



# فرآیندهای تصادفی زنجیره مارکوف

محسن هوشمند  
دانشکده تکنولوژی اطلاعات و علم رایانه  
دانشگاه تحصیلات تکمیلی علوم پایه زنجان

# مقدمه و شرح مسئله

وجود فرایندی دارای مقدار در هر گام از زمان

$X_n$  نمایش مقدار آن در زمان  $n$

به دنبال ساخت مدل احتمالی از دنباله مقادیر متوالی  $\dots, X_2, X_1, X_0$

ساده‌ترین مدل؟

$X_n$ -ها متغیرهای تصادفی مستقل از هم

• معمولاً فرضی غیرموجه

• مثال -  $X_n$  نمایش قیمت سهمی از اوراق بهادر شرکتی چون دیجی‌کالا در پایان روز  $n$  معاملات

• آن‌گاه غیرمعقولی فرض استقلال قیمت در پایان روز تجاری  $1 + n$  از قیمت‌های روزهای  $1 - n$  و  $2 - n$  و ... و ۰

در عوض، معقول بودن فرض وابستگی قیمت در پایان روز تجاری  $1 + n$  به قیمت‌های پایانی قبلی از طریق قیمت پایانی روز  $n$

فرض وابستگی توزیع شرطی  $X_{n+1}$  با داشتن تمامی قیمت‌های پایانی قبلی  $X_0, X_1, X_2, \dots, X_n$  وابسته به قیمت پایانی روز  $n$

• فرض مذکور معرفی نوعی فرایند تصادفی با نام «زنجیره مارکوف»

از کجا آمد ها م، آمد نم بھر چه بود!

مارکوف کیست؟!

زن جیرش را کجا بافت!!

پوشکین چکاره است؟

چه شد که این طور شد؟

# از کجا آمد ها م، آمدنم بهر چه بود!

اندری اندر ویچ مارکوف

▪ ۱۸۵۶ تا ۱۹۲۲ مسیحی

▪ دانشجو در سن پترزبورگ

▪ کار با چبیشف

▪ کسب دکتری در سال ۱۸۸۴

▪ استاد در دانشگاه پترزبورگ

▪ آکادیمیسین آکادمی علوم

▪ بازنشستگی در سن ۴۹ سالگی ۱۹۰۵

▪ انجام مشهورترین کارهایش پس از بازنشستگی

# از کجا آمد ها م، آمد نم بهر چه بود!

ادامه تحقیقات در امتداد کار چبیشف روی قاعده اعداد بزرگ

مربوط با مسئله های کوزه (گلدان) برنولی

Bernoulli urn Prbs.

▪ عدم صفحه ویکی پدیای فارسی

مخالفت شدید با نکراسوف

# قانون اعداد بزرگ

متغیر تصادفی  $X$

فرض اميد آن برابر  $E[X]$

▪ نزدیکتر شدن میانگین نتایج به اميد ریاضی آن

اگر  $n$  مشاهده از این متغیر تصادفی بگیریم

$$\overline{X_n} = \frac{X_1 + \dots + X_n}{n}$$

قانون اعداد بزرگ

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \overline{X_n} \rightarrow E[X]$$

مثال -  $X$  تعداد شیرهای حاصل از ۱۰۰ بار پرتاب سکه سالم

$$E[X] = 0.5 * 100 = 50$$

$$\overline{X_n} = \frac{56+67+44+\dots+X_n}{n}$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \overline{X_n} \rightarrow 50$$

اشتباه قمارباز

# نکراسوف و اراده آزاد

اعمال داوطلبانه بدون ارتباطات علی انجام می‌شوند

▪ همانند آزمایش‌های مستقل در نظریه احتمال

قانون اعداد بزرگ یا قضیه حد مرکزی صرفاً در پدیده‌های مستقل مشاهده می‌شود

قانون اعداد بزرگ در آمار اجتماعی نیز مشاهده شده است

بنابراین افراد آزادانه و با اراده آزاد عمل می‌کنند.

# مخالفت مارکوف

هدف

- استقلال برای قانون اعداد بزرگ لازم نیست

۱۹۰۶

- یافتن اولین مدل خاص که قانون اعداد بزرگ برای متغیرهای وابسته و غیرمستقل نیز جاری و ساری است

۱۹۱۱ - ۱۹۰۷

- تعمیم مدل به انواع مختلفی و وسیع‌تری از نظامها

۱۹۱۳

- اعمال مدل به تحلیل لغوی رمان «یوگینی آنگین»

▪ نویسنده: پوشکین

## استقلال کمیت‌ها جزو سازنده شرط لازم برای وجود قانون اعداد بزرگ نیست

- جدید بود؟
- نشانه‌های قبلی
- مطالعات فرما و پاسکال درباره پاکباختگی قمار باز
- بعضی مدل کوزه‌های دانیال برنولی
- فرایند شاخه‌زنی گالتون-واتسن
- بدون جلب توجه فراوان
- استقلال خوب جواب می‌داد و نیازی به بررسی وابستگی نبود
- نبود رایانش ماشینی
- مارکوف کاربردی نبود



