

بِسْمِ اللّٰهِ الرَّحْمٰنِ الرَّحِيْمِ
الْحٰمِدُ لِلّٰهِ رَبِّ الْعٰالَمِينَ

به نام آنکه نیک آفرید



دانشگاه تربیت معلم

دانشکده علوم ریاضی و مهندسی کامپیوتر

پایان نامه کارشناسی ارشد

آمار ریاضی

عنوان:

مقایسه روش‌های ارزیابی همگرایی

زنجیر مارکف مونت کارلو

استاد راهنما:

جناب آقای دکتر عین الله پاشا

تدوین:

سیده نصیبه هاشمی آهنگر کلایی

شهریور ۱۳۸۷

سپاس ذات خدا را، آن که ستایش کنندگان نتوانند به ستایش او برسند و شمارکنندگان نتوانند نعمتهاى او را برشمارند و کوشندگان نتوانند حق بندگى او را ادا نمایند، آن که همتها هر چه دور پروازی کنند، کنه اورا در نیابند و زیرکيها هر اندازه در قعر دریاهای فطانت فرو روند به او نرسند، آن که صفت او را حد و نهايىتى و تغيير و تبدلی نىست...

(اولين خطبه نهج البلاغه)

تشکر و قدردانی:

بدون شک پس از الطاف بى پایان حضرت بارى تعالى، زحمات ارزنده استاد گرامى جناب آقای دکتر پاشا در مراحل مختلف راهگشای نگارنده بوده است، بدین وسیله از زحمات ایشان کمال تشکر را دارم.
برخود لازم می دانم که قدردانی خود را از جناب آقای دکتر حیم زاده ثانی که مسئولیت داوری این پایان نامه را بر عهده داشتند، اعلام نمایم. از جناب آقای دکتر یاری نیز به خاطر پذیرش مسئولیت داوری این رساله سپاسگزارم.

در پديد آوردن اين مختصر افراد بسياري به صورت مستقيم و غير مستقيم مرا ياري نموده اند، به خصوص خانواده عزيزم که در جهت ايجاد محيطی آرام و مناسب تلاش وافر داشته اند، بدین وسیله از همگی اين افراد سپاسگزارم و توفيق روزافزون برای همه اين عزيزان از خداوند متعال مسئلت دارم.

و من الله توفيق
سیده نصیبہ هاشمی آهنگر کلابی
تابستان ۱۳۸۷

پروردگار، مرا بر نعمات بیکرانست توان شکر نیست. الهی مرا مدد کن تا دانش
اندکم نه نردهانی باشد برای فزوئی تکبر و غرور و نه حلقه ای برای اسارت و نه
دست مایه ای برای تجارت، بلکه گامی باشد برای تجلیل از تو و متعالی ساختن
زندگی خود و دیگران.

اگر در این ناچیز ارزشی است تقدیم به:

مادرم مثال کامل بردباری و استقامت، آن زیباترین مخلوق هستی.
و پدرم نمونه کامل مردی برای کار، عشق، زندگی و تحصیل علم.
آنان که تا لحظه به بار نشستن یاورم بودند.

ودوستان وعزیزانی که یادشان زینت بخش خاطرات شیرین من است.

In the name of GOD



Tarbiat Moallem University

Faculty of Mathematical Science and
Computer Engineering

Thesis Submitted for Degree of M.Sc. Master in
Mathematical Statistics

Title:

Comparison of methodologies to assess the
convergence of Markov chain Monte Carlo
methods

