

معرفی معادلات دفرانسیل تصادفی و روشها عدد حل آنها

قاسم بر دلقمانی

دانشکده ریاضیات دانشگاه آزاد

چکیده معمولاً مدل سازی پدیده‌های دینامیکی توسط معادلات دفرانسیل صورت می‌گیرد. در بسیاری از پدیده‌های طبیعی عنصری تصادفی وجود دارد که باعث می‌شود رای مدل سازی این پدیده‌ها از معادلات دفرانسیل تصادفی استفاده گردد. معمولاً این عامل تصادفی اغلب به شکل نوفه سفید ظاهر می‌گردد و باعث می‌شود تا نتوانیم از انتگرالهای رمان و لیگ رای معادلات انتگرالی استفاده کنیم. رای رف این مشکل نیاز به انتگرال ایتوا استراتونوچ می‌باشد. در این مقاله بعد از معرفی معادلات دفرانسیل تصادفی و وردن مقدمات لازم ذکر می‌شود. از روشهای عددی حل آنها می‌پردازیم از نجاتی که جواب این دسته از معادلات به شکل یک فرآیند تصادفی فرزند و نر می‌باشد و به شکل تا مشخصی از زمان موجود نیست. مجبوریم مسر جواب آنها را شبیه سازی کنیم و رای این کار نیاز به تولد اعداد تصادفی است و رای این منظور از مولدهای تولد اعداد شبه تصادفی استفاده می‌کنیم.

واژه‌ها کلید معادلات دفرانسیل تصادفی اعداد شبه تصادفی نوفه سفید

مقدمه

تا چند دهه قبل رای مدل سازی پدیده‌های فزیکایی دانشمندان مجبور بودند از اثرهای تصادفی موجود به دو دلیل عدم وجود کامپیوترهای قوی و مشکل ودن حل و بحث اثرهای تصادفی چشم پوشی کنند.

مسئله مقدار اولیه ز را در زیر گرد

$$y'(t) = f(y(t)), \quad y(t_0) = y_0, \quad y \in R^m. \quad (1)$$

دو کلاس اصلی از روشهای عددی نام روشهای تک گامی و چند گامی رای حل مسئله مقدار اولیه فوق وجود دارد. یک روش تک گامی نیاز به یک مقدار اولیه رای شروع دارد که در تعریف مسئله مقدار اولیه داده می‌شود و سپس در هر گام جواب مسئله با توجه به گام قبلی دست می‌دهد. اما یک روش چند گامی نیاز به چندین مقدار شروع دارد که معمولاً توسط یک روش تک گامی محاسبه می‌شوند و سپس جواب مسئله در گامهای بعدی محاسبه می‌گردد.

1) White noise

می‌دانیم که روشهای تک گامی چون اولر هون تلور و روشهای رانگ کوتا خصوصا مشهورترین آنها یعنی روشهای رانگ کوتای مرحله‌ای رای حل یک مساله مقدار اوله از نو وجود دارد در ان مقاله پس از معرفی معادلات دفرانسل تصادفی ه معرفی تعمیم روشهای فوق در راه ان دسته از معادلات می‌پردازیم

معادلات دفرانسل تصادفی

نتیجه اثرهای تصادفی در معادلات دفرانسل ه دوکلاس مجزا از معادلات منجر می‌شود معادلاتی که فرمند جوا آنها مسرهای نمونه مشتق پذیرا مشتق ناپذیر دارند دسته اول معادلات دفرانسل معمولی هستند که دارای تصادفی ا یک مقدار اوله تصادفی ا یک اعمال شده و سه له یک فرمند تصادفی منم ا ترکیبی از آنها می‌اشند ان دسته از معادلات را معادلات دفرانسل تصادفی نو اول^۲ می‌نامیم که توسعه مسرهای نمونه معادلات دفرانسل معمولی حل پذیرند و مسر نمونه فرمند جوا در ان حالت توابعی مشتق پذیر می‌اشند که مورد بحث ما نیستند بعنوان مثال معادله دفرانسل تصادفی ذی

$$x' = \frac{dx}{dt} = a(\omega)x + b(t, \omega).$$

که فرمند اعمال شده b نسبت ه t رای هر ω پیوسته می‌اشند را در نظر بگیرد رای یک مقدار اوله $x_0(\omega)$ در $t = 0$ جوا توسعه

$$x(t, \omega) = \exp(a(\omega)t)(x_0(\omega)) + \int_0^t \exp(-a(\omega)s)b(s, \omega)ds.$$

