





دانشگاه یزد

دانشگاه یزد

دانشکده ریاضی

گروه ریاضی مالی

پایان نامه

جهت دریافت درجه کارشناسی ارشد

ریاضی مالی

مطالعه روشی عددی برای حل مسائل کنترل بهینه تصادفی و کاربرد آن در انتخاب سبد سهام

استاد راهنما:

دکتر علی دلاورخلفی

استاد مشاور:

دکتر سید محمدمهدی حسینی

دکتر داریوش فرید

پژوهش گر:

مسعود صفارزاده

شهریور ۱۳۹۲

تقدیم به پدر و مادر عزیزم

خدای راسبی شاکرم که از روی کرم پدر و مادری فدکار نصیبم ساخته تا در سایه درخت پر بار وجودشان بیایم و از ریشه آنها شاخ و برگ گیرم و از سایه وجودشان در راه کسب علم و دانش تلاش نمایم. والدینی که بودشان تاج افتخاری است بر سرم و نشان دلیلی است بر بودنم چرا که این دو وجود پس از پروردگاریه، حتی ام بوده اند، دستم را گرفتند و راه رفتن را در این وادی زندگی پر از فراز و نشیب آموختند، آموزگاری که برایم زندگی، بودن و انسان بودن را معنا کردند.

حال این برگ سبزی است تخمه درویش تقدیم آنان...

به پاس تعبیر عظیم و انسانی شان از کلمه ایثار و از خودگذشتگان،

به پاس عطفه سرشار و گرمای امیدنش وجودشان که در این سردترین روزگار ان بهترین پستیان است،

به پاس قلب های بزرگشان که فیادرس است و سرگردانی و ترس در پناهنشان به شجاعت می گراید،

و به پاس محبت های بی دریغشان که هرگز فروکش نمی کند.

سپاس گزاری

سپاس خدای را که سخنوان، در ستودن او بماند و شامدگان، شردن نعمت های او ندانند و کوشندگان، حق او را گزاردن نتوانند. بر خود لازم می دانم از کلیه کسانی که بنده را در تدوین و نگارش این پیمان نامه یاری نمودند صمیمانه تشکر و قدردانی نمایم. نمی توانم معنایی بالاتر از تقدیر و تشکر بر زبانم جاری سازم و سپاس خود را در وصف استادان خویش آشکار نمایم، که هر چه گویم و سرایم، کم گفته ام.

بسی شایسته است از استاد فریخته جناب آقای دکتر علی دلاور خلفی که با کرامتی چون خورشید، سرزمین دل را روشنی بخشید و گلشن سرای علم و دانش را با بارانهای مای کار ساز و سازنده بارور ساختند و همچنین از اساتید فریخته جناب آقای دکتر سید محمد مهدی حسینی و جناب آقای دکتر داریوش فرید که وقت خود را بی ثباته در اختیار من گذاشتند و با وقت نظر خاصی مشاوره لازم در این خصوص ارائه نمودند صمیمانه تشکر و قدردانی نمایم.

از اساتید فرزانه و دلسوز، جناب آقای دکتر قاسم بریدقمانی (داور داخلی) و جناب آقای دکتر رسول روزگار (داور خارجی) که زحمت داوروی این پیمان نامه را متقبل شدند کمال تشکر و قدردانی را دارم.

و با سپاس بی دریغ خدمت دوستان گران بام، آقای دکتر محمد حیدری و خانم زحرانیکونی ژادینودی که مرا صمیمانه و مشتاقانه یاری داده اند. جای دارد که از سرکار خانم عابدینی و عباسی زاده، بزرگواران دانشکده ریاضی، که همواره با محبت ایشان بنده را شرمزنده کرده اند تشکر و قدردانی کنم.

و در نهایت بر خود واجب می دانم که از پدر، مادر، برادر و خواهرم که همواره با صبر و سکینایی، کاستی ها و گنج خلقی های بنده را تحمل کرده اند و با سعه صدر من را همراهی کردند کمال تشکر و سپاس را بجای آورم.