# پروژه «آنگین» مارکوف

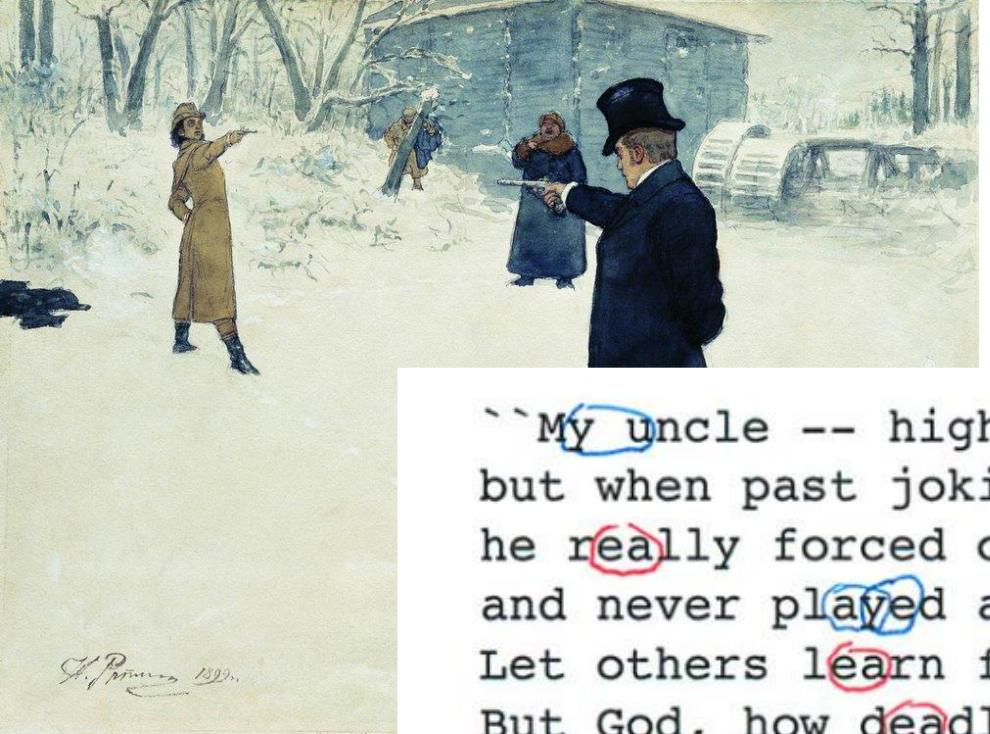
اشارة پوشکین در کتاب یوگنی آنگین به سعدی  
«بعضی‌ها از این دنیا رفته‌اند و بعضی‌ها در مسافت دور و دراز  
هستند، چنان‌که سعدی در زمان خود گفته بود.»

منظور پوشکین اشعار زیر  
شنیدم که جمشید فرخ‌سرشت  
به سرچشم‌های بر، به سنگی نوشت:  
«بر این چشم‌ه چون ما بسی دم زدند  
برفتند، چون چشم برهم زدند»

# پروژه «آنگین» مارکوف

جمع‌آوری بیست‌هزار نویسه‌های نسخه کتاب  
حذف علائم سجاوندی و فاصله‌ها  
شمردن صوت‌ها و صامت‌ها  
شمارش جفت‌ها «م‌ص» و «ص‌م» و «ص‌ص» و «م‌م»  
محاسبه گشتاورها (میانگین و وردائی)





# پروژه «آنگین» مارکوف

``My uncle -- high ideals inspire him;  
but when past joking he fell sick,  
he really forced one to admire him --  
and never played a shrewder trick.  
Let others learn from his example!  
But God, how deadly dull to sample  
sickroom attendance night and day  
and never stir a foot away!  
And the sly baseness, fit to throttle  
of entertaining the half-dead:  
one smoothes the pillows down in bed,  
and glumly serves the medicine bottle,  
and sighs, and asks oneself all through:  
"When will the devil come for you?'''

- جمع آوری بیست هزار نویسه‌ها
- حذف علائم سجاوندی و فاصله
- شمردن مصوت‌ها و صامت‌ها
- شمارش جفت‌ها «م‌ص» و «ص
- محاسبه گشتاورهای (میانگیز)

نظریه اطلاعات شانون

▪ استفاده از زنجیره مارکوف در تعریف انتروپی زبان

▪ ۱۹۴۸

مونتی کارلو زنجیره مارکوف

▪ MCMC

البته عنوانش در مقاله متروپولیس نیامده

اولین بار در سال ۱۹۵۴

▪ فصلی از کتاب

کلین راک

# زنجیره مارکوف با زمان گستته

زمان گستته با اندیس ...  
 $n = 0, 1, 2, \dots$

$X_n$  نمایشگر حالت در زمان  $n$

$\{X_n, n = 0, 1, 2, \dots\}$  تصادفی فرایندی

▪ مقدارگیری  $X_n$  از مجموعه‌ای مقادیر متناهی یا شمارا

$X_n = i$

▪ فرایند در حالت  $i$  در زمان  $n$

# ویژگی‌ها و جزئیات

با داشتن  $X_n$ , تمامی زمان‌های قبلی بی‌تأثیر بر ارزیابی آینده فرایند

بنابراین با مشاهده خاصیت مارکوفی و هر  $m > 0$

$$\forall n \geq 1, i, j, X_k = i_k, k = 0, \dots, n-1$$

$$\begin{aligned} P(X_{n+m} = j | X_n = i, X_{n-1} = i_{n-1}, X_{n-2} = i_{n-2}, X_{n-3} = i_{n-3}, \dots, X_0 = i_0) \\ = P(X_{n+m} = j | X_n = i) \end{aligned}$$

احتمال انتقال تک-مرحله (احتمال انتقال)