داده می‌شود که مسرهای نمونه ن و و توابعی مشتق پذیر از t می‌اشند دسته دوم معادلاتی هستند که عامل اعمال شده یک فرمند تصادفی نامیم مثلا نوفه سفید گوسی^۳ می‌اشند که معادلات در ان حالت توسعه دفرانسلهای تصادفی ورمادین نوشته می‌شوند و توسعه معادلات انتگرالی ا انتگرالهای تصادفی ا تو ا استراتونوچ تفسیر می‌گردند که آنها را معادلات دفرانسل تصادفی نو دوم^۴ می‌نامیم که در حالت کلی مشتق ناپذیری را از مسرهای نمونه فرمند و بر در انتگرالهای تصادفی ه ارث می‌رند و مورد بحث ما می‌اشند نسخه (version) تصادفی ا تو توسعه فرم دفرانسل می‌زان می‌شود

$$dy = f(y)dt + g(y)dW, \quad y(t_0) = y_0, \quad y \in R^m \quad ()$$

2) random differential equations 3) Gaussian white noise 4) stochastic differential equations

که در اینجا f یک تا برداری m بعدی g یک تا ماتریسی $m \times p$ بعدی و $W(t)$ یک فرآیند تصادفی p بعدی می‌باشد که مولفه‌های آن فرآیندهای نراسکالر و مستقل می‌باشند. جواب معادله دیفرانسیل تصادفی اتو-کفریند تصادفی برداری m بعدی می‌باشد که صورت انتگرالی زیر آن می‌شود

$$y(t) = y_0 + \int_{t_0}^t f(y(s))ds + \int_{t_0}^t g(y(s))dW(s) \quad ()$$

دومین انتگرال در را h یک انتگرال تصادفی اتو-کفریند $W(t)$ می‌باشد همچنین نسخه تصادفی استراتونوچ وابسته h توسط h دیفرانسیلی زیر داده می‌شود

$$dy = \bar{f}(y)dt + g(y)odW, \quad y(t_0) = y_0, \quad y \in R^m \quad ()$$

که در آن

$$\bar{f}(y) = f(y) - g'(y)g(y)$$

دو معادله دیفرانسیل تصادفی و تحت حسابان مختلف اتو-استراتونوچ دارای جوابهای کسان می‌باشند از رقی چون حسابان استراتونوچ h حسابان معمولی نزدیکتر می‌باشد معمولاً از شکل معادله دیفرانسیل تصادفی استراتونوچ استفاده می‌کنیم و همان‌ور که دیدیم یک معادله دیفرانسیل تصادفی اتو-کفریند تصادفی اتو-کفریند h را h شکل استراتونوچ نیز تبدیل کرد

تولید اعداد شبه تصادفی

این اعداد توسط h ازگشتی

$$X_{n+1} = aX_n + b \pmod{c}$$

تولید می‌شوند که a و c اعداد صحیح مثبت و b یک عدد صحیح غیر منفی است. رای یک مقدار اول h صحیح X الگوریتم یک دنباله شفته صحیح مقدار از صفر تا $c - 1$ تولید می‌کند. وقتی a را b و c و a و b مناسب انتخاب شوند اعداد $u_n = \frac{X_n}{c}$ تقریباً یکنواخت روی بازه $[0, 1]$ توزیع می‌شوند هرچه پیمان c بزرگتر انتخاب شود تعداد این اعداد شتر است و معمولاً رای جلوگیری از وجود مدین سه‌گانه a c و b c نسبت a c اول انتخاب شود

عنوان مثال سیستم IBM از 5 $b = a$ و $c = 31$ که یک عدد اول است رای تولید اعداد تصادفی استفاده می‌کند

..... هفتمین کنفرانس ما را مان

ورکلی می‌خواهیم الگوریتمی را برای تولید اعداد تصادفی با توزیعهای مختلف ارائه دهیم
 برای یک عدد $U < 1$ و $x(U) < U < F_X(x(U))$ را توسط $U = F_X(x(U))$ تعریف می‌کنیم اگر F_X
 معکوس پذیر باشد داریم

$$x(U) = F_X^{-1}(U)$$

اگر ورکلی داریم

$$x(U) = \inf\{x : U \leq F_X(x)\}$$

برای مثال متغیر تصادفی نمایی با پارامتر $\lambda > 0$ دارای توزیع معکوس پذیر با معکوس