Supervisor:
Einolah pasha, Ph. D

By:
Sayide Nasibe Hashemi Ahangarkolay

Sep 2008

چکیده

تعیین طول زنجیربراساس رسیدن به همگرایی مورد نظر، مسئله مهمی است که در مدلبندی مسائل پیچیده در روش‌های زنجیر مارکف مونت کارلو به چالش کشیده می‌شود. این پایان نامه به آزمون روش‌های تجربی پارامتری مانایی اختصاص دارد. ما روش‌های گلمن و روین، یو و مایکلنند، رفتری و لیوز، گیوک، مجموع ریمان و زیر نمونه ای را مقایسه می‌کنیم. این روشها با استفاده از سه مثال مورد آزمون قرار می‌گیرند. مورد ساده تولید متغیر تصادفی نرمال، مدل آمیخته نرمال دو متغیره و مورد عملی که آشناسی یعنی، مدل انتقال سطح می‌باشد. نتایج نشان دادکه هیچ کدام از روش‌هادر همه موارد درست عمل نمی‌کنند. بنابراین ما استفاده توأم از این روشها را پیشنهاد می‌کنیم، محاسبه دقیق داغیدن دوره ای نیز مهم می‌باشد.

واژه‌های کلیدی: همگرایی، زنجیر مارکف مونت کارلو، نمونه گیری گیبس، گلمن و روین، یو و مایکلنند، رفتری و لیوز، گیوک، مجموع ریمان، زیر نمونه‌ای، داغیدن دوره ای.

فهرست مندرجات

۳	پیش گفتار
۱	۱ مقدماتی درباره زنجیر مارکف مونت کارلو
۲	۱.۱ اندازه و احتمال مقدماتی
۲	۲.۱ فرایند تصادفی
۲	۱.۲.۱ مباحث اصلی در فرایند تصادفی
۳	۳.۱ زنجیر مارکف
۳	۱.۳.۱ هسته انتقال
۴	۴.۱ ویژگی های زنجیر مارکف
۴	۱.۴.۱ مجموعه های بسته و جاذب
۵	۲.۴.۱ تحویل ناپذیری
۵	۳.۴.۱ همگنی
۵	۴.۴.۱ دوره ای
۶	۵.۴.۱ مجموعه های بازگشتی و بازگشتی مثبت
۶	۶.۴.۱ مجموعه های گذرا
۷	۷.۴.۱ مانایی
۱۰	۵.۱ الگوریتم
۱۰	۱.۵.۱ انواع الگوریتم
۱۱	۲.۵.۱ الگوریتم تصادفی

۱۲	زنجیر مارکف مونت کارلو	۶.۱
۱۲	روش زنجیر مارکف مونت کارلو	۱.۶.۱
۱۴	الگوریتم متropolیس هستینگس	۲.۶.۱
۱۵	الگوریتم نمونه گیری گیبس	۳.۶.۱
۱۸	داغیدن	۴.۶.۱
۱۸	همگرایی	۵.۶.۱
۱۸	کاوشگری	۷.۶.۱
۱۸	مانابی	۷.۶.۱
۱۹	برآورد	۸.۶.۱
۱۹	چه وقت زنجیر مارکف همگرا خواهد بود؟	۹.۶.۱
۲۰	مدل مارکف پنهان	۷.۱
۲۳	اجزای تشکیل دهنده مدل مارکف پنهان	۱.۷.۱
۲۵	۲ ارزیابی همگرایی زنجیر مارکف مونت کارلو	
۲۶	گلمن و روین	۱.۲
۲۷	روش استنباطی	۱.۱.۲
۲۸	برآورد گرهای نااربی برای μ و σ^2 تحت فرض قوی مانابی	۲.۱.۲
۲۹	تقریب پایستاری برای توزیع x پسین	۳.۱.۲
۳۰	برآوردی از درجه آزادی توزیع t	۴.۱.۲
۳۳	ارزیابی همگرایی	۵.۱.۲
۳۵	یو و مایکلند	۲.۲
۳۵	مجموع جزئی	۱.۲.۲
۳۶	نمودار مجموع تجمعی	۲.۲.۲
۳۹	گیوک	۲.۲
۴۱	رفتری ولیوز	۴.۲
۴۸	مجموع ریمان	۵.۲

