

دانشگاه سیستان و بلوچستان
تحصیلات تکمیلی

پایان نامه‌ی کارشناسی ارشد ریاضی کاربردی

عنوان:

روشهای عددی با مرتبه بالا برای حل معادلات
سه‌موی تصادفی

استاد راهنما:

دکتر علیرضا سهیلی

تحقیق و نگارش:

سمیه سروری

شهریورماه ۹۰

چکیده

بسیاری از پدیده‌های طبیعی را می‌توان بوسیله مدل‌هایی که منجر به معادلات دیفرانسیل می‌شوند مدلسازی نمود. در بسیاری از مواقع چون بعضی از پارامترها و داده‌های اولیه مسئله بدلیل نداشتن اطلاعات کافی از مکانیزم سیستم بطور دقیق مشخص نیستند. رفتار سیستم در بعضی از شرایط نمایش قطعی ایده‌آلی را در بر نخواهد داشت. از اینرو بمنظور جبران کمبود اطلاعات سیستم و همچنین داشتن توصیف حقیقی‌تری از رفتار سیستم، اغتشاش تصادفی در معادله اعمال می‌شود که این در حقیقت منجر به معادلات دیفرانسیل تصادفی ($SDEs$)^۱ خواهد شد. در عمل معادلات دیفرانسیل تصادفی با مشتقات نسبی ($SPDE$)^۲ نسبت به معادلات دیفرانسیل تصادفی معمولی ($SODE$)^۳ دقیق‌تر و کامل‌تر می‌باشند که در این پایان‌نامه معادلات دیفرانسیل تصادفی با مشتقات نسبی بحث شده‌اند. جوابهای عددی معادلات دیفرانسیل تصادفی با مشتقات نسبی تقریباً شبیه به معادلات دیفرانسیل تصادفی معمولی می‌باشد که روشهای تیلور تصادفی مبنی بر کاربرد تکراری فرمول ایتو^۴ تولید شده و برای بدست آوردن روشهای عددی مرتبه بالاتر مورد استفاده قرار گرفته‌اند. در حالت کلی یک فرمول ایتو برای $SPDEs$ در دسترس نمی‌باشد با وجود این بسطهای تیلور تصادفی برای $SPDEs$ از شکل نمایشی میلد^۵ این معادلات بدست می‌آید که از نیاز به فرمول ایتو اجتناب می‌کند. در اینجا بسطهای تیلور تصادفی جدید و روشهای عددی مبنی بر آنها بحث خواهد شد.

کلمات کلیدی: معادلات دیفرانسیل تصادفی با مشتقات نسبی، معادلات دیفرانسیل تصادفی معمولی، بسطهای تیلور تصادفی.

^۱ Stochastic Differential Equation

^۲ Stochastic Partial Differential Equation

^۳ Stochastic ordinary Differential Equation

^۴ Ito formula

^۵ Mild sense

فهرست مندرجات

۱	تعاریف و مفاهیم اولیه	۱
۲	۱-۱ مقدمه	۲
۲	۲-۱ نگرش کلی بر معادلات دیفرانسیل تصادفی با مشتقات جزئی	۲
۷	۳-۱ نگاه اجمالی بر روشهای عددی در حل $SPDE$	۷
۱۱	۲ حسابان تصادفی	۱۱
۱۲	۱-۲ مقدمه	۱۲
۱۲	۲-۲ نظریه احتمال	۱۲
۱۶	۳-۲ فرآیندهای تصادفی	۱۶

۱۹ فرآیند وینر و اغتشاش خالص	۴-۲
۲۴ انتگرالهای تصادفی	۵-۲
۲۷ فرمول ایتو و کاربردهای آن	۶-۲
۲۸ بسط تیلور تصادفی	۳
۳۹ مقدمه	۱-۳
۳۹ <i>SODEs</i> بر	۲-۳
۴۲ یک روش عددی مرتبه بالا	۳-۳
۴۹ بسطهای تیلور تصادفی در فضای باناخ	۴-۳
۶۹ روشهای عددی از مرتبه بالا برای حل معادلات دیفرانسیل تصادفی با مشتقات نسبی	۴
۷۰ مقدمه	۱-۴
۷۰ روشهای عددی بر اساس بسطهای تیلور	۲-۴
۷۴ نتایج عددی	۳-۴