$$x(U) = F_X^{-1}(U) = -\ln(-U)/\lambda$$

برای $0 < U < 1$ می‌باشد

اما همیشه کار به آن سادگی نیست مثلاً در مورد متغیرهای تصادفی گوسی استاندارد نرمال
 انتگرالها برای محاسبه تا توزیع روشهای عددی محاسبه می‌گردند و این کار را دشوار می‌کند
 روش ماکس مولر برای تولید متغیرهای تصادفی نرمال از این مسئله اجتناب می‌کند به این
 ترتیب که اگر U_1 و U_2 دو متغیر مستقل کنواخت $(0, 1)$ باشند می‌توان نشان داد که N_1 و
 N_2 تعریف

$$N_1 = \sqrt{-\ln(V_1)} \cos(\pi U_2)$$

$$N_2 = \sqrt{-\ln(V_1)} \sin(\pi U_2)$$

دو متغیر تصادفی استاندارد و مستقل می‌باشند

فرمول اتو

فرمول اتو در واقع همان قاعده زنجیره‌ای در حسابان کلاسیک است
 فرض کنیم $F : [0, T] \times R \rightarrow R^m$ دارای مشتقات جزئی مرتبه دوم پوسته باشند برای
 هر $t \geq 0$ فرآیند تصادفی Y_t را چنین تعریف می‌کنیم

$$Y_t(\omega) = F(t, X_t(\omega))$$

اگر X_t ورپوسته مشتق پذیر باشد از قاعده زنجیره‌ای حسابان کلاسیک برای دفرانسیل Y_t
 داریم

$$dY_t = \frac{\partial F}{\partial t}(t, X_t)dt + \frac{\partial F}{\partial x}(t, X_t)dX_t$$

که از سه تلمور U با صرفه رکردن از جملات دوم h بعد حاصل می شود اما اگر X_t توسط

$$X_t(\omega) = \int_{t_0}^{t_1} g(s, \omega) dW_s(\omega)$$

معادلات توسط دفرانسیل تصادفی $dX_t = g dW_t$ مشخص شود داریم

$$(dX_t)^2 = g^2 (dW_t)^2$$

$$E((dX_t)^2) = E(g^2) dt$$

و در نتیجه

()

اکنون با استفاده از سه تلمور

$$\begin{aligned} \Delta Y_t &= F(t + \Delta t, X_t + \Delta X_t) - F(t, X_t) = \left\{ \frac{\partial F}{\partial t} \Delta t + \frac{\partial F}{\partial x} \Delta x \right\} \\ &+ - \left\{ \frac{\partial^2 F}{\partial t^2} (\Delta t)^2 + \frac{\partial^2 F}{\partial t \partial x} \Delta t \Delta x + \frac{\partial^2 F}{\partial x^2} (\Delta x)^2 \right\} + \dots \end{aligned}$$

می توان نشان داد که

$$dY_t = \left\{ \frac{\partial F}{\partial t}(t, X_t) + -g^2 \frac{\partial^2 F}{\partial x^2}(t, X_t) \right\} dt + \frac{\partial F}{\partial x}(t, X_t) dX_t$$

که تساوی در حالت مرمانگن تفسیر می گردد یعنی جمله مرتبه اول dt را از قسمت مرتبه دوم سه تلمور دست می دهد که این قاعده زنجیره ای تصادفی است که توسط فرمول اتو شناخته می شود

معمولا فرمول اتورا در جملاتی از دفرانسیلهای dt و dW_t ان می کند م یعنی در فرمول اتو جای dX_t مساوی ن یعنی $g dW_t$ را قرار می دهیم اما در حالت کلی یک دفرانسیل تصادفی می تواند همچون شامل جمله dt باشد یعنی می توان شکل

$$dX_t(\omega) = f(t, \omega) dt + g(t, \omega) dW_t(\omega)$$

را داشته باشد بنابراین فرمول اتو شکل

$$dY_t = \left\{ \frac{\partial F}{\partial t} + f \frac{\partial F}{\partial x} + -f^2 \frac{\partial^2 F}{\partial x^2} \right\} dt + g \frac{\partial F}{\partial x} dW_t \quad ()$$