▪ استقلال احتمالات تک-مرحله از متغیر زمان  $n$

$$P_{ij}^{n,n+1} = P_{ij}$$

▪ ثابت  $\Leftarrow$  زم تغییرناپذیر با زمان (ایستا)

$$P(X_{n+1} = j | X_n = i) = P(X_1 = j | X_0 = i) = P_{ij}$$

▪ احتمال  $P_{ij}$

$$\forall i: \sum_{j=0}^{+\infty} P_{ij} = 1 \text{ و } P_{ij} \geq 0$$

▪ احتمالات شرطی برآورده کننده اصل آغازه‌های کولموگروف

# نمایش ماتریسی زنجیره مارکوف

ماتریس احتمال انتقال  $P$   
▪ جمع کردن  $P_{ij}$

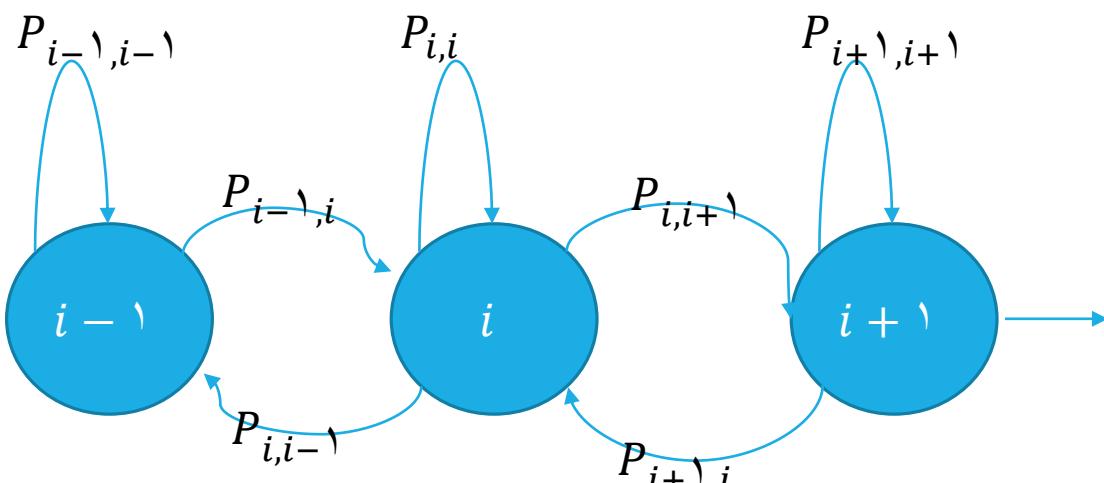
$$P = \begin{bmatrix} P_{00} & P_{01} & P_{02} & \dots & P_{0j} & \dots \\ P_{10} & P_{11} & P_{12} & \dots & P_{1j} & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ P_{i0} & P_{i1} & P_{i2} & \dots & P_{ij} & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{bmatrix}$$

معمولاً تعداد حالتها متناهی  
▪ در غیر این صورت ماتریس نیست

شرطها

- $\sum_{j=0}^{+\infty} P_{ij} = 1$  و  $P_{ij} \geq 0$
- جمع سطری برابر یک
- شرط اخیر: در هر مرحله حتماً انتقالی رخ خواهد داد

# نمایش گرافی



نمودار انتقال حالت

مناسب جهت حالت‌های نامتناهی

بدون پیکان هنگام  $0$

جمع پیکان‌های خروجی از هر حالت باید برابر یک

# مثال - پیش‌بینی وضع هوا

شанс باران فردا

- صرفاً وابسته شرایط جوی امروز
- یا به دیگر سخن وابسته به بارش یا عدم بارش امروز باران
- بدون وابستگی به دیروز و روزهای قبل

تعریف احتمال شرطی بارش

- $\alpha$  احتمال بارش فردا به شرط بارش امروز
- $\beta$  احتمال بارش فردا به شرط عدم بارش امروز

تعریف حالتها

- 0: فرایند در حالت 0 در روز بارش
- 1: فرایند در حالت 1 در روز عدم بارش

ایجاد زنجیره مارکوف دو حالتی

احتمال‌های انتقال

$$P = \begin{bmatrix} \alpha & 1 - \alpha \\ \beta & 1 - \beta \end{bmatrix}$$

# مثال - دستگاه مخابراتی

دستگاه مخابراتی ارسال کننده بیت 0 یا 1

ارسال از طریق چندین کانال و محیط

احتمال تغییر بیت از 0 به 1 و بالعکس

احتمال

- p احتمال عدم تغییر بیت هنگام دریافت در گیرنده

- فرض احتمال عدم تغییر بیت برای هر دوی 1 و 0 یکسان

$X_n$

- ورود بیت به کانال n-ام

- $\{X_n, n = 0, 1, 2, \dots\}$

حالات: دو حالت یا زنجیره مارکوف دو حالتی

$$P = \begin{bmatrix} p & 1-p \\ 1-p & p \end{bmatrix}$$

# مثال - شاد و معمولی و غمگین

حال و احوال

احتمال

- اگر امروز شاد آنگاه احتمال شادی و معمولی و غمگینی فردا به ترتیب  $0,5$ ,  $0,4$  و  $0,1$
- اگر امروز معمولی آنگاه احتمال شادی و معمولی و غمگینی فردا به ترتیب  $0,3$ ,  $0,4$  و  $0,3$
- اگر امروز غمگین آنگاه احتمال شادی و معمولی و غمگینی فردا به ترتیب  $0,2$ ,  $0,3$  و  $0,5$

$X_n$

- نمایشگر حال و احوال مش سکینه
- $\{X_n, n \geq 0\}$

حالت‌ها

- سه حالت یا زنجیره مارکوف سه حالتی
- شاد یا حالت ۰ و معمولی یا حالت ۱ و غمگین یا حالت ۲