مسعود صفارزاده

شهریور ماه ۱۳۹۲

چکیده

هدف از این پایان نامه مطالعه روشی عددی برای حل مسئله انتخاب سبدهام بهینه با محدودیت‌های کراندار می‌باشد که ماکزیمم امیدریاضی تابع مطلوبیت را نتیجه دهد. ایده اصلی این روش تقریب با استفاده از زنجیرهای مارکوف می‌باشد. در روش تقریب با زنجیر مارکوف، فرآیند کنترل شده اصلی با یک زنجیر مارکوف کنترل شده مناسب روی فضای حالت متناهی تقریب زده می‌شود، که احتمالات انتقال این زنجیر مارکوف با استفاده از اصل برنامه‌ریزی پویا و معادله هامیلتون-ژاکوبی-بلمن متناظر با آن بدست می‌آید. در ادامه پس از بیان تعاریف و مفاهیم لازم و معرفی مسئله انتخاب بهینه پرتفوی به حل آن با استفاده از زنجیرهای مارکوف تقریبی می‌پردازیم و سپس نتایج مربوط به شبیه‌سازی روش معرفی شده را ارائه می‌کنیم.

فهرست مطالب

ث	جدول نمادها
۱	تعاریف و پیش‌نیازها ۱
۲	۱.۱ σ -جبرها و مجموعه‌های اطلاعاتی
۳	۲.۱ فضای احتمال
۳	۳.۱ متغیر تصادفی
۴	۴.۱ فرآیند تصادفی
۵	۱.۴.۱ فرآیند وینر
۷	۲.۴.۱ فرآیند مارکوف
۸	۳.۴.۱ زنجیر مارکوف
۹	۵.۱ فضای احتمالی فیلتر شده و فرآیندهای سازگار
۱۰	۶.۱ زمان توقف
۱۱	۷.۱ معادلات دیفرانسیل تصادفی
۱۲	۱.۷.۱ شرط سازگاری موضعی
۱۳	۸.۱ انتگرال‌گیری تصادفی
۱۵	۹.۱ فرمول ایتو
۱۶	۱۰.۱ فرآیندهای پخش کنترل‌شده
۱۷	۱۱.۱ روش‌های تکراری حل دستگاه معادلات خطی

۱۷ روش ژاکوبی	۱.۱۱.۱
۱۹ روش گاوس سایدل	۲.۱۱.۱
۲۱ تعاریف و مفاهیم اقتصادی	۱۲.۱
۲۱ سبد سهام	۱.۱۲.۱
۲۱ مطلوبیت	۲.۱۲.۱
۲۲ تابع مطلوبیت	۳.۱۲.۱
۲۲ تابع مطلوبیت ریسک‌گریز مطلق هیپربولیک	۴.۱۲.۱
۲۲ اوراق قرضه	۵.۱۲.۱
۲۳ سرمایه ریسکی	۶.۱۲.۱
۲۳ خود تامین مالی	۷.۱۲.۱
۲۳ فروش استقراضی	۸.۱۲.۱

۲۵		۲ کنترل بهینه
۲۶ مقدمه	۱.۲
۲۷ کنترل بهینه قطعی	۲.۲
۲۷ اصل ماکزیمم پانتریاگین	۱.۲.۲
۲۹ اصل برنامه‌ریزی پویا	۲.۲.۲
۳۲ کنترل بهینه تصادفی و برنامه‌ریزی پویا	۳.۲
۳۳ مساله کنترل بهینه تصادفی با افق زمانی متناهی	۱.۳.۲
۳۶ مساله کنترل بهینه تصادفی با افق زمانی-نامتناهی	۲.۳.۲

۳۹		۳ روشی عددی برای مسائل کنترل تصادفی
۴۰ مقدمه	۱.۳
۴۳ معادلات بازگشتی برای تابع هزینه	۲.۳
۴۳ توقف در اولین خروج از یک مجموعه داده شده	۱.۲.۳

۴۴	مسائل توقف بهینه	۳.۳
۴۶	معادله بازگشتی برای مسئله توقف بهینه	۴.۳
۴۷	اصل بهینگی	۵.۳
۵۰	کنترل بهینه	۶.۳
۵۲	مسئله کنترل و توقف بهینه	۷.۳
۵۲	مسئله زمان متناهی	۸.۳
۵۳	به دست آوردن معادله همیلتونی-ژاکوبی-بلمن از مسئله کنترل بهینه	۹.۳
۵۶	تقریب مسئله کنترل بهینه تصادفی با زنجیر مارکوف	۱۰.۳
۵۸	درون یابی پیوسته زمان، زنجیر مارکوف گسسته زمان	۱۱.۳
	روش تقریبات تفاضلات متناهی برای محاسبه احتمالات انتقال و بازه های درون یابی	۱۲.۳
۶۰	زنجیر مارکوف	
۶۲	۱.۱۲.۳ ساده سازی احتمالات انتقال و بازه های درون یابی	
۶۳	۲.۱۲.۳ واریانس کنترلی	
۶۴	۳.۱۲.۳ نرمال سازی احتمال انتقال و بازه درون یابی برای $p^h(x, x \alpha) \neq 0$	
۶۵	۱۳.۳ روش تفاضلات متناهی تعمیم یافته	
۶۸	۱۴.۳ روش های محاسباتی برای زنجیر مارکوف تقریبی	
۶۹	۱.۱۴.۳ فرضیات	
۶۹	۲.۱۴.۳ روش تقریب در فضای سیاست	
۷۱	۱۵.۳ روش تقریب در فضای ارزش	
۷۱	۱.۱۵.۳ تکرار ژاکوبی	
۷۲	۲.۱۵.۳ روش گاوس-سایدل	
۷۲	۱۶.۳ تقریبات زنجیر مارکوف روی بازه های زمانی کراندار	
۷۳	۱.۱۶.۳ روش صریح تقریب با زنجیر مارکوف	