۷۹ نتیجه‌گیری ۴-۴

۸۰ پیشنهاد ۵-۴

۸۱ A واژه‌نامه

۸۴ B منابع

فهرست نمودارها

نمودار ۱-۵: خط‌ممتد، نمودار حاصل از خطای روش اویلر‌نمایی و خط‌نقطه چین، خطی با شیب $\frac{1}{3}$ است
۷۸

نمودار ۲-۵: خط‌ممتد، نمودار حاصل از خطای روش رانگ کوتا و خط‌نقطه چین، خطی با شیب $\frac{1}{3}$ است
۷۸

پیشگفتار

تا اوایل دهه ۱۹۶۰، بیشتر تحقیقات در زمینه معادلات دیفرانسیل تصادفی روی معادلات دیفرانسیل معمولی متمرکز شده بود. از آن زمان به بعد، با پیشرفت سریع و روز افزون علوم مدرن و مهندسی نوین و افزایش تقاضاهای مربوط به آنها، معادلات دیفرانسیل با مشتقات نسبی با پارامترهای تصادفی بتدریج مورد توجه بسیاری از محققان قرار گرفت. از دیدگاه نظری تاکنون مطالعاتی در رابطه با وجود و یکتایی جواب معادلات دیفرانسیل تصادفی با مشتقات نسبی در فضای هیلبرت و باناخ و همچنین تقریب قوی و تقریب ضعیف این معادلات صورت گرفته است. در سال ۱۹۹۵ نیولرت^۱ و جیانگی^۲ یک روش عددی ضمنی برای معادلات دیفرانسیل با مشتقات جزئی ارائه دادند و نشان دادند که به جواب دقیق همگراست. کلودن^۳ و گرش^۴ در سال ۱۹۹۶ یک معادله دیفرانسیل تصادفی از نوع سهموی با فرآیند وینر اسکالر را در نظر گرفتند و بسط تیلور ایتو صریح را بکار بردند در حالیکه در سال ۲۰۰۱ کلودن و شات^۵ بسط تیلور ایتو ضمنی را مورد بررسی قرار دادند و در هر دو مورد یک همگرایی قوی از مرتبه بالا حاصل شد. در سال ۱۹۹۹ روش تفاضلات متناهی بکار برده شد ولی در سال ۲۰۰۰ نشان داده شد هر روش عددی که برای یک مجموعه از معادلات خاص، استفاده شود نمی تواند دارای سرعت همگرایی بیش از $\frac{1}{4}$ باشد با وجود این متذکر شدند که امکان بهبود سرعت همگرایی با استفاده از تابعهای خطی مناسب از اغتشاش، وجود دارد و در سال ۲۰۰۳ هازنبلس^۶ روش اوپلر صریح و ضمنی و کرانک نیکلسون^۷ را بکاربرد و از این محاسبات سرعت همگرایی $\frac{1}{4}$ نتیجه شد. و در این پایان نامه یک روش عددی با سرعت همگرایی $\frac{1}{4}$ بحث خواهد شد.

مطالب این پایان نامه بدین شرح است: در فصل اول مقدمه ای بر معادلات دیفرانسیل با مشتقات نسبی و روشهای عددی برای حل این معادلات بیان شده است. در فصل دوم مروری مختصر بر نظریه احتمال و

^۱ Nualart

^۲ Gyöngy

^۳ Kloeden

^۴ Grecksch

^۵ Shott

^۶ Hausenblas

^۷ Crank-Nicholson

فرآیندهای تصادفی خواهیم داشت. در فصل سوم یادآوری مختصری از روشهای عددی برای معادلات دیفرانسیل معمولی ارائه شده است و سپس به بیان بسطهای تیلور تصادفی در فضای باناخ پرداخته شده است. در فصل چهارم روشهای عددی مبنی بر بسطهای تیلور تصادفی برای حل معادلات دیفرانسیل تصادفی با مشتقات نسبی تولید شده است. در ادامه نتایج عددی روش اویلر نمایی به همراه یک مثال توضیح داده می شود. در این فصل ابتدا مرور مختصری بر معادلات دیفرانسیل با مشتقات نسبی صورت می گیرد و سپس تعاریف و مفاهیمی که برای آشنایی با موضوع پایان نامه لازم و در فصل های بعد مورد استفاده قرار می گیرند، آورده شده است.