ماتریس انتقال حالت

$$P = \begin{bmatrix} 0.5 & 0.4 & 0.1 \\ 0.3 & 0.4 & 0.3 \\ 0.2 & 0.3 & 0.5 \end{bmatrix}$$

# مثال - تبدیل فرایندی به زنجیره مارکوفی

عدم بارش امروز وابسته به دو روز قبل

- اگر دو روز قبل دارای باران، بارش باران در فردا با احتمال ۰,۷
- اگر امروز بارانی و دیروز بدون بارش، بارش باران فردا با احتمال ۰,۵
- اگر امروز بدون باران و دیروز بارش، بارش باران فردا با احتمال ۰,۴
- اگر دو روز بدون بارش، بارش باران فردا با احتمال ۰,۲

زنジره مارکوف؟

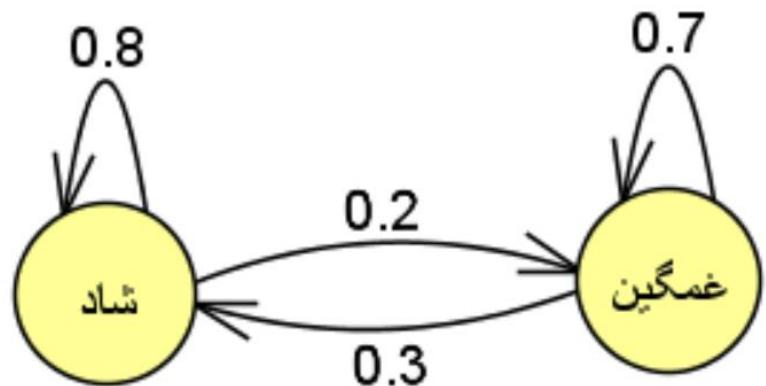
- امکان تبدیل به زنجیره مارکوف
- مشخص شدن وضعیت جوی در هر زمان با آبوهوا دیروز و امروز
- یا به دیگر سخن- تعریف حالتها
  - حالت ۰ بارش باران امروز و دیروز
  - حالت ۱ عدم بارش باران امروز و بارش باران دیروز
  - حالت ۲ بارش باران امروز و عدم باران دیروز
  - حالت ۳ عدم بارش باران امروز و دیروز

جدول انتقال حالت زنجیره مارکوف چهار حالتی

- نیاز به بررسی دقیق ماتریس

$$P = \begin{bmatrix} 0.7 & 0 & 0.3 & 0 \\ 0.5 & 0 & 0.5 & 0 \\ 0 & 0.4 & 0 & 0.6 \\ 0 & 0.2 & 0 & 0.8 \end{bmatrix}$$

# مثال - شاد و غمگین



شاد  $X=0$  و غمگین  $X=1$

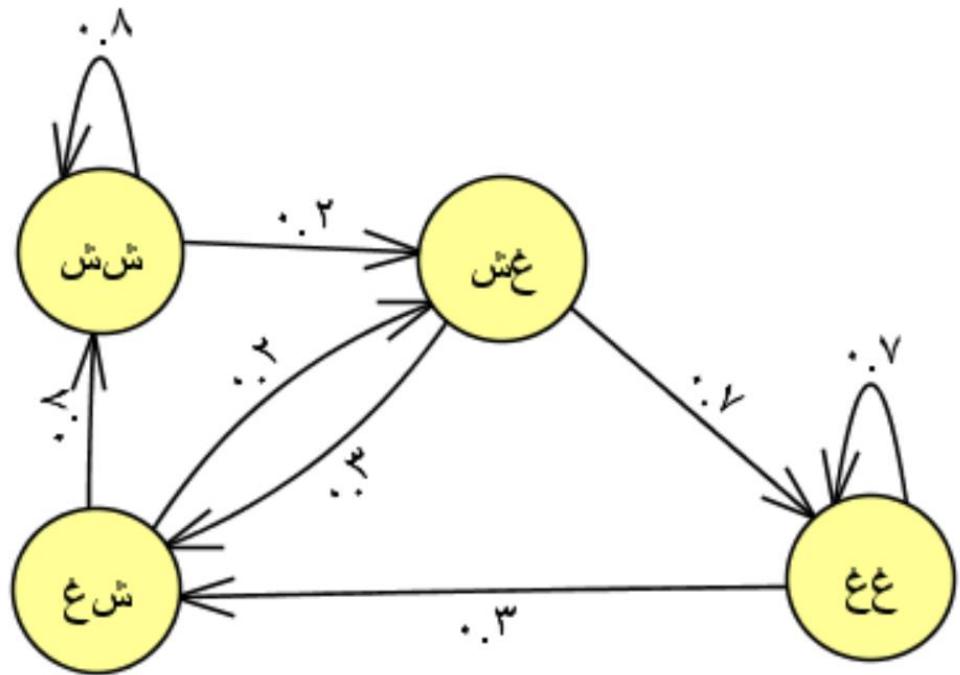
▪ حال و هوای فرد ای فرد صرفا از حال و هوای امروز تاثیر می‌پذیرد.