خلاصه می گردد که مشتقات جزئی F در (t, X_t) محاسبه می گردند

سه تلمور تصادف

چندن حالت رای یک فرمول تلمور تصادفی ممکن است یکی از انها راساس کار ردن تکرارهای فرمول اتو نامی شود که ن را سه اتو تلمور می نامم فرض کنیم

$$dX_t = f(t, X_t)dt + g(t, X_t)dW_t$$

یک معادله دفرانسل تصادفی باشد رای هر تا $F : R^+ \times R \rightarrow R$ که دارای مشتقات جزئی پوسته می باشد فرمول اتو دارم

$$\begin{aligned} F(t, X_t) &= F(t_0, X_{t_0}) \\ &+ \int_{t_0}^t \left(\frac{\partial F}{\partial s}(s, X_s) + f \frac{\partial F}{\partial x}(s, X_s) - g^2(s, X_s) \frac{\partial^2 F}{\partial x^2}(s, X_s) \right) ds \\ &+ \int_{t_0}^t g(s, X_s) \frac{\partial F}{\partial x}(s, X_s) dW_s \\ &= F(t_0, X_{t_0}) + \int_{t_0}^t L^{\circ} F(s, X_s) ds + \int_{t_0}^t L^{\backslash} F(s, X_s) dW_s \quad () \end{aligned}$$

رای هر $t \in [t_0, t]$ که در ن

$$\begin{aligned} L^{\circ} &= \frac{\partial}{\partial t} + f \frac{\partial}{\partial x} - g^2 \frac{\partial^2}{\partial x^2} \\ L^{\backslash} &= g \frac{\partial}{\partial x} \end{aligned}$$

و وچ رای $F(t, x) = x$ دارم $L^{\circ} F = f$ و $L^{\backslash} F = g$ و شکل زیر خلاصه می شود

$$X_t = X_{t_0} + \int_{t_0}^t f(s, X_s) ds + \int_{t_0}^t g(s, X_s) dW_s \quad ()$$

اکنون اگر فرمول را رای تو $F = f$ و $F = g$ در کار ر م خواه م داشت

$$\begin{aligned} X_t &= X_{t_0} + \int_{t_0}^t \left(f(t_0, X_{t_0}) + \int_{t_0}^s L^{\circ} f(z, X_z) dz + \int_{t_0}^s L^{\backslash} f(z, X_z) dW_z \right) ds \\ &+ \int_{t_0}^t \left(g(t_0, X_{t_0}) + \int_{t_0}^s L^{\circ} g(z, X_z) dz + \int_{t_0}^s L^{\backslash} g(z, X_z) dW_z \right) dW_s \\ &= X_{t_0} + f(t_0, X_{t_0}) \int_{t_0}^t ds + g(t_0, X_{t_0}) \int_{t_0}^t dW_s + R. \quad (9) \end{aligned}$$

ا ا ق مانده

$$R = \int_{t_0}^t \int_{t_0}^s L^\circ f(z, X_z) dz ds + \int_{t_0}^t \int_{t_0}^s L^1 f(z, X_z) dW_z ds$$

$$+ \int_{t_0}^t \int_{t_0}^s L^\circ g(z, X_z) dz dW_s + \int_{t_0}^t \int_{t_0}^s L^1 g(z, X_z) dW_z dW_z$$

که می‌توان فرمول را مجدداً در $F = L^\circ f$ و $F = L^1 f$ و $F = L^\circ g$ و $F = L^1 g$ به کار برد

روشها عدد حل معادلات دفرانسیل تصادف

یکی از ساده‌ترین تقریبهای گسسته زمان از یک فرند اتو

$$X_t = X_{t_0} + \int_{t_0}^t f(s, X_s) ds + \int_{t_0}^t g(s, X_s) dW_s$$

تقریب اولر ماراما می‌اشد فرض کنیم فرند اتو $X = \{X_t, t_0 \leq t \leq T\}$ در معادله دفرانسیل تصادفی

$$dX_t = f(t, X_t) dt + g(t, X_t) dW_t$$

روی بازه $t_0 \leq t \leq T$ یک مقدار اولیه $X_{t_0} = X_0$ صدق کند رای یک افزاز

$$t_0 = h_0 < h_1 < \dots < h_n < \dots < h_N = T$$

از یک بازه زمانی $[t_0, T]$ یک تقریب اولر یک فرند تصادفی پیوسته زمان $Y = \{Y(t), t_0 \leq t \leq T\}$ می‌اشد که در شکل تکراری

$$Y_{n+1} = Y_n + f(h_n, Y_n)(h_{n+1} - h_n) + g(h_n, Y_n)(W_{n+1} - W_n)$$

رای $n = 0, \dots, N-1$ مقدار اولیه $Y_0 = X_0$ صادق می‌اشد که منور از $Y_n = Y(h_n)$ است معمولاً قرار می‌دهیم $\Delta_n = h_{n+1} - h_n$ رای n امن نمو زمان و $\delta = \max_n \Delta_n$ را ماکزیمم ول گام می‌نامیم اگر ول گامها مساوی اشد داریم $h_n = t_0 + n\delta$ جای که $\delta = \Delta_n = \Delta = \frac{T-t_0}{N}$ می‌اشد دنباله $\{Y_n, n = 0, \dots, N\}$ از مقدار تقریب اولر در زمانهای متساوی الفاصله $\delta = \{h_n, n = 0, \dots, N\}$ می‌تواند مشاه روش اولر محاسبه گردد اما ان تفاوت که

