_n) + h \phi(t_n, y(t_n), h) + T_n$$

$$\varepsilon_{n+1} = y(t_{n+1}) - y_{n+1}$$

$$\varepsilon_{n+1} = \varepsilon_n + h [\phi(t_n, y(t_n), h) - \phi(t_n, y_n, h)] + T_n$$

$$|\varepsilon_{n+1}| \leq |\varepsilon_n| + h L |y(t_n) - y_n| + |T_n|$$

$$|\varepsilon_{n+1}| \leq |\varepsilon_n| + h L |\varepsilon_n| + |T_n|$$

$$= (1 + hL) |\varepsilon_n| + |T_n|$$

اکنون با فرض اینکه $hL = \alpha$ ، $B = |T_n|$ داریم: (لم قبل)

$$|\varepsilon_n| \leq (1 + hL)^n |\varepsilon_0| + |T_n| \frac{e^{hLn} - 1}{hL}$$

در روش سری تیلور: $|T_n| = \frac{h^{P+1}}{(P+1)!} |y^{(P+1)}(\xi)|$ ، $\xi \in (t_n, t_{n+1})$

$$|\varepsilon_n| \leq \frac{h^{P+1}}{(P+1)!} |y^{(P+1)}(\xi)| \frac{e^{hLn} - 1}{hL}$$

بنابراین با $\varepsilon = 0$ داریم:

$$|\varepsilon_n| \leq \frac{h^P}{(P+1)! L} M_{P+1} (e^{Lc} - 1)$$

با شرط (۷) یعنی $L = L_c$ داریم:

$$hn = C \quad \text{طول بازه}$$

بدین‌ات در $h \rightarrow 0$ داریم $\varepsilon_n \rightarrow 0$ و روش همگراست.

Runge-kutta methods

روشهای رانگ-کوتا

در این روشها نیز که در این فصل از نوع روشهای تک گام هستند، داریم:

$$y_{n+1} = y_n + h\phi(t_n, y_n, h)$$

در این روش تابع ϕ بصورت

$$\phi(t_n, y_n, h) = \sum_{i=1}^m w_i k_i(t_n, y_n, h)$$

در نظر گرفته می شود. روشهای رانگ-کوتا مقسوم بر m و m (m-stages) هستند. یک روش رانگ-کوتا m و m را بصورت زیر تعریف می کنیم:

$$k_1 = h f(t_n, y_n)$$

$$k_2 = h f(t_n + c_2 h, y_n + a_{21} k_1)$$

$$k_3 = h f(t_n + c_3 h, y_n + a_{31} k_1 + a_{32} k_2)$$

⋮

$$k_m = h f(t_n + c_m h, y_n + a_{m1} k_1 + a_{m2} k_2 + \dots + a_{m, m-1} k_{m-1})$$

$$y_{n+1} = y_n + w_1 k_1 + w_2 k_2 + \dots + w_m k_m$$

باید داشت:

$$c_2 = a_{21}$$

$$c_3 = a_{31} + a_{32}$$

⋮

$$c_m = a_{m1} + a_{m2} + \dots + a_{m, m-1}$$

هدف تعیین پارامترهای مجهول $\{a_{ij}\}$ ، $\{w_i\}$ ، $\{c_i\}$ است. $i=1, \dots, m$ و $j=1, \dots, m-1$

فوق است. بطوریکه y_{n+1} تابعی که منطبق بر $y(t_{n+1})$ باشد