▪ حالت فردا محتملا شبیه حالت امروز

▪ ولی غمگین احتمال کمتر برای فردا

$$P = \begin{bmatrix} 0.8 & 0.2 \\ 0.3 & 0.7 \end{bmatrix}$$

# مثال - حافظه



حال فردای فرد تحت تاثیر حال امروز و دیروز  
صرفاً زنجیره مارکوف نیست

؟

دو حال قبلی تشکیل دهنده چهار حالت

- شش
- شغ
- غش
- غغ

حالت‌های بعدی

- شش و شغ تبدیل به شش یا شش غش
- غش و غغ تبدیل به غغ یا شغ

امکان افزودن حافظه با حالت **افزوده**

$$P = \begin{bmatrix} 0.8 & 0.2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0.3 & 0.7 \\ 0.8 & 0.2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0.3 & 0.7 \end{bmatrix}$$



# مثال - حق بیمه سالانه خودرو

هر بیمه شده دارای

- حالت عدد طبیعی
- بالاتر، پرداخت کمتر
- حق بیمه سالیانه به عنوان تابعی از این حالت
- به علاوه نوع خودرو و سطح بیمه

تغییر حالت بیمه شده در هر سال با ادعای بیمه شده

- بدون ادعا کاهش عدد حالت در سال بعد
- حداقل یک ادعا افزایش در سال بعد

ادعا کمتر، بهتر

- منجر به کاهش مبلغ حق بیمه
- ادعا بیشتر، پرداخت مبلغ بیشتر



<https://en.wikipedia.org/wiki/Insurance>

در نظام پاداش-جریمه Bonus Malus

- ویکی پدیا ندارد

# مثال - حق بیمه سالانه خودرو

$s_i(k)$

- حالت بعدی بیمه شده‌ای که در سال پیش
- در حالت  $i$
- جمع  $k$  ادعا در آن سال

فرض

- تعداد ادعاهای بیمه شده متغیر تصادفی پواسن با پارامتر  $\lambda$
- آن‌گاه تشکیل زنجیره مارکوفی از حالت‌های متوالی بیمه شده با احتمال انتقال

$$P_{ij} = \sum_{k:s_i(k)=j} e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!}, j \geq 0$$

- معمولاً دارای حالت‌های فراوان
- جدول صفحه بعد نظام پاداش-جریمه با چهار حالت

# مثال - حق بیمه سالانه خودرو

حالت بعدی				حالت	
$\geq 3$	دو ادعا	یک ادعا	بدون ادعا	بدون ادعا	مبلغ پرداخت بیمه
۴	۳	۲	۱	۲۰۰	۱
۴	۴	۳	۱	۲۵۰	۲
۴	۴	۴	۲	۴۰۰	۳
۴	۴	۴	۳	۶۰۰	۴

$$s_2(0) = 1$$

فرض بیمه شدای دارای توزیع تصادفی در درخواست های سالانه با پارامتر  $\lambda$

• احتمال  $k$  ادعا در طول یک سال

$$a_k = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!}, j \geq 0$$

$$P = \begin{bmatrix} a_0 & a_1 & a_2 & 1 - a_0 - a_1 - a_2 \\ a_0 & 0 & a_1 & 1 - a_0 - a_1 \\ 0 & a_0 & 0 & 1 - a_0 \\ 0 & 0 & a_0 & 1 - a_0 \end{bmatrix}$$

• ماتریس انتقال احتمال

# مثال - افتان و خیزان می‌روی

قدم به راست با احتمال  $1 < p < 1$

قدم به چپ با احتمال  $p - 1$

- راه مستقیم نمی‌تواند

حالات

- $0, \pm 1, \pm 2, \dots$

تعداد نامتناهی از حالات

احتمال‌های انتقال

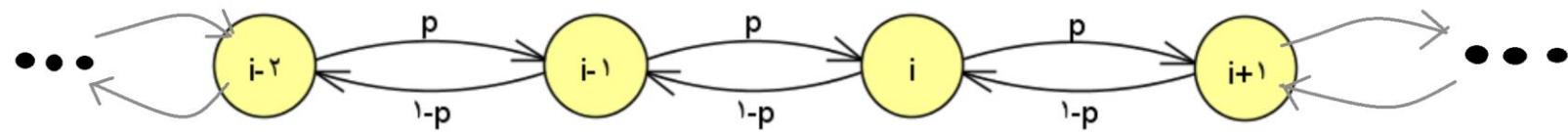
$$P_{i,i+1} = p$$

$$P_{i,i-1} = 1 - p$$

$$P_{i,i+1} = p = 1 - P_{i,i-1}$$

$$P_{i,j} = 0$$

در غیر این صورت ۰



گام تصادفی (ولگشت)

# ولگشت متناهی! شرط‌بندی

- با شرط توقف حرکت با رسیدن به حالت‌های  $I$  یا  $X_n = 0$  یا  $X_n = I$  پاکباخته - وقتی جیبش خالی می‌شود
- کل مبلغ را به چنگ می‌آورد
- حالت‌ها تعدادی متناهی  $I, 1, \dots, 0$
- احتمالات انتقال
$$P_{i,i+1} = p$$
$$P_{i,i-1} = 1 - p$$
$$P_{II} = 1$$
$$P_{00} = 1$$
$$P_{i,j} = 0$$
 بقیه انتقال‌ها
- حالت‌های  $I$  و  $0$ : حالت مانا (جذب‌کننده، جاذب، گیرا، گیرنده، تله، پایانی؟) ماندن همیشگی در آن به محض رسیدن به این حالت
- حالت گذر: احتمال ناصفر جهت بازنگشتن به این حالت.
  - یا تعداد برگشت‌های به این حالت نامتناهی نیست.
- در مقابل: حالت بازگشتی یا پایا: تعداد برگشت نامتناهی به این حالت