۴۸	کنترل تغییرات برای ارزیابی همگرایی	۱.۵.۲
۴۹	مجموع ریمان رائولکول	۲.۵.۲
۵۱	کنترل تغییرات برای ارزیابی همگرایی	۳.۵.۲
۵۲	روش زیر نمونه ای	۷.۲
۵۲	قضیه اصلی در موارد مستقل و هم توزیع	۱.۶.۲
۵۵	مقایسه روش‌های تشخیص همگرایی	۷.۲
۵۵	تولید نمونه هایی از توزیع نرمال	۱.۷.۲
۵۶	تولید نمونه هایی از توزیع آمیخته نرمال دو متغیره	۲.۷.۲
۶۰	سری زمانی	۳
۶۱	تعاریف مقدماتی	۱.۳
۶۳	سریهای زمانی نامانا در میانگین	۱.۱.۳
۶۴	الگوی انتقال سطح	۲.۳
۶۵	خود همبستگی	۱.۲.۳
۶۸	توزیع احتمال توان مشاهدات و متغیرهای پنهان	۲.۲.۳
۷۲	مدل مارکف پنهان	۳.۲.۳
۷۳	برآورد بیزی پارامترها	۴.۲.۳
۷۳	تابع درستنمایی و توزیع پیشین	۵.۲.۳
۷۵	نمونه گیری گیبس	۶.۲.۳
۷۶	توزیعهای شرطی	۷.۲.۳
۸۲	نمونه گیری از توزیع شرطی	۸.۲.۳
۸۴	بررسی همگرایی	۹.۲.۳
۸۶	استخراج اطلاعات پیشین	۱۰.۲.۳
۸۶	پیش بینی احتمالاتی	۱۱.۲.۳
۸۹	نتیجه گیری	
۹۰	مراجع	

واژه‌نامه

۹۳

پیش گفتار

در مباحث علمی، مونت کارلو به رده ای از الگوریتم های شبیه سازی اطلاق می گردد، که از پدیده تصادفی بودن پیروی می کنند. ایده ^۱ زیر بنایی روش زنجیر مارکف مونت کارلو، تولید نمونه های تقریبی از توزیع پسین مورد نظر برای پارامتر ^۲ به واسطه ای تولید یک زنجیر مارکف که توزیع مانای آن همان توزیع پسین مورد نظر در مسئله ای مورد بررسی است می باشد. این شیوه نخستین بار توسعه متropolیس ^۳ و همکاران وی ^۴ (بولام ^۵ تحت تأثیر علاقه عمومیش به یوکه که به محض قرض گرفتن پول آن را در قمارخانه مونت کارلو مصرف می کرد، این نام را بر روی این روش گذاشت. لازم به ذکر است که، فیزیکدان انریکو فرمی اولین کسی بود، که در سال ۱۹۳۰ از نمونه گیری آماری برای مسائل زیادی استفاده می کرد. اما هرگز روشهاش منتشر نشد فقط در صحت نتایجی که بعداً مطرح شد تاثیر گذاشت). در متون فیزیک ذرات بنیادی در پیروزه سری منتهن (که درباره ساخت بمب اتمی بود)، مطرح گردید، اما در آن زمان تواناییهای تکیکی لازم برای انجام محاسبات مورد نیاز به منظور اجرای الگوریتم موجود نبود.

در ۱۹۵۳ متropolیس الگوریتم مشهور متropolیس را توصیف کرد، این شیوه اولین روش در تولید زنجیر مارکف مونت کارلو بود، بعداً در سال ۱۹۷۰ تعمیمی از این الگوریتم به نام الگوریتم متropolیس هستینگس ^۶ توسط هستینگس ^۷ ارائه گردید، که موجب گرایش آمار دانان به استفاده از روشهای زنجیر مارکف مونت کارلو شد.

یکی از مسائل مهمی که در زنجیرهای مارکف مونت کارلو مورد توجه قرار می گیرد، همگرایی نمونه های تولید شده به وسیله الگوریتم های نمونه گیری می باشد. روشهای مختلفی برای ارزیابی همگرایی نمونه ها وجود دارد، اما هنوز روشی که در همه موارد درست عمل کند یافت نشده است، به همین منظور در این پایان نامه از میان روشهای مختلفی که برای ارزیابی همگرایی زنجیرهای مارکف مونت کارلو وجود دارد به مقایسه شش روش گلمن و روین، یو و مایکلن، رفتری و لیوز، گیوک، مجموع ریمان و زیر نمونه ای می پردازیم.