..... هفتمین کنفرانس مارا ران

در اینجا ناز به تولد نمو های تصادفی $\Delta W_n = W_{h_{n+1}} - W_{h_n}$ رای $n = 0, \dots, N-1$ از فرایند و نر $W = \{W_t, t \geq 0\}$ هستم

اما این نمو ها متغیر های تصادفی گوسی مستقل اما ننگن $E(\Delta W_n) = 0$ و واریانس $E((\Delta W_n)^2) = \Delta_n$ می باشند که می توان آنها را از یک دنباله اعداد گوسی مستقل شبه تصادفی

مثلا از روش اگس مولر تولد کرد

بدین ترتیب مقادیر تقریبی فرایند را در زمانهای گسسته تعیین می کنیم و از یک روش درونابی

مناسبه مثلا خطی می توان استفاده کرد و مقادیر تقریبی فرایند در نازه ها را دست ورد

مشکل فرض کنیم فرایند اتو $X = \{X_t, t \geq 0\}$ در معادله دیفرانسیل تصادفی خطی

$$dX_t = fX_t dt + gX_t dW_t$$

برای $t \in [0, T]$ مقدار اولیه $X_0 \in R$ صدق کند ما دایم که برای $t \in [0, T]$ فرایند و نر داده

شده $W = \{W_t, t \geq 0\}$ جوا صریح معادله بشکل $X_t = X_0 \exp((f - \frac{1}{2}g^2)t + bW_t)$ باشد از رف دیگر شکل اولر جوا عبارت است از

$$Y_{n+1} = Y_n + fY_n \Delta_n + gY_n \Delta W_n$$

برای $X_0 = 1$ و $f = \mu$ و $g = \sigma$ و $\Delta = -\sigma^2$ و $\Delta = \sigma^2$ مسرواقع و تقریب جوا چنین است

از نجای که روش اولر ماراما دقت زادی ندارد لازم است که اول گام را هنگام استفاده از روش اولر ماراما کوچک انتخاب کنیم اما از روش اولر مارامای اصلاح شده نام روش هون شکل

$$Y_1 = y_n + hf(y_n) + g(y_n)\Delta W_n$$

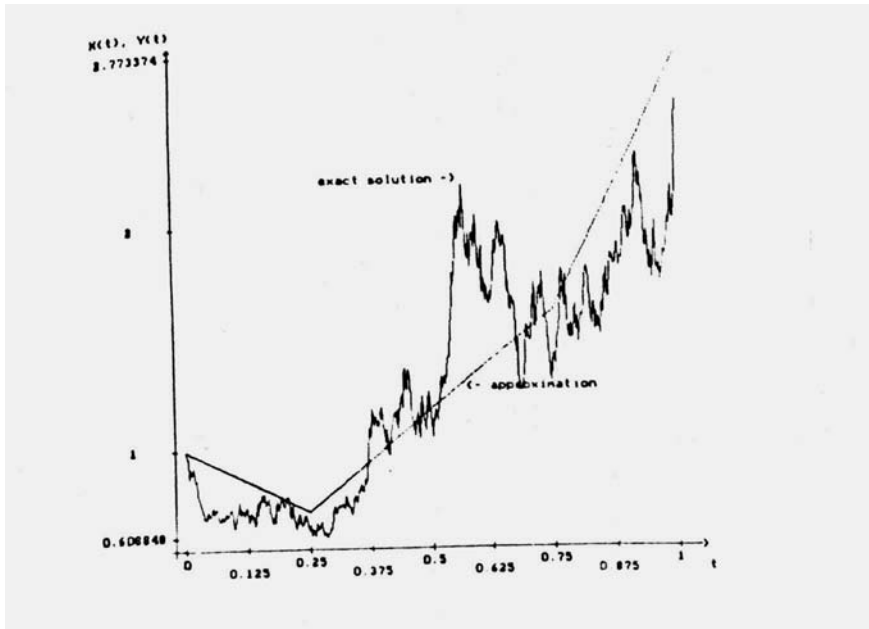
$$y_{n+1} = y_n + \frac{h}{2}(f(y_n) + f(Y_1)) + -(g(y_n) + g(Y_1))\Delta W_n \quad (1)$$