فصل ۱

تعاریف و مفاهیم اولیه

۱-۱ مقدمه

در این فصل ابتدا مرور مختصری بر معادلات دیفرانسیل با مشتقات نسبی صورت می‌گیرد و سپس تعاریف و مفاهیمی که برای آشنایی با موضوع پایان نامه لازم و در فصل‌های بعد مورد استفاده قرار می‌گیرند، آورده شده است.

۱-۲ نگرش کلی بر معادلات دیفرانسیل تصادفی با مشتقات جزئی

تا مدتها پیش در بسیاری از مدل‌های توسعه یافته برای توصیف پدیده‌های طبیعی بدلیل عدم وجود روش‌های عددی مفید و فقدان کامپیوترهای توانمند، عبارتهای تصادفی نادیده گرفته می‌شدند. با پیشرفت رایانه‌های پرسرعت، عوامل تصادفی به سیستم معادلات دیفرانسیل اضافه شدند. معادلات دیفرانسیل تصادفی با مشتقات نسبی مدل‌های ریاضی غنی تری نسبت به حالت قطعی خود ارائه می‌دهند. این گونه مدلسازی‌ها علی‌رغم قابلیت بالا و مزایای زیاد، پیچیدگی‌های زیادی را به مسئله تحمیل می‌کنند. حل عددی معادلات دیفرانسیل با مشتقات نسبی تصادفی به موازات حل تئوری آنها امری بسیار مهم و ضروری و در عین حال پیچیده به شمار می‌رود که اخیراً محققان در این زمینه فعالیت زیادی دارند [۵]. مدل‌های ریاضی ارائه شده برای معادلات قطعی متناظر با معادلات دیفرانسیل با مشتقات جزئی، قابل تعمیم به نوع تصادفی آن می‌باشند، [۳] ولی نحوه شبیه‌سازی و تحلیل مؤلفه‌های تصادفی بسیار مهم است. روش‌های مونت-کارلو^۱ از جمله روش‌های مفید و مؤثر برای شبیه‌سازی پدیده‌های فیزیکی به حساب می‌آید.

برخی روش‌های عددی مطرح شده برای حل معادلات دیفرانسیل با مشتقات نسبی قطعی را می‌توان برای نوع تصادفی آن مورد توسعه قرار داد. از این نمونه می‌توان به روش‌های تفاضل متناهی تصادفی، اجزا متناهی تصادفی [۲]، روش‌های تجزیه کننده و تقریب‌های گالرکین تصادفی^۲ [۱۹] اشاره نمود.

اما برخی روش‌های ارائه شده برای تقریب جواب معادلات دیفرانسیل با مشتقات نسبی تصادفی، مانند تجزیه

^۱ Monte-Carlo

^۲ Stochastic Galerkin approximations

آشفتگی وینر^۳ و برشهای بسط فوریه نوفه^۴ [۶]، اساساً ماهیت تصادفی دارند.

در حالت کلی معادلات دیفرانسیل با مشتقات نسبی تصادفی به معادلات خطی، نیمه خطی، شبه خطی و غیر خطی طبقه بندی می شوند که هر کدام از آنها بسته به نوع حرکت براونی اعمال شده برای مدل سازی معادله به زیر مجموعه هایی نیز تقسیم می شوند. سه نوع اصلی از معادلات تصادفی با مشتقات نسبی از جنبه کاربردی را مورد مطالعه قرار می دهیم:

معادلات سهموی تصادفی:

مسئله مقدار مرزی تصادفی به فرم زیر را در نظر بگیرید:

$$\frac{\partial u}{\partial t}(t, x) + \frac{\partial^2 u}{\partial x^2}(t, x) + bu(t, x) = g(t, x) + \dot{W}(t, x), \quad 0 \leq t < \infty$$

$$u(0, x) = u_0(x), \quad 0 \leq x \leq L,$$

$$u(t, 0) = u(t, L) = 0,$$

که در آن u یک تابع حقیقی است که $t \in R_+$ و $x \in R_+^d$ و مقدار اولیه $u_0(x) \in C_0([0, L])$ در نظر گرفته شده است. همچنین b یک مقدار ثابت و $\dot{W}(t, x)$ نشان دهنده فرآیند نوفه سفید وابسته به مکان و زمان می باشد. به منظور بررسی نحوه مدل سازی معادلات دیفرانسیل با مشتقات نسبی تصادفی (SPDE) از دیدگاه کاربردی، مسئله با مقدار مرزی برای معادله سهموی خطی در حالت قطعی را به فرم زیر در نظر بگیرید:

$$\frac{\partial u}{\partial t}(t, x) + \frac{\partial^2 u}{\partial x^2}(t, x) + bu(t, x) = F(t, x), \quad 0 \leq t < \infty$$

$$u(0, x) = u_0(x), \quad 0 \leq x \leq L,$$

$$u(t, 0) = u(t, L) = 0.$$

مسئله فوق اغلب در مهندسی و علوم فیزیکی برای مدلسازی میزان انتشار و نفوذ جریان الکتریکی در طول یک سیم بکار می‌رود. در این مدل، $u(x, t)$ پتانسیل الکتریکی را در زمان t و در نقطه x توصیف می‌کند. معادله دیفرانسیل با مشتقات نسبی (PDE) بالا مبین این موضوع می‌باشد که $u(x, t)$ یک تابع از نرخ رشد جزئی u_t آن، سرعت انتشار آن u_{xx} و همچنین جمله $F(x, t)$ می‌باشد که میزان ورود جریان در (x, t) را نشان می‌دهد. همچنین جمله تصادفی به صورت معادله زیر معرفی می‌شود:

$$F(x, t) = g(x, t) + h(x, t), \quad 0 \leq t < \infty, \quad 0 \leq x < L,$$

که در آن $g(.,.)$ و $h(.,.)$ به ترتیب سیگنالهای قطعی و تصادفی می‌باشند. در واقع مؤلفه تصادفی $h(.,.)$ در معادله فوق، سیگنالهای تصادفی را مدلسازی می‌کند. همچنین فرض شده است میزان ورودی این سیگنالهای تصادفی دارای توزیع پواسن می‌باشند. چون در حالت کلی، این جملات تصادفی علیرغم تعداد زیادشان دارای اندازه‌های کوچکی می‌باشند، $h(.,.)$ به عنوان یک فرآیند نوفه سفید \dot{W} با دو پارامتر در نظر گرفته می‌شود.

همان طور که ملاحظه می‌شود، این شبیه سازی را که بر مبنای اعمال تأثیرات تصادفی در یک مدل ریاضی مبتنی بر معادله دیفرانسیل جزئی بیان شده است، می‌توان در قالب یک معادله دیفرانسیل با ماهیت تصادفی در نظر گرفت.

معادلات هذلولوی تصادفی:

اساساً حرکت امواج و ارتعاشات مکانیکی از مهمترین پدیده‌های فیزیکی به شمار می‌آیند. به عنوان مدل‌های ریاضی، این پدیده‌ها بوسیله معادلات دیفرانسیل با مشتقات جزئی از نوع هذلولوی توصیف می‌شوند. از مشهورترین این معادلات می‌توان به معادله حرکت موج اشاره نمود.

یک معادله موج تصادفی بر مبنای اغتشاش خالص به فرم زیر بیان می‌شود:

$$\frac{\partial^2 u}{\partial t^2} = c^2 \Delta u + \sigma_0 \dot{W}(x, t)$$

که در آن c سرعت موج و σ_0 پارامتر شدت اغتشاش در حوزه D تعریف می‌شوند. در صورتیکه ناحیه D در

R^d در نظر گرفته می شود، این معادله می تواند ارتعاشات یک نوار کشسان را برای حالت $d = 1$ ، نوسانات یک غشا مرتعش برای حالت $d = 2$ و لرزشهای یک جسم لاستیک مانند برای حالت $d = 3$ را توصیف نماید. اگر $D = R^d$ این معادله می تواند برای مدلسازی انتشار امواج نور و یا صوت تولید شده از یک منبع تغذیه مولد امواج با ماهیت تصادفی تعبیر شود.