در فصل اول این پایان نامه ابتدا مقدماتی در مورد زنجیرهای مارکف و ویژگیهای آن ارائه می دهیم،

Metropolis^۱

Stanisla(Stan) Ulam^۲

Ulam^۳

Metropolis-Hastings Algorithm^۴

Hastings^۵

سپس زنجیرهای مارکف مونت کارلو و الگوریتم های نمونه گیری را معرفی کرده، و به مبحث همگرایی نمونه های تولید شده می پردازیم، در بخش پایانی این فصل مدل مارکف پنهان را به طور مختصر شرح می دهیم.

در فصل دوم شش روش مختلف را برای ارزیابی همگرایی به همراه توضیحات مختصر ارائه می دهیم، در بخش پایانی این فصل به کمک دو مثال ساده به مقایسه شش روش مطرح شده در ابتدای فصل می پردازیم.

در فصل سوم که فصل پایانی این پایان نامه می باشد، ابتدا مدل انتقال سطح را معرفی کرده بعد از آن با مثالی عملی که در زمینه آب شناسی می باشد به مقایسه روشهای مطرح شده در این پایان نامه می پردازیم.

در قسمت پایانی به بحث و نتیجه گیری در مورد مطالب ارائه شده در این پایان نامه می پردازیم.
این پایان نامه تفصیل مقاله زیر است:

Adlouni, S.E. Favre, A.-C. Bobée, B. Comparison of methodologies to assess the convergence of Markov chain Monte Carlo methods interest, Computational Statistics and data analysis, 50(2006)2686-2701

در پایان امیدوارم این نوشتار در تحقیقات سایر دانشجویان مفید واقع شود.

فصل ۱

مقدماتی درباره زنجیر مارکف مونت کارلو

مقدمه

در این فصل ابتدا با تعریف فرایند تصادفی^۱ و زنجیر مارکف در فضای حالت ناشمارا آشنا خواهیم شد، سپس ویژگی های زنجیر مارکف را به طور مختصر بیان خواهیم کرد، و بعد از آن مباحث زنجیر مارکف مونت کارلو والگوریتم های نمونه گیری را بیان خواهیم کرد، در پایان مدل های مارکف پنهان را مورد بررسی قرار خواهیم داد. از مراجع [۱]، [۲]، [۱۴]، [۱۵]، [۱۶]، [۱۸]، [۱۹]، [۲۰]، [۲۸]، [۲۹]، [۳۰] و [۳۲] در بیان مطالب این فصل استفاده شده است.

۱.۱ اندازه و احتمال مقدماتی

فرض کنید Ω و \mathcal{F} مجموعه هایی دلخواه باشند، که مجموعه Ω رابه عنوان فضای نمونه ای در نظر می گیریم، حال فرض می کنیم \mathcal{F} σ -میدان تولید شده به وسیله یک مجموعه شمارا از زیر مجموعه های Ω باشدو به ازای هر $t \in \mathcal{T}$ ، $X_t : \Omega \rightarrow R$ متغیری تصادفی نسبت به σ -میدان \mathcal{F} باشد، در این صورت (Ω, \mathcal{F}) را فضای اندازه پذیری برای X می نامیم. پیشامد ها را با حروف بزرگ A, B, C, \dots نشان می دهیم، و توابع f, g, h, \dots را توابع اندازه پذیر حقیقی مقدار روی σ -میدان \mathcal{F} تعریف می کنیم.

۲.۱ فرایند تصادفی

فرایند تصادفی مجموعه ای از مشاهدات $\{X_t(\omega) : t \in \mathcal{T}\}$ روی فضای حالت (Ω, \mathcal{F}, P) است، که اندیس t به ترتیب وقایع اشاره می کند و بنا Ω در ارتباط است. برای هر $\omega \in \Omega$ مجموعه $\{X_t(\omega) : t \in \mathcal{T}\}$ را که زیر مجموعه ای از R است، تحقق یامسیر نمونه ای فرایند می گوییم.