استفاده کنیم پیشنهاد دیگر این است که جمله $\int_{t_n}^{t_{n+1}} g(t, X_t) dW_t$ از شکل $\int_{t_n}^{t_{n+1}} g(t, X_t) dW_t$ را به تقریب اولر ماراما اضافه کرده تا روش ما شتابان

$$y_{n+1} = y_n + hf(y_n) + g(y_n)\Delta_n + -g(y_n)g'(y_n)((\Delta W_n)^2 - h)$$

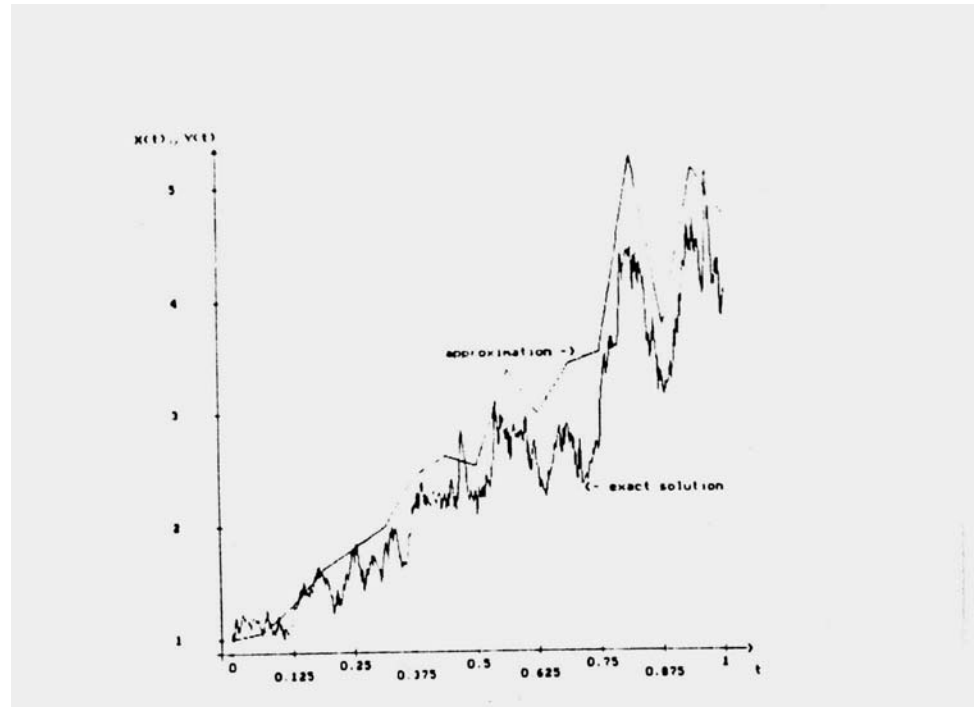
حاصل گردد

نرم می رسد که استفاده از جملات شتر سه تا اور تصادفی رای تقریب مناسب تر باشد اما دو اشکال اساسی محاسبه انتگرالهای تصادفی چند گانه موجود در سه تا اور تصادفی و محاسبه مشتقات مرتبه بالاتر توابع f و g باعث می شود تا از روشهای مشتق را استفاده از جملات شتر سه تا اور تصادفی استفاده نشود



شکل

..... هفتمین کنفرانس ما را مان



شکل

Arch

با توجه به دلایل فوق سعی می‌شود از روشهای استفاده گردد که مستقل از مشتق باشند
 یکی از این روشها این است که از تقریبهای تفاضلی بجای مشتق استفاده گردد شکل مستقل
 از مشتق روش ملشتان توسه پلانن^۴ شرح زیر م‌ج گردد

$$Y_{\lambda} = y_n + \sqrt{h_n}g(y_n)$$

$$y_{n+1} = y_n + h_n f(y_n) + h_n \Delta W_n g(y_n) + \frac{\sqrt{h_n}}{2} \left(\left(\frac{\Delta W_n}{\sqrt{h_n}} \right)^2 - 1 \right) (g(Y_{\lambda}) - g(y_n)) \quad (11)$$