۷۸	مقدمه	۱.۴
۸۰	فرمول بندی مسئله	۲.۴
۸۲	تقریب انتخاب پرتفوی با زنجیره‌های مارکوف	۳.۴
۸۲	ساخت زنجیر مارکوف کنترل شده	۱.۳.۴
۸۳	تقریب با تفاضلات متناهی	۲.۳.۴
۸۷	روش تقریب در فضای سیاست برای به‌دست آوردن کنترل بهینه	۴.۴

۵ شبیه‌سازی ۸۹

۹۰	مقدمه	۱.۵
۹۰	ماکزیمم کردن امید ریاضی تابع مطلوبیت با انتخاب پرتفوی بهینه	۲.۵

۹۵ واژه‌نامه فارسی به انگلیسی

۹۸ مراجع

لیست تصاویر

۹۳ نمودار انتخاب سرمایه‌های ریسکی	۱.۵
۹۴ نمودار تابع مطلوبیت نسبت به زمان	۲.۵
۹۴ نمودار ثروت سرمایه‌گذار نسبت به زمان	۳.۵

فصل ۱

تعاریف و پیش‌نیازها

۱.۱ - جبرها و مجموعه‌های اطلاعاتی

آزمایش پرتاب یک سکه دو بار پشت سر هم را در نظر بگیرید. در این صورت مجموعه توانی از همه پیشامدهای ممکن از آزمایش پرتاب سکه به صورت دوبار متوالی فضای نمونه $\{HH, HT, TH, TT\}$ تشکیل می‌شود که به صورت زیر می‌باشد:

$$\mathcal{F}^\Omega = \{\emptyset, \{HH\}, \{HT\}, \{TH\}, \{TT\}, \{HH, HT\}, \dots, \{HT, TH, TT\}, \Omega\}. \quad (1-1)$$

در حالت کلی کاردینال مجموعه توانی $2^{|\Omega|}$ بسیار بزرگ می‌باشد و نوشتن همه عناصر از مجموعه توانی در عمل غیرممکن خواهد بود. این مطلبی است که ما را به شناخت زیر مجموعه‌هایی از مجموعه توانی با ساختاری معین علاقمند می‌سازد.

تعریف ۱.۱.۱ فضای نمونه Ω را در نظر بگیرید. کلاس \mathcal{F} از زیرمجموعه‌های Ω ، یعنی $\mathcal{F} \subset 2^\Omega$ یک σ -جبر است اگر شرایط زیر برقرار باشد:

۱. $\Omega \in \mathcal{F}$.

۲. اگر $A \in \mathcal{F}$ آن‌گاه $A^c \in \mathcal{F}$.

۳. اگر به ازای $A_i \in \mathcal{F}$ ، $i = 1, 2, \dots$ آن‌گاه $\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i \in \mathcal{F}$.

هر مجموعه $A \in \mathcal{F}$ یک مجموعه اندازه‌پذیر نامیده می‌شود. معمولاً از σ -جبر برای نمایش مجموعه اطلاعاتی^۱ استفاده می‌شود. در حقیقت شرایط فوق مشخص کننده یک ساختار ریاضی برای نمایش مجموعه اطلاعاتی می‌باشد که تحت عمل متمم‌گیری و اجتماع‌های شمارا بسته است.