۱.۲.۱ مباحث اصلی در فرایند تصادفی

۱. پیش بینی: مجموعه اطلاعات تازمان S به صورت مجموعه $\{X_t : t \leq s\}$ در دست است. می خواهیم به ازای $s > t$ ، X_t را برآورد کنیم. این مسئله را در مباحث فرایند های تصادفی پیش بینی می گویند.
۲. پالایش: اغلب اطلاعات به دست آمده برای فرایند به علتهای مختلف چه تصادفی چه غیر تصادفی ممکن است دقیق نباشد این اطلاعات ممکن است همراه با خطأ یا اختلالاتی حاصل

Stochastic Proces^۱

شده باشند. جدا کردن این خطایا اختلالها از اطلاعات را پالایش گویند. به عبارت دقیق فرض کنیم فرایند واقعی $\{X_t\}$ باشد و آنچه که بر اثر اندازه گیری مشاهده حاصل شده است فرایند $\{Y_t\}$ که در آن $Y_t = X_t + N_t$ باشد ببرآورده X_t به کمک مشاهده مجموعه مقادیر $\{Y_s : s \leq t\}$ را پالایش فرایند $\{Y_t\}$ می‌گوییم می خواهیم X_t را باداشتن اطلاعات $\{Y_s : s \leq t\}$ برآورد کنیم.

۳.۱ زنجیر مارکف

یک مجموعه از متغیرهای $\{X_t : t = 1, \dots, n\}$ دارای ویژگی مارکف است اگر توزیع شرطی X_t به شرط مشاهدات قبلی X_1, \dots, X_{t-1} تنها به مشاهده قبلی اش یعنی X_{t-1} وابسته باشد. به عبارت دیگر توزیع آینده به شرط حال و گذشته تنها به حال وابسته است. با اصطلاحات صوری یک فرایند را مارکف گوییم هرگاه به ازاء هر پیشامد مانند A داشته باشیم

$$P(X_t \in A | X_0, \dots, X_{t-1}) = P(X_t \in A | X_{t-1}). \quad (1-1)$$

۱.۳.۱ هسته انتقال

فرض کنید $\{X_t : t \geq 0\}$ یک زنجیر مارکف، x و y دو حالت از فضای حالت زنجیر باشند در این صورت تابع $P(x, y) : \Omega \times \Omega \rightarrow [0, 1]$ را احتمال انتقال زنجیر مارکف از حالت x به حالت y تعریف می‌کنیم. تابع $K(x, A) : \Omega \times \mathcal{F} \rightarrow \mathbb{R}$ را هسته انتقال^۱ زنجیر مارکف تعریف می‌کنیم، که یک مکانیسم کلی برای توصیف ساختار احتمال است. تابع $K(x, A)$ بر تغییر مکان زنجیر مارکف از مکانی به مکان دیگر نظارت می‌کند. این بدین معنی است که $K(x, A)$ یک اندازه احتمال را برای همه نقاط x در فضای حالت مجموعه $\mathcal{F} \in \mathcal{F}$ تعریف می‌کند. یک هسته انتقال دارای ویژگی‌های زیر است:

$$K(x, A) = \int_A K(x, dy),$$

که

$$K(x, dy) = p(x, y)dy + r(x)\delta_x(dy), \quad (2-1)$$

در این تابع انتقال $P(x, y)$ احتمال انتقال از حالت x به حالت y و $r(x)$ احتمال انتقال از حالت x به حالت x است. بنابراین داریم:

Transition Kernel^۱

$$\delta_x(dy) = \begin{cases} 1 & x \in dy, \\ 0 & o.w. \end{cases}$$

و

$$r(x) = 1 - \int_{\Omega} p(x, y) dy.$$

از معادلات فوق نتیجه می‌گیریم که

$$K^{(1)}(x, dy) = K(x, dy), \quad K^n(x, A) = \int_{\Omega} K(x, dy) K^{(n-1)}(y, A).$$