روم‌ل‌ن نشان داد که روشهای چون و حتی روشهای عمومی تر رانگ کوتا

$$Y_i = y_n + h \sum_{j=1}^s a_{ij} f(Y_j) + J_{\lambda} \sum_{j=1}^s b_{ij} g(Y_j) \quad i = 1, \dots, s$$

$$y_{n+1} = y_n + h \sum_{j=1}^s \alpha_j f(Y_j) + J_{\lambda} \sum_{j=1}^s \gamma_j g(Y_j), \quad ()$$

که از تنها یک نمو فرزند و نیز ΔW_n استفاده می‌کنند نمی‌توانند مرتبه همگرایی قوی
 بیشتر از داشته باشند
 کون وراگ و پامالا مارن وراگ در استفاده از شکل استراتونوچ معادله تصادفی
 و فرمولهای اتونو ر س تلمور تصادفی از نو استراتونوچ را رای معادله دفرانسل تصادفی

$$dy(t) = f(y(t))dt + g(y(t))odW_t$$

صورت ز ر استخراج کردند

$$y(t) = y_0 + f(y_0)J_0 + g(y_0)J_{\lambda} + f'(y_0)(f(y_0))J_{00} + f'(y_0)(g(y_0))J_{\lambda 0} + g'(y_0)(f(y_0))J_{0\lambda} + g'(y_0)(g(y_0))J_{\lambda\lambda} + f''(y_0)(f(y_0), f(y_0))J_{000} + f''(y_0)(f(y_0), g(y_0))J_{\lambda 00} + f''(y_0)(f'(y_0)(f(y_0)))J_{000} + f''(y_0)(f(y_0), g(y_0))J_{\lambda 00} + f''(y_0)(f'(y_0)(g(y_0)))J_{\lambda 00} + f''(y_0)(g(y_0), f(y_0))J_{0\lambda 0} + f''(y_0)(g'(y_0)(f(y_0)))J_{0\lambda 0} + f''(y_0)(g(y_0), g(y_0))J_{\lambda\lambda 0} + f''(y_0)(g'(y_0)(g(y_0)))J_{\lambda\lambda 0} + g''(y_0)(f(y_0), f(y_0))J_{00\lambda} + g''(y_0)(f'(y_0)(f(y_0)))J_{00\lambda} + g''(y_0)(f(y_0), g(y_0))J_{\lambda 0\lambda} + g''(y_0)(f'(y_0)(g(y_0)))J_{\lambda 0\lambda} + g''(y_0)(g(y_0), f(y_0))J_{0\lambda\lambda} + g''(y_0)(g'(y_0)(f(y_0)))J_{0\lambda\lambda} + g''(y_0)(g(y_0), g(y_0))J_{\lambda\lambda\lambda} + g''(y_0)(g'(y_0)(g(y_0)))J_{\lambda\lambda\lambda} + R \quad ()$$

که در اینجا R جمله اقامانده و J_{j_1, j_2, \dots, j_k} نمایش دهنده انتگرالهای تصادفی استراتونوچ چندگانه می‌اشد اگر انتگرالگیری نسبت به ds باشد $j_i =$ و اگر نسبت به dW_s باشد $j_i =$ عنوان مثال رای $J_{1,1}$ داریم

$$J_{1,1} = \int_{t_0}^t \int_{t_0}^{s_2} \int_{t_0}^{s_1} \text{od}W(s_1) ds \text{od}W(s_2)$$

ه این ترتیب کون وراگ و پامالا مارن وراگ با استفاده از و اعمال یک تغییر در روش رانگ کوتا از نو توانستند یک کلاس از روشهای رانگ کوتا از مرتبه همگرایی قوی شرح زرا استخراج کنند

$$Y_i = y_n + h \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij} f(Y_j) + \sum_{j=1}^{i-1} (b_{ij}^{(1)} J_1 + b_{ij}^{(2)} \frac{J_{1,1}}{h}) g(Y_j) \quad i = 1, 2, \dots, s$$

$$y_{n+1} = y_n + h \sum_{j=1}^s \alpha_j f(Y_j) + \sum_{j=1}^s (\gamma_j^{(1)} J_1 + \gamma_j^{(2)} \frac{J_{1,1}}{h}) g(Y_j), \quad (14)$$