در حالتیکه امواج دامنه های نوسان زیادی داشته باشند، برخی تأثیرات غیر خطی نیز به مسئله اعمال می شود. بنابراین معادله حرکت موج به فرم یک معادله هذلولوی غیر خطی به صورت زیر مدل می شود:

$$\frac{\partial^2 u}{\partial t^2} = c^2 \Delta u + f(u) + \sigma(u) \dot{W}(x, t),$$

که در آن $f(u)$ و $\sigma(u)$ توابعی غیر خطی از u می باشند. در حالت کلی تر، حرکت موج می تواند توسط سیستم های معادلات خطی و یا غیر خطی هذلولوی از مرتبه اول مدلسازی شود. در ادامه به ارائه یک مثال کاربردی در مدلسازی پدیده های طبیعی می پردازیم.

در واقع روند کلی شبیه سازی حرکت یک رشته DNA که مدل ریاضی آن در نهایت به یک معادله هذلولوی تصادفی منجر می شود را توصیف می نمایم. یک مولکول DNA می تواند به عنوان یک رشته کشسان بلند در نظر گرفته شود که قطر آن در مقایسه با طول رشته بسیار کوچک فرض شده است. با اعمال نوعی پارامتر سازی می توان موقعیت رشته را روی $R_+ \times [0, 1]$ و در R^3 به فرم زیر تعبیر نمود:

$$u(t, x) = \begin{pmatrix} u_1(t, x) \\ u_2(t, x) \\ u_3(t, x) \end{pmatrix}$$

در این مسئله $u(x, t)$ در واقع موقعیت نقطه مشخص x رشته DNA ، در زمان t در نظر گرفته می شود که $x \in [0, 1]$ ، در واقع فاصله این نقطه را از یکی از دو انتهای رشته DNA نشان می دهد. واحد طول به گونه ای انتخاب شده است که کل رشته DNA طولی برابر 1 داشته باشد.

یک مولکول DNA نوعاً در یک مایع خاص شناور می باشد، از اینرو این رشته دائماً در حرکت است. حرکت این مولکول را می توان شبیه حرکت یک ذره کوچک شناور در سطح یک مایع که مطابق حرکت براونی جابجا می شود، توصیف نمود. حرکت این رشته می تواند توسط قوانین حرکت نیوتن به اینگونه تحلیل شود که برآیند

نیروهای وارد بر رشته، با حاصلضرب جرم رشته DNA در شتاب آن برابر می باشند. اگر $\mu = 1$ جرم رشته DNA در هر واحد طول فرض شود، در اینصورت شتاب رشته در نقطه x و در زمان t به این فرم در نظر گرفته می شود:

$$\frac{\partial^2 u}{\partial t^2}(t, x)$$

از طرفی نیروهای اعمال شده روی رشته DNA عموماً به سه نوع تقسیم می شوند: نیروهای کشسان F_1 که در بردارنده نیروهای پیچشی هستند، نیروهای اصطکاک F_2 که ناشی از غلظت زیاد مایع می باشند و نیروهای تصادفی F_3 که بدلیل ضربات تصادفی مولکولهای مایع به رشته DNA بوجود می آیند. بنابراین معادله حرکت نیوتن به این صورت نوشته می شود:

$$\frac{\partial^2 u}{\partial t^2} = F_1 - F_2 + F_3$$

نیروهای کشسان معمولاً به صورت مشتق مرتبه دوم نسبت به متغیر مکان در نظر گرفته می شوند و نیروهای مولکولی نیز با استفاده از یک جمله تصادفی مدل می شوند. سادهترین معادله یک بعدی مرتبط با این مسئله که در آن فقط جابجاییهای عمودی اعمال شده و از نوع پیچشی آن صرفنظر شده است، به صورت زیر در نظر گرفته می شود:

$$\frac{\partial^2 u}{\partial t^2}(t, x) = \frac{\partial^2 u}{\partial x^2}(t, x) - \int_0^1 k(x, y)u(t, y)dy + \dot{F}(t, x)$$