توسعه فضای نمونه از حالت یک متغیره به حالت چند متغیره هیچ گونه محدودیتی را برای ویژگی مارکف قائل نمی‌شود. بلکه به راحتی می‌توان ویژگی مارکف را برای حالت چند متغیره نیز بیان کرد، به عبارت دیگر فرض کنید، $\{(X_1^{(i)}, X_2^{(i)}, \dots, X_n^{(i)}), i = 1, \dots, m\}$ یک مجموعه از بردارهای تصادفی در یک فضای n بعدی باشد این مجموعه دارای ویژگی مارکف است اگر توزیع شرطی $(X_1^{(i)}, X_2^{(i)}, \dots, X_n^{(i)})$ به شرط مشاهدات قبلی $(X_1^{(i-1)}, X_2^{(i-1)}, \dots, X_n^{(i-1)})$ تنها به مشاهده قبلی اش یعنی $(X_1^{(i-1)}, X_2^{(i-1)}, \dots, X_n^{(i-1)})$ وابسته باشد.

۴.۱ ویژگی‌های زنجیر مارکف

برخی از ویژگی‌های زنجیر مارکف و فضای اندازه جهت بدست آوردن نتایج مفید برای برآورد آماری مورد استفاده قرار می‌گیرند. به همین دلیل در بخش زیر به برخی از این ویژگی‌ها همراه با توضیحات مختصری اشاره می‌کنیم.

۱.۴.۱ مجموعه‌های بسته و جاذب

فرض کنید x حالتی از زنجیر مارکف و A مجموعه‌ای ناتهی و پیشامدی در فضای نمونه ای باشد، گوییم مجموعه A در دسترس حالت x است هرگاه n ای بزرگتریا مساوی با یک موجود باشد به قسمی که، $0 > K^n(x, A)$. به عبارت دیگر، بتوانیم در تعداد متناهی مرحله از حالت x وارد مجموعه A شویم، و مجموعه A در دسترس حالت x نیست هرگاه به ازاء هر $n \geq 1$

$$K^n(x, A) = 0. \quad (3-1)$$

مجموعه A را برای هسته انتقال K بسته^۱ گوییم، هرگاه مجموعه A^c در دسترس مجموعه A نباشد. به زبان نمادها

$$\forall x \in A, \forall n \geq 1 \quad K^n(x, A^c) = \emptyset. \quad (4-1)$$

مجموعه A را برای هسته انتقال K جاذب^۱ گوییم، هرگاه به ازاء هر $x \in A$

$$K(x, A) = K(x, \Omega) = 1. \quad (5-1)$$

بنابراین شرط جاذب بودن یک مجموعه محدودتر از شرط بسته بودن آن است، یعنی این امکان است که یک مجموعه تحت شرایطی بسته باشد اما تحت همان شرایط جاذب نباشد. زیرا ممکن است برای بعضی از $x \in A$

$$K(x, A) = K(x, \Omega) \neq 1. \quad (6-1)$$

این نشان می‌دهد که A مجموعه‌ای بسته است ولی جاذب نیست. یک مجموعه بسته می‌تواند، زیرمجموعه‌غیرقابل دسترس داشته باشد، اما در حالت جاذب کاملاً همه‌ی زیرمجموعه‌های آن تودرتو و در دسترس یکدیگرند.

۲.۴.۱ تحويل ناپذیری

مجموعه A تحويل ناپذیر^۲ است، اگر از هر نقطه یا مجموعه‌ای از نقاط در A بتوان به هر نقطه دیگر یا مجموعه دیگر از نقاط در A (با احتمال مثبت) رسید. به عبارت دیگر، یک زنجیر مارکف تحويل ناپذیر است، اگر تمام حالات آن در دسترس یکدیگر باشند.

۳.۴.۱ همگنی

زنジیر مارکفی راهمگن^۳ در مرحله n گوییم، هرگاه احتمال انتقال در این مرحله به مقدار n وابسته نباشد.