واضح است که مجموعه توانی 2^Ω خود یک σ -جبر است، ولی σ -جبرهای کوچکتر از مجموعه توانی نیز وجود دارند. برای مثال در آزمایش پرتاب یک سکه دو بار متوالی $\mathcal{F}_1 = \{\Omega, \emptyset, \{HH\}, \{HT, TH, TT\}\}$ و $\mathcal{F}_2 = \{\Omega, \emptyset, \{HH, TT\}, \{HT, TH\}\}$ هر دو σ -جبر می‌باشند. مفهوم اطلاعاتی از \mathcal{F}_1 را می‌توان چنین تفسیر کرد که آزمایش پرتاب سکه با آمدن دو بار شیر پشت سر هم پایان می‌یابد یا در غیر

^۱ Set Information

این صورت پیشامد $\{HT, TH, TT\}$ رخ خواهد داد. همچنین مفهوم اطلاعاتی از \mathcal{F}_2 بیان می‌کند که هر دو پرتاب پیشامد یکسان دارند و یا در غیر اینصورت دو پیشامد متفاوت می‌باشند [۱۱].

تعریف ۲.۱.۱ در یک فضای احتمال هر خانواده صعودی از زیرمیدان‌های سیگمایی را یک فیلتر می‌نامیم. در واقع یک فیلتر نشان‌دهنده سیر افزایشی میزان اطلاعات با گذشت زمان است.

۲.۱ فضای احتمال

تعریف ۱.۲.۱ نگاشت $P : \mathcal{F} \rightarrow \mathbb{R}$ یک اندازه احتمال^۲ نامیده می‌شود هرگاه اندازه P در شرایط زیر صدق کند:

$$۱. \text{ برای هر } A \in \mathcal{F}, 0 \leq P(A) \leq 1$$

$$۲. P(\emptyset) = 0 \text{ یا } P(\Omega) = 1$$

۳. اگر $A_i \in \mathcal{F}$ و A_j برای $i, j = 1, 2, 3, \dots$ و $i \neq j$ دو به دو مجزا باشند ($A_i \cap A_j = \emptyset$)، آن‌گاه

$$P(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i) = \sum_{i=1}^{\infty} P(A_i)$$

در این صورت سه گانه (Ω, \mathcal{F}, P) یک فضای احتمال نامیده می‌شود.

تعریف ۲.۲.۱ اگر A گردایه‌ای از متغیرهای تصادفی تعریف شده روی فضای احتمالی (Ω, \mathcal{F}) باشد، آنگاه از $\mathcal{F}(A)$ برای نشان دادن σ -جبر تولیدشده به وسیله A استفاده می‌کنیم. اگر \mathcal{S} فضای توپولوژیکی باشد، آنگاه $\mathcal{B}(\mathcal{S})$ نمادی برای نشان دادن σ -جبری از زیر مجموعه‌های بورل \mathcal{S} می‌باشد [۱].

۳.۱ متغیر تصادفی

تعریف ۱.۳.۱ فرض کنید (Ω, \mathcal{F}, P) و $(\Omega', \mathcal{F}', P')$ دو فضای احتمال باشند. نگاشت

$$T : \mathcal{F} \rightarrow \mathcal{F}' \text{ اندازه پذیر است اگر برای هر } B \in \mathcal{F}'$$

^۲Probability Measure

$$T^{-1}(B) = \{\omega : T(\omega) \in B\} \in \mathcal{F}$$

به علاوه اگر $\Omega' = \mathbb{R}$ و $\mathcal{F}' = \mathcal{B}$ سیگما جبر بورل و P' اندازه لبگ باشد در این صورت نگاشت T یک متغیر تصادفی^۳ است.

تعریف ۲.۳.۱ تابع توزیع از یک متغیر تصادفی X با F_X نمایش می‌دهیم و به صورت زیر تعریف می‌کنیم

$$F_X(x) = P(\{\omega \in \Omega : X(\omega) \leq x\}) = P[X \leq x]. \quad (۲-۱)$$

برای هر مجموعه بورل A ،

$$P(X^{-1}(A)) = P(\{\omega \in \Omega : X(\omega) \in A\}) = P(X \in A). \quad (۳-۱)$$

۴.۱ فرآیند تصادفی

در زیر به برخی از فرآیندهای تصادفی معروف اشاره می‌شود.

تعریف ۱.۴.۱ فرآیند تصادفی $\{X(t) : t \in I\}$ یک خانواده از متغیرهای تصادفی می‌باشد در حالی که $t \in I$ یک مجموعه اندیس‌گذار است. اگر $I = \mathbb{Z}$ آن‌گاه $\{X(t) : t \in I\}$ یک فرآیند تصادفی گسسته زمان یا یک دنباله تصادفی می‌باشد و اگر I یک مجموعه شمارا باشد، آن‌گاه $\{X(t) : t \in I\}$ یک فرآیند تصادفی پیوسته زمان می‌باشد.