# ولگشت دو بعدی

قدمی تصادفی در جهت‌های شمال، جنوب، شرق، غرب

- انتخاب جهت با احتمال برابر

- امکان اظهار حالتها با دو تصادفی  $(X_n, Y_n)$

- برد هر یک

$$X_n = 0, \pm 1, \pm 2, \dots$$

$$Y_n = 0, \pm 1, \pm 2, \dots$$

- احتمال‌های انتقال، صرفاً غیر صفر برای نقاط همسایه

$$P(X_{n+1} = i, Y_{n+1} = j + 1 | X_n = i, Y_n = j) = \frac{1}{4}$$

$$P(X_{n+1} = i, Y_{n+1} = j - 1 | X_n = i, Y_n = j) = \frac{1}{4}$$

$$P(X_{n+1} = i - 1, Y_{n+1} = j | X_n = i, Y_n = j) = \frac{1}{4}$$

$$P(X_{n+1} = i + 1, Y_{n+1} = j | X_n = i, Y_n = j) = \frac{1}{4}$$

# ولگشت

فضای  $d$  بعدی

$i \in \{1, \dots, d\}$  بردار یکه  $d$  بعدی با مقدار یک در محور  $i$  و صفر در بقیه جاهای  $\{1, \dots, d\} \setminus \{i\}$

فرض توزیع شدگی یکسان و مستقل از هم ...  $X_1, X_2, X_3, \dots$

ولگشت ساده

$$S_n = x + \sum_{j=1}^n X_j$$

$x$  نمایشگر محل در زمان شروع یا  $j = 0$   
• معمولاً برابر بردار صفر  $\mathbf{0}$

$X_j$  نمایشگر حرکت از زمان  $j$  به  $j+1$

ولگشت متقارن

$$P(X_j = e_i) = P(X_j = -e_i) = \frac{1}{d}, i = 1, 2, \dots, d$$

# ولگشت

$$S_n = x = 0$$

پرسش: ولگشت نوعی زنجیره مارکوفی است؟

$$S_n = S_{n-1} + X_n, n \geq 1$$

بله

$S_n$  مستقل از  $X_n$

$$\begin{aligned} P(S_n = j | S_{n-1} = i, S_{n-2} = s) &= P(S_{n-1} + X_n = j | S_{n-1} = i, S_{n-2} = s) \\ &= P(X_n = j - i) = P_{ij} \end{aligned}$$

قاعدۀ جانشینی

# ولگشت

قضیه

▪ توزیع یکسان و مستقل از هم  $Y_{\mathbb{N}} = Y_1, Y_2, \dots, Y_n, \dots$

▪ همگی مستقل از  $X_0$

▪ همچنین ... به صورت  $X_{\mathbb{N}} = X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$

▪ آن‌گاه  $X_{\mathbb{N}}$  زنجیره مارکوفی است با احتمالات انتقالی:

$$P_{ij} = P(f(i, Y_j) = j)$$

# فرایند مارکوفی

$$P(X_0 = i_0) = P_{i_0}$$

$$P(X_0 = i_0, X_1 = i_1, X_2 = i_2, X_3 = i_3, \dots, X_n = i_n)$$

$$P(X_0 = i_0, X_1 = i_1, X_2 = i_2, X_3 = i_3, \dots, X_n = i_n)$$

$$= P(X_0 = i_0, X_1 = i_1, X_2 = i_2, X_3 = i_3, \dots, X_{n-1} = i_{n-1})$$

$$\times P(X_n = i_n | X_0 = i_0, X_1 = i_1, X_2 = i_2, X_3 = i_3, \dots, X_{n-1} = i_{n-1})$$

$$= P(X_0 = i_0, X_1 = i_1, X_2 = i_2, X_3 = i_3, \dots, X_{n-1} = i_{n-1}) \times P(X_n = i_n | X_{n-1} = i_{n-1})$$

$$= P(X_0 = i_0, X_1 = i_1, X_2 = i_2, X_3 = i_3, \dots, X_{n-1} = i_{n-1}) \times P_{i_{n-1}, n}$$

=

⋮

$$= P_{i_0} \times P_{i_1} \times \cdots \times P_{i_{n-1}} \times P_{i_{n-1}, n}$$

امکان تعریف کامل فرایند مارکوفی

▪ ماتریس احتمال انتقال

▪ و حالت آغازین  $X_0$

▪ یا توزیع احتمالی  $X_0$

▪ استفاده از قاعده حاصل ضرب

$$P(X_{n+1} = j_1, \dots, X_{n+m} = j_m | X_0 = i_0, X_1 = i_1, X_2 = i_2, X_3 = i_3, \dots, X_n = i_n)$$

$$= P(X_{n+1} = j_1, \dots, X_{n+m} = j_m | X_n = i_n)$$

# ماتریس‌های احتمال انتقال چندگامه

تعریف با ماتریس انتقال و توزیع احتمال در لحظه آغاز  
هنگام چند انتقال چه؟

$$P_{ij}^{\checkmark} = P(X_{m+1} = j | X_m = i)$$

- آیا برابر با  $P_{ij}^{\checkmark} = P_{ij}P_{ij}$ ؟
- خیر  $P_{ij}^{\checkmark} \neq P_{ij}P_{ij}$

احتمالات انتقال  $n$ -گامی  
 $X_m$  با داشتن  $X_{m+n}$

$$P_{ij}^{(n)} = P(X_{m+n} = j | X_m = i)$$

- خاصیت مارکوفی موجب امکان بیان  $P_{ij}^{(n)}$  بر حسب  $P_{ij}$
- یا نوشتن  $P_{ij}^n$  و  $P_{ij}^{m+n}$  بر اساس
- معادلات چپمن-کولموگروف