که اولین جمله سمت راست در عبارت فوق بیانگر نیروهای کشسانی و جمله دوم نشان دهنده نیروهای اصطکاک و سومین جمله $\dot{F}(t, x)$ ، در حقیقت یک اغتشاش گاوسی می باشد. در حقیقت شبیه سازی یک رشته DNA ، یک معادله هذلولوی تصادفی را نتیجه می دهد. معادلات بیضوی تصادفی:

یک معادله بیضوی تصادفی را می توان به فرم زیر معرفی نمود:

$$\Delta u(x) + bu(x) = g(x) + \dot{W}(x), \quad 0 \leq x \leq L$$

$$u(\circ) = u(L) = \circ$$

که در آن u یک تابع حقیقی مقدار از $x \in R_+^d$ و $\Delta = \sum_{i=1}^d \frac{\partial^2}{\partial x_i^2}$ عملگر لاپلاس و b یک مقدار ثابت اختیار شده‌اند. همچنین $\dot{W}(x)$ فرآیند نوفه سفید گاوسی در نظر گرفته می‌شود. بطور کلی روشهای متعددی برای حل این معادلات [۴] مطرح شده است. رویکرد اصلی در این پایان‌نامه حل عددی معادلات دیفرانسیل با مشتقات نسبی تصادفی از نوع سهموی می‌باشد.

۳-۱ نگاه اجمالی بر روشهای عددی در حل SPDE

اکثر روشهای عددی مرتبه همگرایی پایین دارند، پیشرفت غیر منتظره معادلات دیفرانسیل تصادفی با روش مایلستین^۵ شروع شد و با استخراج منظم بسط تیلور تصادفی و روشهای عددی بر اساس آنها ادامه یافت. این بسطهای تکراری بر اساس کاربرد تکراری فرمول ایتو هستند و اما نکته بحرانی این است که انتگرالهای تصادفی چندگانه که در این روشها ایجاد می‌شود، اطلاعات بیشتری در مورد فرآیند اغتشاش خالص با زیر بازه‌های گسسته سازی شده [۱] را نیاز دارد.

یک فرمول ایتو مطلوب برای معادلات دیفرانسیل تصادفی با مشتقات جزئی موجود نمی‌باشد. با وجود این اخیراً نشان داده شده است که بسط تیلوری که از نیاز به فرمول ایتو اجتناب می‌کند، در دسترس است. یک چنین بسطهایی نسبت به اغتشاش قوی هستند از اینرو برای انواع دیگری از فرآیندهای تصادفی با مسیر ساده پیوسته نظیر حرکت براونی کسری^۶ صدق می‌کنند. معادله دیفرانسیل تصادفی با اغتشاش سفید^۷ W_t را در نظر بگیرید:

$$dU_t = [AU_t + f(U_t)]dt + dW_t, \quad U_\circ = u_\circ, \quad (1-1)$$

Milstein scheme^۵
 Fractional Brownian motion^۶
 white noise^۷

تعریف ۱.۳.۱: (نمایش میلند) فرآیند تصادفی U_t را نمایش میلند معادله (۱-۱) گویند هرگاه:

$$U_t = e^{At}u_0 + \int_0^t e^{A(t-s)} f(U_s) ds + \int_0^t e^{A(t-s)} dW_s. \quad (2-1)$$

شایان ذکر است که استفاده از شکل نمایشی میلند، نیاز به فرمول ایتورا جبران کرد.

تعریف ۲.۳.۱: فرض کنید X یک فضای برداری حقیقی یا مختلط و $\|\cdot\| : X \rightarrow R$ یک تابع باشد

بطوریکه به ازای هر $x, y \in X$ و هر اسکالر α داشته باشیم:

$$(1) \quad \|x\| \geq 0 \text{ و } \|x\| = 0 \text{ اگر و تنها اگر } x = 0.$$

$$(2) \quad \|\alpha x\| = |\alpha| \|x\|$$

$$(3) \quad \|x + y\| \leq \|x\| + \|y\|$$

آنگاه $\|\cdot\|$ را یک نرم بر X نامیم و X را یک فضای نرم دار گوئیم.