یک فرآیند تصادفی می‌تواند به عنوان یک تابع $X : I \times \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ تعریف شود به طوری که

$$X : (t, \omega) \rightarrow X(t, \omega) = X_t(\omega).$$

برای هر $t \in I$ نگاشت $X_t(\cdot) : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ یک متغیر تصادفی می‌باشد.

برای یک $\omega \in \Omega$ دلخواه $X(\cdot, \omega) : I \rightarrow \mathbb{R}$ یک نگاشت از مجموعه اندیس‌گذار I به \mathbb{R} می‌باشد که مسیر نمونه‌ای یا یک مسیر نامیده می‌شود. یک مسیر نمونه‌ای، توصیف‌کننده وضعیت فرآیند در زمان‌های مختلف برای یک $\omega \in \Omega$ داده شده می‌باشد.

^۳Random Variable

برد یک متغیر تصادفی X ، فضای حالت یا وضعیت^۴ و برای $\omega \in \Omega$ ، وضعیت فرآیند در زمان t نامیده می‌شود.

تعریف ۲.۴.۱ تابع توزیع یک فرآیند تصادفی متناهی البعد $\{X(t) : t \in I\}$ به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$\begin{aligned} \mu_{t_1, \dots, t_n}((-\infty, x_1) \times \dots \times (-\infty, x_n)) &= F_{t_1, t_2, \dots, t_n}(x_1, x_2, \dots, x_n) \\ &= P[X_{t_1} \leq x_1, X_{t_2} \leq x_2, \dots, X_{t_n} \leq x_n] \\ &= P\left[\bigcap_{i=1}^n \{\omega \in \Omega : X_{t_i} \leq x_i\}\right]. \end{aligned}$$

تعریف ۳.۴.۱ فیلتر $\{\mathcal{F}_t : t \in I\}$ داده شده است. در این صورت فرآیند تصادفی $\{X_t\}$ یک مارتینگل است هرگاه

$$(1) \quad \{X_t\} \text{ سازگار با } \mathcal{F}_t \text{ باشد.}$$

$$(2) \quad \{X_t\} \text{ انتگرال پذیر باشد یعنی } \mathbf{E}(|X_t|) < \infty$$

$$(3) \quad \text{به ازای } t_0 < s < t < T, \text{ تقریباً مطمئن) } X_s = \mathbf{E}[X_t | \mathcal{F}_s].$$

۱.۴.۱ فرآیند وینر

تعریف ۴.۴.۱ یک زیر مجموعه باز U از فضای اقلیدسی را در نظر بگیرید، $C^k(u)$ را مجموعه‌ای از تمام توابع حقیقی مقدار روی U ، که دارای مشتقات پیوسته تا مرتبه k می‌باشد، در نظر می‌گیریم [۱].

فرض کنید (Ω, \mathcal{F}, P) فضای احتمال و $\{\mathcal{F}_t, t \geq 0\}$ فیلتر تعریف شده روی آن باشد. یک فرآیند $\{W(t), t \geq 0\}$ یک فرآیند \mathcal{F}_t -وینر نامیده می‌شود، هرگاه در شرایط زیر صدق کند:

$$(1) \quad w(0) = 0, \text{ با احتمال } 1 \text{ (w.p.1)} \quad (1)$$

(2) $W(t)$ ، \mathcal{F}_t -اندازه‌پذیر باشد و $\mathcal{F}_t(W(s) - W(t) : s \geq t)$ مستقل از \mathcal{F}_t برای تمام $0 < t$ باشد.

^۴State

^۵With Probability One

(۳) نمونه‌های $W(s) - W(t)$ دارای توزیع نرمال با میانگین صفر و واریانس $\sigma^2(s - t) > 0$ برای تمام $s > t > 0$ هستند.

(۴) مسیرهای نمونه‌ای $W(\cdot)$ در $C^k[0, \infty)$ هستند.

اگر $\sigma = 1$ باشد، آنگاه فرآیند $\{W(\cdot) : t \geq 0\}$ یک فرآیند \mathcal{F}_t -وینر استاندارد نامیده می‌شود. اگر \mathcal{F}_t به صورت $\mathcal{F}(W(t) - W(s) : 0 \leq s \leq t)$ باشد، آنگاه پیشوند \mathcal{F}_t حذف می‌شود و $\{W(\cdot) : t \geq 0\}$ را به‌عنوان یک فرآیند وینر در نظر می‌گیریم.