# احتمال انتقالِ دو-گامی

احتمال انتقال در دو گام

$$P_{ij} = P(X_{m+2} = j | X_m = i)$$

استفاده از قانون احتمال کل

$$P_{ij} = \sum_{k=0}^{\infty} P(X_{m+2} = j, X_{m+1} = k | X_m = i)$$

$$P_{ij} = \sum_{k=0}^{\infty} P(X_{m+2} = j | X_{m+1} = k, X_m = i) P(X_{m+1} = k | X_m = i)$$

$$\Rightarrow P_{ij} = \sum_{k=0}^{\infty} P(X_{m+2} = j | X_{m+1} = k) P(X_{m+1} = k | X_m = i)$$

$$\Rightarrow P_{ij} = \sum_{k=0}^{\infty} P_{kj} P_{ik}$$

# احتمال انتقال چندگامی

▪ استفاده از فرض تغییرناپذیری با زمان و شروع شرط از  $X_0$

$$P_{ij}^{m+n} = P(X_{m+n} = j | X_0 = i)$$

▪ استفاده از قانون احتمال کل  $\Leftarrow$

$$= \sum_{k=0}^{\infty} P(X_{m+n} = j, X_m = k | X_0 = i)$$

▪ استفاده از احتمال شرطی  $\Leftarrow$

$$= \sum_{k=0}^{\infty} P(X_{m+n} = j | X_m = k, X_0 = i) \cdot P(X_m = k | X_0 = i)$$

▪ زنجیره مارکوفی، پس بلا موضوع شدن  $X_0 = i$  در احتمال شرطی نخست  $\Leftarrow$

$$\Rightarrow P_{ij}^{m+n} = \sum_{k=0}^{\infty} P(X_{m+n} = j | X_m = k) \cdot P(X_m = k | X_0 = i)$$

$$\Rightarrow P_{ij}^{m+n} = \sum_{k=0}^{\infty} P_{kj}^n P_{ik}^m, \forall i, j; n, m \geq 0$$

# شهود

$$P_{ij}^{m+n} = \sum_{k=0}^{\infty} P_{kj}^n P_{ik}^m, \forall i, j; n, m \geq 0$$

شهودی بودن معادلات چپمن-کولمولگروف

رخ دادن زمان  $m$  بین زمان 0 و

در زمان  $m$  زنجیره مارکوف در حالتی  $X_m = k$

احتمال انتقال از  $X_0 = i$  به  $X_m = k$  با  $P_{ik}^m$

احتمال انتقال از  $X_m = k$  به  $X_{m+n} = j$  با  $P_{kj}^n$

احتمال انتقال از  $X_0 = i$  به  $X_m = k$  با گذر از  $X_{m+n} = j$  در زمان  $m$  با  $P_{kj}^n P_{ik}^m$

k هر حالتی می‌تواند باشد

پس کافی است روی تمامی مقادیر حالت k جمع شود

# نمایش ماتریسی معادلات چپمن-کولمولگروف

$P_{ij}^m$  ماتریس با درایه‌های  $P^{(m)}$

$P_{ij}^n$  ماتریس با درایه‌های  $P^{(n)}$

$P_{ij}^{m+n}$  ماتریس با درایه‌های  $P^{(m+n)}$

▪ درایه  $(i,j)$  ضرب ماتریسی  $\sum_{k=0}^{\infty} P_{kj}^n P_{ik}^m P^{(m)} P^{(n)}$  برابر با

صورت ماتریسی معادلات چپمن-کولمولگروف  
 $P^{(m+n)} = P^{(m)} P^{(n)}$

سخن کوتاه ماتریس انتقال گام  $m + n$  حاصل ضرب  $m$ -گام و  $n$ -گام است.

# محاسبه احتمالات انتقال چندگامی

یا احتمال انتقال دو گامی  $m = n = 1$

$$P^{(2)} = PP = P^2$$

پس روی بازگشتی از  $n$

$$P^{(n)} = P^{(n-1)}P = P^{(n-2)}PP = \dots = P^n$$

قضیه

- ماتریس انتقال احتمالات  $n$ -گامی از توان  $n$ -ام ماتریس انتقال حالت بدست می‌آید یا  $P^{(n)} = P^n$

# ویژگی خاص

$$P_{ij}^{(n)} = \sum_{k=0}^{\infty} P_{kj} P_{ik}^{(n-1)}$$

$$P_{ij}^{(0)} = ? = \begin{cases} 1, & i = j \\ 0, & i \neq j \end{cases}$$

# مثال - پیش‌بینی وضع هوا

شانس باران فردا

▪ صرفاً وابسته به شرایط جوی امروز

احتمال «بارش باران در چهار روز آینده» در صورت بارانی بودن امروز

▪  $\alpha = 0.7$  احتمال بارش فردا به شرط بارش امروز

▪  $\beta = 0.4$  احتمال بارش فردا به شرط عدم بارش امروز

$$P = \begin{bmatrix} \alpha & 1 - \alpha \\ \beta & 1 - \beta \end{bmatrix}$$

$$P = \begin{bmatrix} 0.7 & 0.3 \\ 0.4 & 0.6 \end{bmatrix}$$

تعریف حالتا

▪ 0: فرایند در حالت 0 در روز بارش

▪ 1: فرایند در حالت 1 در روز عدم بارش

ایجاد زنجیره مارکوف دو حالتی

$$P^{(2)} = P^2 = \begin{bmatrix} 0.61 & 0.39 \\ 0.52 & 0.48 \end{bmatrix}$$

$$P^{(4)} = (P^2)^2 = \begin{bmatrix} 0.5749 & 0.4251 \\ 0.5668 & 0.4332 \end{bmatrix}$$

$$P_{00}^{(4)} = 0.5749$$

احتمال‌های انتقال

# مثال - تبدیل فرایندی به زنجیره مارکوفی

عدم بارش امروز وابسته به دو روز قبل

- اگر دو روز قبل دارای بارش باران، بارش باران در فردا با احتمال ۰,۷
- اگر امروز بارانی و دیروز بدون بارش، بارش باران فردا با احتمال ۰,۵
- اگر امروز بدون باران و دیروز بارش، بارش باران فردا با احتمال ۰,۴
- اگر دو روز بدون بارش، بارش باران فردا با احتمال ۰,۲

$$P = \begin{bmatrix} 0.7 & 0 & 0.3 & 0 \\ 0.5 & 0 & 0.5 & 0 \\ 0 & 0.4 & 0 & 0.6 \\ 0 & 0.2 & 0 & 0.8 \end{bmatrix}$$