تعریف ۳.۳.۱: فضای نرم دار X را یک فضای باناخ گوئیم، هرگاه X نسبت به متریک تولید شده بوسیله

نرم، فضایی کامل باشد.

تعریف ۴.۳.۱: فرض کنید X یک مجموعه و S خانواده ای ناتهی از زیر مجموعه های X باشد S را سیگما

جبر گوئیم هرگاه:

$$(1) \quad \text{به ازای هر } A \in S, X_A \in S$$

$$(2) \quad \text{اگر } A_n \text{ دنباله ای از زیر مجموعه های } X \text{ در } S \text{ باشد، آنگاه } \cup_n A_n \in S.$$

تعریف ۵.۳.۱: فرض کنید S سیگما جبری از زیر مجموعه های X باشد تابع $\mu : S \rightarrow [0, \infty]$ را اندازه

گوئیم، هرگاه:

$$(1) \quad \mu(\emptyset) = 0$$

(2) اگر A_n دنباله ای از مجموعه های مجزا در S باشد، آنگاه:

$$\mu\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n\right) = \sum_{n=1}^{\infty} \mu(A_n).$$

تعریف ۶.۳.۱: اگر S سیگما جبری از زیر مجموعه‌های X و μ اندازه ای روی S باشد، آنگاه (X, S, μ) فضای احتمال و اعضای S مجموعه‌های اندازه پذیر نامیده می‌شوند. همچنین اگر $\mu(X) = 1$ سه تایی (X, S, μ) را فضای احتمال گوئیم.

تعریف ۷.۳.۱: اگر (X, S, μ) یک فضای اندازه و f تابعی حقیقی و توسعه یافته روی X باشد، آنگاه تابع f اندازه‌پذیر است، در صورتیکه به ازای هر عدد حقیقی α داشته باشیم:

$$\{x : f(x) \leq \alpha\} \in S.$$

که تابع f اندازه پذیر و نرم روی این فضا به شکل زیر تعریف می‌شود:

$$\|f\|_p = \left(\int |f|^p d\mu \right)^{1/p}.$$

در حین پیاده‌سازی هر روش عددی برای حل معادلات دیفرانسیل تصادفی، شبیه‌سازی فرآیند اغتشاش موجود در آن لازم است و این کار به روشهای گوناگونی صورت می‌پذیرد. با توجه به اینکه نمودهای اغتشاش ΔW_n متغیرهای تصادفی با توزیع گاوسی، میانگین صفر و واریانس h هستند از اینرو در این پایان نامه بمنظور تولید این نمودها در پیاده‌سازی روشهای عددی از مولد تولید اعداد شبه-تصادفی در نرم افزار *MATLAB* استفاده خواهد شد. در بحث پیاده‌سازی یک روش عددی یا محاسبه جواب تحلیلی یک معادله دیفرانسیل تصادفی باقی ماندن روی یک مسیر برآونی یکسان در بین شبیه‌سازیها و همچنین شبیه‌سازی انتگرالهای تصادفی به طور صحیح ضروری خواهد بود. بطور مثال فرض کنید می‌خواهیم جواب تحلیلی معادله دیفرانسیل تصادفی ایتو:

$$dY(t) = aY(t)dt + bY(t)dW(t), \quad Y(t_0) = Y_0, \quad t \in [t_0, T] \quad (4-1)$$

را روی یک شبکه گسسته متساوی الفاصله از نقاط $t_j = t_0 + jh$ به ازای $j = 1, \dots, N$ که در آن

$h = \frac{t_N - t_0}{N}$ است محاسبه کنیم. چون جواب تحلیلی معادله دیفرانسیل تصادفی (۴-۱) بصورت:

$$Y(t) = Y_0 \exp\left(\left(a - \frac{1}{2}b^2\right)(t - t_0) + b(W(t) - W(t_0))\right), \quad (5-1)$$