گردایه متناهی از فرآیندهای \mathcal{F}_t -وینر مستقل را بردار ارزش فرآیند \mathcal{F}_t -وینر می‌نامیم. یک خاصیت بسیار مهم از فرآیندهای \mathcal{F}_t -وینر این است که \mathcal{F}_t -مارتینگل هم هستند (این خاصیت از قسمت‌های دوم و سوم تعریف به‌دست می‌آید). به‌عبارت دیگر، فرآیند وینر یک مثال متعارف از فرآیندهای مسیرنمونه‌ای پیوسته است که هم مارکوفی و هم مارتینگل هستند. در واقع فرآیند وینر دارای مسیرهای نمونه‌ای پیوسته است و همچنین مارتینگل بودنش اشاره به این دارد که روی هر فاصله زمانی کوچک دارای تغییرات بیکران با احتمال یک است.

اگر ما میل به انتخاب کلاس وسیعی از انتگرال‌ها داشته باشیم، تعریف فوق $\int_0^t \sigma(x(s))dW(s)$ را به‌وسیله هر ساختار گذری مستثنی می‌کند. با این حال، یک انتگرال مقید ممکن است بطریق ساده‌ای تعریف شود اگر کلاس انتگرال‌های مجاز را به‌طور صحیح محدود کنیم. ما قصد داریم شرایطی را روی تابع زیر انتگرال تحمیل کنیم تا این تابع به این نتیجه دلالت داشته باشد که زمانی که به‌صورت یک حد بالایی انتگرال‌گیری در نظر گرفته شده است، جواب انتگرال یک \mathcal{F}_t -مارتینگل باشد. بنابراین قادر به استفاده از تخمین‌های مارتینگلی در ساختار و کاربرد این انتگرال‌ها خواهیم بود.

توجه: در طول این پایان‌نامه به‌طور معمول فرض می‌شود که ضرایب در معادلات، متناهی هستند و این یک محدودیت برای اهداف ما نیست. چون فضای حالت فرآیندها برای اهداف عددی متناهی (کراندار) خواهند بود. به‌دلیل همین کراندار بودن در تعریف، تا حدودی درمان کاملی برای نظریه‌ی معادلات دیفرانسیل تصادفی^۶ (SDE) فراهم می‌شود.

^۶Stochastic Differential Equations

۵.۴.۱ فرضیات

فرآیند تصادفی $\{c(t) : t \geq 0\}$ را \mathcal{F}_t -سازگار می‌نامیم هرگاه $c(t), \mathcal{F}_t$ -اندازه‌پذیر برای هر $t \geq 0$ باشد. اگر $W(\cdot)$ یک فرآیند \mathcal{F}_t -وینر و $c(\cdot), \mathcal{F}_t$ -سازگار باشد، آنگاه $c(\cdot)$ را غیرقابل پیش بینی^۷ نسبت به $W(\cdot)$ می‌گوییم، زیرا $c(u)$ و $W(s) - W(t)$ برای $0 \leq u \leq t \leq s$ مستقل هستند. یک فرآیند $c(t, w)$ را اندازه‌پذیر گوییم هرگاه مجموعه $\{(t, w) : c(t, w) \in A\}$ متعلق به σ -جبر تولید شده $\mathcal{F} \times \mathcal{B}([0, \infty))$ باشد که در آن $\mathcal{B}([0, \infty))$ ، σ -جبری از زیر مجموعه‌های بورل $[0, \infty)$ است. فرض کنید $\sum_b(\mathcal{T})$ نشان‌دهنده مجموعه‌ای از فرآیندهای حقیقی مقدار، اندازه‌پذیر و \mathcal{F}_t -سازگار $\sigma(\cdot)$ است که به‌طور یکنواخت برای $t \in [0, \mathcal{T}]$ و $w \in \Omega$ کراندار می‌باشد و فرض کنید \sum_b نشان‌دهنده آن دسته از فرآیندهای تعریف شده روی $[0, \infty)$ که متعلق به $\mathcal{B}([0, \infty))$ برای هر $\mathcal{T} < \infty$ می‌باشند. یک فرآیند تصادفی را یک تابع ساده گوییم هرگاه یک دنباله از زمان‌های قطعی $\{t_i : i = 0, 1, \dots\}$ که $0 = t_0 < t_1 < \dots < t_i \rightarrow \infty$ وجود داشته باشد به‌طوری‌که برای $t \in [t_i, t_{i+1})$ داشته باشیم، $\sigma(t) = \sigma(t_i)$ مجموعه تمام توابع موجود در \sum_b را با \sum_b^* نشان خواهیم داد. حال با وجود این شرایط انتگرال را برحسب فرآیند وینر تعریف می‌کنیم. برای آشنایی بیشتر با آرگومان‌های تعریف شده در زیر، می‌توان به کتاب کاراتزاس^۸ و شریو^۹ مراجعه کرد [۱۵، ۱۱].