۴.۴.۱ دوره‌ای

دوره‌ای حالت x برابر بزرگترین مقسوم علیه مشترک اعداد طبیعی n است، که به ازای آنها $dx > 1$. دوره‌ای x را بانماد dx نشان می‌دهیم. اگر $dx = 1$ حالت x نادره‌ای و اگر $dx > 1$

Closed Set ^۱
Absorbing Set ^۱
Irreducible ^۲
Homogeneity ^۳

آن رادورهای^۴ بادوره dx می نامیم. بدیهی است که اگر $0 > K_{xx}$ آن گاه $dx = 1$ و در نتیجه نادورهای است.

◀ ۱.۱. قضیه .

اگر x و y دو حالت از یک زنجیر مارکف باشند و $x \longleftrightarrow y$ آنگاه

$$dx = dy.$$

برهان: به [۲۸] مراجعه کنید. □

بنابراین زنجیر مارکف تحویل ناپذیری را دوره‌ای گوییم، هرگاه یکی از حالات زنجیر دوره‌ای ($dx > 1, x \in \Omega$) باشد. زنجیر مارکف تحویل ناپذیری را نادوره‌ای گوییم، هرگاه یکی از حالات زنجیر نادوره‌ای ($dx = 1, x \in \Omega$) باشد.

۵.۴.۱ مجموعه‌های بازگشتی و بازگشتی مثبت

فرض کنید A مجموعه‌ای ناتهی و پیشامدی در فضای نمونه‌ای باشد، مجموعه رابازگشتی^۱ گوییم، اگر و فقط اگر باشروع از وضعیت x احتمال بازگشت به وضعیت x پس از مدت زمان متناهی ۱ باشد. زنجیر مارکفی رابازگشتی گوییم، هرگاه تمام حالات این زنجیر بازگشتی باشند. به عبارت دیگر، وقتی زنجیر مارکفی به حالت بازگشتی انتقال پیدامی کند، آنجامی ماند و هر زیرمجموعه نامتناهی را بارها برای همیشه ملاقات می کند.

زنジیر مارکفی رابازگشتی مثبت^۲ گوییم، اگر امید تعداد مراحلی که طول می کشد، تازنジیر مجموعه بازگشتی^۳ $(A, A \in \Omega)$ را دوباره ملاقات کند متناهی باشد. زنجیر مارکف بازگشتی رابازگشتی پوچ گوییم، اگر امید تعداد مراحلی که طول می کشد، تازنジیر مجموعه بازگشتی^۴ $(A, A \in \Omega)$ را دوباره ملاقات کند نامتناهی (∞) باشد.

۶.۴.۱ مجموعه‌های گذرا

فرض کنید $\{X_t : t \geq 0\}$ یک زنجیر مارکف و A پیشامدی در فضای نمونه‌ای باشد، تعداد ملاقاتها در A را به صورت $I_{X_t \in A}, \eta_A = \sum_{n=1}^{\infty} I_{X_t \in A}$ تابع

Period ^۴	'
Recurrence ^۱	
Positive Recurrence ^۲	'

نشانگر است که به صورت زیر تعریف می شود،

$$I_{X_t \in A} = \begin{cases} 1 & X_t \in A \\ 0 & \text{o.w.} \end{cases}$$

مجموعه های گذرا^۱ و بازگشتی را می توان، برحسب امید تعداد ملاقاتها در A تعریف کرد.
مجموعه A گذراست، اگر عدد حقیقی M موجود باشد به قسمی که به ازاء هر $x \in A$

$$E[\eta_A] \leq M. \quad (7 - 1)$$

مجموعه A بازگشتی است، اگر به ازاء هر $x \in A$ $E[\eta_A] = \infty$.
فرض کنید X_t زنجیر مارکف تحويل ناپذیری با هسته انتقال $K(x, A)$ باشد،
اگر X_n روی مجموعه گذرا(بازگشتی) تعریف شده باشد، آن را زنجیر مارکف تحويل
ناپذیر گذرا(بازگشتی) گوییم.