که را a_{ij} $b_{ij}^{(1)}$ $b_{ij}^{(2)}$ α_j $\gamma_j^{(1)}$ و $\gamma_j^{(2)}$ رای یک روش چهار مرحله‌ای $s =$ از نو عبارتند از

$$A = \begin{bmatrix} \frac{1}{3} & & & \\ & \frac{1}{3} & & \\ & & \frac{1}{3} & \\ & & & \frac{1}{3} \end{bmatrix}$$

$$B^{(1)} = \begin{bmatrix} - & & & \\ & - & & \\ & & - & \\ & & & - \end{bmatrix}$$

$$B^{(2)} = \begin{bmatrix} & & & \\ & & & \\ & & & \\ & & & \end{bmatrix}$$

$$\alpha^T = (-, -, -, -)$$

$$\gamma^{(1)T} = (-, , , ,)$$

$$\gamma^{(2)T} = (, , -, , -)$$

در اینجا دو مثال را با روشهای عددی پلاتن PL و رانگ کوتای چهار مرحله‌ای RK حل خواهیم کرد. برای هر دو مثال و هر دو روش مسیر شبه‌سازی شده برای هر ول گام تهیه می‌شود و در نهایت مقدار متوسط \bar{z}_1 و \bar{z}_2 در انتهای از محاسبه می‌گردد. همچنین توجه می‌کنیم که اگر $z_1 \sim N(\mu, \sigma)$ و $z_2 \sim N(\mu, \sigma)$ نگاه برای یک ول گام $J_1 = \sqrt{h}z_1$ و

$$\frac{J_2}{h} = \frac{\sqrt{h}}{3} \left(z_1 + \frac{z_2}{\sqrt{3}} \right)$$

مثال

$$dy = -a^2 y(-y^2)dt + a(-y^2)dW, \quad y(0) = y_0, \quad t \in [0, T],$$

جواب واقع

$$y(t) = \tanh(aW(t) + \operatorname{arctanh}(y_0)),$$

و شکل استراتونوچ

$$dy = a(-y^2)odW.$$

جدول α و β برای مثال مسیر a

h	PL	RK

مثال

$$dy = -(\alpha + \beta^2 y)(-y^2)dt + \beta(-y^2)dW, \quad y(0) = y_0, \quad t \in [0, T],$$

جواب واقع

$$y(t) = \frac{(\alpha + y_0) \exp(-\alpha t + \beta W(t)) + y_0 - \alpha}{(\alpha + y_0) \exp(-\alpha t + \beta W(t)) + y_0 - \alpha},$$

و شکل استراتونوچ

$$dy = -\alpha(-y^2)dt + \beta(-y^2)odW.$$

جدول α و β برای مثال مسیر α, β

h	PL	RK

مراج

- [1] Barid Loghamani, G. and Mohseni, M.(2000). On the Implicit and Semi-Implicit Runge-Kutta Methods for Stochastic Ordinary Differential Equations. Italian J.Pure and Applied Maths,(to appear).
- [2] Burrage, k. and Burrage, P.M. (1996). High strong order explicit Runge-Kutta methods for stochastic ordinary differential equations. Applied Numer. Mathematics 22, 81-101.
- [3] Burrage, k. and Platen, E. (1994).Runge-Kutta methods for stochastic differential equations. Annals of Numer. Mathematics, 1, 63-78.
- [4] Burrage, P.M. (1999).Runge-Kutta methods for stochastic differential equations. Ph.D thesis, Dept. Maths., Univ. Queensland, Australia.
- [5] Butcher, J.C. (1963).Coefficients for the study of Runge-Kutta integration processes. J. Austral. Math. soc., 3, 185-201.
- [6] Butcher, J.C. (1964).On Runge-Kutta processes of high order. J.Austral. Math. soc., 4, 179-194.
- [7] Butcher, J.C. (1987).The numerical analysis of ordinary differential equation. J. Wiley, U.K.
- [8] Kloeden, P.E. and Platen, E. (1991).Stratonovich and *Itô* Taylor expansions. Math. Nachr. 151, 33-50.
- [9] Kloeden, P.E. and Platen, E. (1995).Numerical solution of stochastic differential equations, Springer. Berlin.
- [10] Kloeden, P.E. and Platen, E. and Schurz, H. (1994).Numerical solution of stochastic differential equations through computer experiments. Spring-Verlag.
- [11] Mohseni, M.M. and Barid Loghamani, G. (2001).Hybrid Methods for Stochastic Ordinary Differential Equations.Int. J. Appl. Math, Vol 8,4, 395-416.
- [12] Mohseni, M. and Barid Loghamani, G. (2000).On the Euler-Maruyama and Milstein methods for approximation of stochastic differential equations. Thirty first Iranian mathematics conference, Tehran, Univ. (accepted).