۲.۴.۱ فرآیند مارکوف

تعریف ۶.۴.۱ یک فرآیند تصادفی $\{X(t) : t \in I\}$ تعریف شده روی فضای احتمالی (Ω, \mathcal{F}, P) با فضای حالت Σ یک فرآیند مارکوف می‌باشد، اگر برای هر مجموعه بورل $B \in \mathcal{B}(\Sigma)$ و هر دنباله $t_1 < t_2 < \dots < t_n < t \leq T$ و $\{t_i\}_{1 \leq i \leq n}$

$$P[X_t \in B | X_{t_1}, X_{t_2}, \dots, X_{t_n}] = P[X_t \in B | X_{t_n}]$$

^۷Nonanticipative

^۸Karatzas

^۹Shreve

شرط فوق بدین معنی است که فقط اطلاعات در زمان t_n مفید می‌باشد و اطلاعات قبل از زمان t_n فراموش می‌شوند. به عبارت دیگر، پیشامدهایی که در آینده اتفاق خواهد افتاد مستقل از پیشامدهایی است که در گذشته اتفاق افتاده و فقط به مجموعه اطلاعات در زمان حال بستگی دارد.

تعریف ۷.۴.۱ احتمال انتقال از فرآیند مارکوف $\{X(t) : t \in I\}$ برای $t, s \in I$ و $s < t$ و هر مجموعه بورل B به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$\hat{P}(s, X_s, t, B) = P[X_t \in B | X_s], \text{ w.p. } 1 \quad (۴-۱)$$

برای t, s و B ثابت، $\hat{P}(s, \cdot, t, B)$ یک تابع $-\mathcal{B}(\Sigma)$ اندازه‌پذیر و برای t, s و x ثابت، $\hat{P}(s, x, t, \cdot)$ یک اندازه احتمال است. به علاوه یک فرآیند مارکوف $\{X(t) : t \in I\}$ برای $s \leq u \leq t$ در معادله چپمن کولموگروف صدق می‌کند:

$$\hat{P}(s, X_s, t, B) = \int_R \hat{P}(u, y, t, B) \hat{P}(s, X_s, u, dy), \text{ w.p. } 1. \quad (۵-۱)$$

۳.۴.۱ زنجیر مارکوف

زنجیر مارکوف که به افتخار آندری مارکوف^{۱۰} ریاضیدان روسی این‌گونه نام‌گذاری شده یک دستگاه ریاضی است که در آن انتقال از یک حالت به حالت دیگر صورت می‌گیرد که البته تعداد این حالات قابل شمارش است. زنجیر مارکوف یک فرآیند تصادفی بدون حافظه است بدین معنی که توزیع احتمال شرطی حالت بعد تنها به حالت فعلی بستگی دارد و به وقایع قبل از آن وابسته نیست. این ویژگی فقدان حافظه خاصیت مارکوفی نام دارد. دستگاه‌های مارکوفی اغلب در مواقعی به کار می‌روند که از احتمال، برای نشان دادن ویژگی‌های ناشناخته دستگاه استفاده می‌شود.

زنجیر مارکوف، یک فرآیند تصادفی گسسته زمان می‌باشد ولی برخی نیز در مورد فرآیندهای پیوسته زمان از اصطلاح زنجیر مارکوف استفاده می‌کنند. یک فرآیند تصادفی گسسته زمان شامل دستگاهی است که در هر مرحله در حالت خاص و مشخصی قرار دارد و به صورت تصادفی در هر مرحله تغییر حالت می‌دهد.

^{۱۰} Andrey Markov

مراحل اغلب به‌عنوان لحظه‌های زمانی در نظر گرفته می‌شوند ولی می‌توان آن‌ها را فاصله فیزیکی یا هر متغیر گسسته دیگری در نظر گرفت. چون دستگاه به‌صورت تصادفی تغییر می‌کند، به‌طور کلی پیش‌بینی حالت زنجیر مارکوف در نقطه خاص در آینده غیرممکن است. با این حال ویژگی‌های آماری دستگاه در آینده قابل پیش‌بینی است. در بسیاری از کاربردها چیزی که دارای اهمیت است همین ویژگی آماری است [۱۱].

تغییر حالات دستگاه، انتقال نام دارد و احتمال‌هایی که به این تغییر حالت‌ها نسبت داده می‌شود احتمال انتقال نام دارد. مجموعه‌ای از حالت‌ها و احتمال انتقال‌ها به‌طور کامل یک زنجیر مارکوف را مشخص می‌کنند.