۷.۴.۱ مانایی

همانطور که قبلاً بیان شد احتمال انتقال را با $P(x, y)$ نشان می دهیم، که احتمال اینکه زنجیر
مارکف بخواهد از نقطه دلخواه x به نقطه دلخواه y برود، را محاسبه می کند.
 $\pi(x)$ را توزیع مانای^۲ زنجیر مارکف گوییم، هرگاه در شرایط ذیل صدق کند.

$$\sum_x \pi(x)P(x, y) = \pi(y). \quad (8 - 1)$$

$$\int \pi(x)P(x, y)dx = \pi(y). \quad (9 - 1)$$

از معادلات فوق نتیجه می گیریم $\pi = \pi P$. اگر توزیع فرایند در مرحله ای به صورت
این توزیع باشد، از آن پس تمام x_t هانیزداری همین توزیع خواهند بود. به عبارت
دیگر اگر زنجیر با توزیع ماناشروع کند، آنگاه حالت زنجیر در هر مرحله از نظر احتمالاتی مشابه حالت
آغازین زنجیر خواهد بود.

با توجه به تعاریف ارائه شده در فوق برای توزیع مانا می توان شرط وجود توزیع مانا را به
صورت زیر بیان کرد:

در صورت وجود توزیع مانا $(\pi(x))$ به ازای هر زوج x, y در فضای حالت زنجیر تساوی زیر
برقرار است:

$$P(x, y)\pi(x) = P(y, x)\pi(y) \quad (10 - 1)$$

Transience^۱
Stationarity^۲

◀ ۲.۱. قضیه .

فرض کنید، $\{\pi_n : n \geq 0\}$ زنجیری تحویل ناپذیر، بازگشتی مثبت و نادوره ایی باشد، اگر π توزیع مانای این زنجیر باشد، آنگاه

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P_{xy}^{(n)} = \pi(y). \quad (11-1)$$

برهان: به [۳۳] مراجعه کنید. □

◀ ۳.۱. مثال .

فضای حالت زنجیر مارکفی عبارت است از $(\Omega, \mathcal{F}, \{P(x,y)\}_{x,y \in \Omega})$ ، که احتمال های انتقال آن به صورت زیر است:

$$P(x, y) = \begin{cases} e^{x-y} & y \geq x, x > 0 \\ 0 & o.w. \end{cases}$$

مطلوب است،

الف) تعیین تحویل ناپذیری.

ب) تعیین حالت های بازگشتی و گذرا

ج) تعیین حالت های جاذب و بسته.

ابتدا احتمال انتقال از حالت x به حالت y را محاسبه می کنیم :

$$r(x) = 1 - \int_{\Omega} P(x, y) dy = 1 - \int_0^{\infty} e^{x-y} dy = 1 - (-e^{x-y}]_0^{\infty}) = 1 - e^x.$$

اگر x و y دو حالت دلخواه در این زنجیر باشند، در این صورت با احتمالی مثبت (حداقل برابر e^{x-y}) می توان از x به y و یا بلعکس از y به x رفت، چون x و y دلخواه بودند، بنابراین تمام حالات زنجیر در دسترس یکدیگرند و این زنجیر، زنجیری تحویل ناپذیر است.
به این شرط که فرایند از x شروع به حرکت کرده باشد داریم:

$$K^n(x, \Omega) = \int_{\Omega} K(x, dy) K^{(n-1)}(y, \Omega) = \dots = \int_{\Omega} K(z, du) K(u, \Omega) = 1,$$

با توجه به تحویل ناپذیر بودن زنجیر می توان نتیجه گرفت که،

$$E(\eta_{\Omega}) = \sum_{n=1}^{\infty} E(I_{X_n \in \Omega}) = \sum_{n=1}^{\infty} P(X_n \in \Omega) = \sum_{n=1}^{\infty} K^n(x, \Omega) = \sum_{n=1}^{\infty} 1 = \infty.$$