خواهد بود و با توجه به اینکه $W(t) - W(t_0)$ ، نمایش نمو وینر روی بازه $[t_0, t]$ است، بنابراین با تولید متغیرهای مستقل نرمال استاندارد g_j به ازای $j = 1, \dots, N$ ، و محاسبه:

$$W(t_j) - W(t_0) = \sqrt{j}hg_j, \quad j = 1, \dots, N \quad (6-1)$$

آنگاه $Y(t_j)$ ، بصورت زیر محاسبه می‌شود:

$$Y(t_j) = Y_0 \exp\left(\left(a - \frac{1}{2}b^2\right)jh + b\sqrt{j}hg_j\right)$$

از طرفی چون نموهای وینر روی بازه‌های غیرمتداخل مستقل از هم می‌باشند، از اینرو $W(t_2) - W(t_1)$ و $W(t_1) - W(t_0)$ مستقل از هم می‌باشند و بنابراین از (6-1) داریم:

$$W(t_2) - W(t_1) = W(t_2) - W(t_0) - (W(t_1) - W(t_0)) = \sqrt{2}hg_2 - \sqrt{1}hg_1,$$

که مستقل از $W(t_1) - W(t_0) = \sqrt{1}hg_1$ ، نخواهد بود و در نتیجه این روش شبیه‌سازی درست نمی‌باشد. در واقع از تساوی:

$$W(t_j) - W(t_0) = \sum_{i=1}^j (W(t_i) - W(t_{i-1})) = \sqrt{h} \sum_{i=1}^j g_i, \quad (7-1)$$

می‌توان نشان داد که استقلال نموهای وینر روی بازه‌های غیرمتداخل حفظ می‌شود و با قرار دادن (7-1) در (5-1) داریم:

$$Y(t_j) = Y_0 \exp\left(\left(a - \frac{1}{2}b^2\right)jh + b\sqrt{h} \sum_{i=1}^j g_i\right) = \exp\left(\left(a - \frac{1}{2}b^2\right)h + b\sqrt{h}g_j\right)Y(t_{j-1}).$$

فصل ۲

حسابان تصادفی

۱-۲ مقدمه

در این فصل تعاریف اساسی و نتایج اصلی مربوط به حسابان تصادفی را مرور می‌کنیم که حسابان تصادفی شامل نظریهٔ احتمال، فرآیندهای تصادفی، فرآیند وینر، اغتشاش خالص و انتگرالهای تصادفی می‌باشد. همچنین فرمول ایتو که در نظریهٔ معادلات تصادفی بسیار مهم است، بیان می‌شود.

۲-۲ نظریهٔ احتمال

تعریف ۱.۲.۲: (فضای احتمال) سه تایی مرتب (Ω, \mathcal{A}, P) ، که شامل فضای نمونه Ω (که مجموعه تمام حالات ممکن است)، یک سیگما-جبر \mathcal{A} از زیر مجموعه‌های Ω بنام پیشامد، و یک اندازه احتمال P روی \mathcal{A} می‌باشد، فضای احتمال نامیده می‌شود.

تعریف ۲.۲.۲: (اندازه احتمال) تابع $P: \mathcal{A} \rightarrow [0, \infty]$ را یک اندازه احتمال گویند هرگاه:

$$(1) \quad P(\Omega) = 1$$

$$(2) \quad \text{اگر } A \in \mathcal{A} \text{ آنگاه } 0 \leq P(A) \leq 1$$

(۳) اگر $A_1, A_2, \dots, A_n, \dots$ پیشامدهای دوجزا از هم باشند (یعنی برای $i \neq j$ ، $A_i \cap A_j = \emptyset$) آنگاه:

$$P\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n\right) = \sum_{n=1}^{\infty} P(A_n)$$

تعریف ۳.۲.۲: (متغیر تصادفی) تابع $X: \Omega \rightarrow R$ یک متغیر تصادفی است هرگاه بازای هر $a \in R$:

$$X^{-1}((-\infty, a]) = \{\omega \in \Omega : X(\omega) \leq a\} \in \mathcal{A}.$$

تعریف ۴.۲.۲: (تابع توزیع) رفتار احتمالی $X(\omega)$ بطور کامل و یکتا با تابع توزیع زیر مشخص می‌شود:

$$F_X(x) = P((-\infty, x]) = P(\{\omega \in \Omega : X(\omega) \leq x\}).$$