تعریف ۸.۴.۱ فرآیند $\{\xi_n, n < \infty\}$ یک زنجیر مارکوف با احتمالات مستقل از زمان $P(x, y) =$

$$p\{\xi_{n+1} = y | \xi_n = x\}$$

روی یک فضای وضعیت متناهی S می‌باشد، هرگاه

$$P(\xi_{n+1} = x | \xi_1 = x_1, \xi_2 = x_2, \dots, \xi_n = x_n) = P(\xi_{n+1} = x | \xi_n = x_n),$$

که در آن x_i مقادیر ممکن از مجموعه فضای حالت می‌باشند.

در حقیقت به‌کارگیری روش مارکوف نیازمند این امر است که دستگاه نمایانگر فقدان حافظه باشد. یعنی حالت و وضعیت آینده دستگاه مستقل از وضعیت‌های گذشته آن بوده و تنها به آخرین جزء آن وابسته باشد.

احتمال تغییر حالت از حالت i ام به حالت j ام در n حرکت برابر است با

$$p_{ij}^{(n)} = p(\xi_n = j | \xi_0 = i),$$

در فصل‌های ۳ و ۴ به حل مسئله کنترل بهینه تصادفی با استفاده از این زنجیرها پرداخته می‌شود.

۵.۱ فضای احتمالی فیلتر شده و فرآیندهای سازگار

فضای احتمال (Ω, \mathcal{F}, P) را در نظر بگیرید، فیلتر^{۱۱} $\{\mathcal{F}_t\}_{t \geq 0}$ یک خانواده از σ -جبرهای صعودی

می‌باشد به طوری که برای هر $s \leq t$ داشته باشیم $\mathcal{F}_s \subset \mathcal{F}_t \subset \mathcal{F}$.

^{۱۱}Filtration

ویژگی صعودی بودن از یک فیلتر بیان کننده این مطلب است که اطلاعات در طول زمان فراموش نمی‌شوند. در این صورت فضای احتمال $(\Omega, \mathcal{F}, \{\mathcal{F}_t\}_{t \geq 0}, P)$ یک فضای احتمال فیلترشده^{۱۲} نامیده می‌شود. فرآیند تصادفی $\{X(t) : 0 \leq t \leq T\}$ روی فضای احتمال فیلترشده فوق یک فرآیند سازگار^{۱۳} نامیده می‌شود، هرگاه برای هر t از متغیر تصادفی $X(t)$ ، اندازه‌پذیر باشد، یعنی برای هر t ، \mathcal{F}_t شامل همه اطلاعات در مورد $X(t)$ باشد.

در حالت گسسته زمان یک فرآیند H ، یک فرآیند پیش‌بینی‌پذیر^{۱۴} نامیده می‌شود اگر برای هر n متغیر تصادفی H_n ، \mathcal{F}_{n-1} اندازه‌پذیر باشد، به طوری که بتوان مقدار فرآیند H را تقریباً با قطعیت در زمان n بر اساس اطلاعات تا زمان $n-1$ پیش‌بینی کرد. در حالت پیوسته زمان فرآیند $\{H(t) : t \geq 0\}$ یک فرآیند پیش‌بینی‌پذیر می‌باشد اگر و فقط اگر $H(t)$ ، \mathcal{F}_{t-} اندازه‌پذیر باشد. همه فرآیندهای از چپ-پیوسته، پیش‌بینی‌پذیر می‌باشند زیرا داریم $H(t) = \lim_{s \uparrow t} H(s) = H(s-)$. بنابراین اگر مقادیر فرآیند پیش‌بینی‌پذیر را در زمان‌های قبل از t بدانیم آن‌گاه می‌توان مقدار فرآیند را در زمان t با حد تعیین کرد.

۶.۱ زمان توقف

یک متغیر تصادفی $\tau : \Omega \rightarrow [0, \infty]$ یک \mathcal{F}_t -زمان توقف^{۱۵} نامیده می‌شود، اگر برای هر $t \in [0, \infty]$

$$\{\omega : \tau(\omega) \leq t\} \in \mathcal{F}_t. \quad (۶-۱)$$

اگر $\{X(t) : t \geq 0\}$ یک فرآیند تصادفی سازگار با فیلتر $\{\mathcal{F}_t\}_{t \geq 0}$ باشد، آن‌گاه اولین زمان برخورد فرآیند X به مجموعه A را به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$T_A = \inf\{t \geq 0 : X(t) \in A\}, \quad (۷-۱)$$

^{۱۲}Filtrated probability space

^{۱۳}Adapted

^{۱۴}Predictable

^{۱۵}Stopping Time