در صورت بارش در روزهای شنبه و یکشنبه، احتمال بارش در سهشنبه؟

- بارش در سهشنبه معادل قرارگیری فرایند در حالت ۰ یا ۱

$$P_{00}^2 + P_{01}^2 = 0.49 + 0.12 = 0.61$$

$$P^{(2)} = P^2 = \begin{bmatrix} 0.49 & 0.12 & 0.21 & 0.18 \\ 0.35 & 0.20 & 0.15 & 0.30 \\ 0.20 & 0.12 & 0.20 & 0.48 \\ 0.10 & 0.16 & 0.10 & 0.64 \end{bmatrix}$$

# مثال - جابجایی توپ رنگی

توپ‌ها دارای رنگ قرمز و یا آبی

- کیسه‌ای شامل دو توپ

- در هر مرحله توپی به تصادف انتخاب و جایگذاری با توپی جدید

  - احتمال ۰,۸ توپ هم‌رنگ

  - احتمال ۰,۲ توپ با رنگ متنضاد

  - حالت آغاز دو توپ سرخ

  - احتمال اینکه توپ پنجم انتخابی سرخ باشد

  - حل؟ نیاز به تعریف زنجیره مارکوف مناسب

- تعداد توپ‌های سرخ در کوزه پس از انتخاب  $n$ -ام و جاگذاری متعاقب آن

  - آن‌گاه

- $X_n$  زنجیره مارکوفی با حالت‌های ۰ و ۱ و ۲

  - جدول انتقال حالت؟

$$P = \begin{bmatrix} 0.8 & 0.2 & 0 \\ 0.1 & 0.8 & 0.1 \\ 0 & 0.2 & 0.8 \end{bmatrix}$$

# مثال - جابجایی توب رنگی

- در هر مرحله توپی به تصادف انتخاب و جایگذاری با توپی جدید
- احتمال  $0.8$  توپ هم رنگ
- احتمال  $0.2$  توپ با رنگ متضاد
- تعداد توپ‌های سرخ در کوزه پس از انتخاب  $n$ -ام و جاگذاری متعاقب آن  $X_n$ 
  - زنجیره مارکوفی با حالت‌های  $0$  و  $1$  و  $2$
  - جدول انتقال حالت؟
- $P_{10}$  یعنی یک توپ سرخ در کوزه به  $0$  توپ قرمز مبدل گردد
  - جهت انجام این کار باید
    - ابتدا توپ قرمز کوزه انتخاب شود (احتمال  $\frac{1}{2}$ )؟
    - سپس با جانشینی با توپ آبی (احتمال  $0.2$ )
- پس احتمال  $0.1 = \frac{1}{2} \times 0.2 = 0.1$
- به طریق اولی محاسبه دیگر مقادیر ماتریس انتقال

$$P = \begin{bmatrix} 0.8 & 0.2 & 0 \\ 0.1 & 0.8 & 0.1 \\ 0 & 0.2 & 0.8 \end{bmatrix}$$

# مثال - جابجایی توب رنگی

$$P = \begin{bmatrix} 0.8 & 0.2 & 0 \\ 0.1 & 0.8 & 0.1 \\ 0 & 0.2 & 0.8 \end{bmatrix}$$

جهت یافتن احتمال سرخ بودن در انتخاب چهارم، نیاز به بررسی تعداد سرخها در کوزه پس از انتخاب چهارم؟

▪ نمایش با  $e_5$

$$\begin{aligned} P(e_5 = \text{قرآن}) &= \sum_{i=0}^2 P(e_5 = \text{قرآن} | X_4 = i) P(X_4 = i | X_0 = 2) \\ &= (0)P_{20}^{\text{قرآن}} + (0.5)P_{21}^{\text{قرآن}} + (1)P_{22}^{\text{قرآن}} = (0.5)P_{21}^{\text{قرآن}} + (1)P_{22}^{\text{قرآن}} \end{aligned}$$

▪ محاسبه  $P_{\cdot\cdot}^{\text{قرآن}}$

$$P_{22}^{\text{قرآن}} = 0.4872 \text{ و } P_{21}^{\text{قرآن}} = 0.4352$$

▪ پس

$$P(e_5 = \text{قرآن}) = 0.7048$$

# مثال - توزیع در میان کوزه‌ها

هشت کوزه

- توزیع توپ‌ها در میان آن‌ها
- احتمال خالی نبودن دقیقا سه کوزه پس از توزیع ۹ توپ

$X_n$  تعداد کوزه‌های پر پس از توزیع  $n$  توپ

- حالت‌های ممکن ۰ و ۱ و ۲ و ... و ۸
- احتمالات انتقال

$$P_{ii} = \frac{i}{\lambda} = 1 - P_{ii+1}, i = \{0, 1, 2, \dots, 8\}$$

▪ احتمال مطلوب  $P_{0^3}^9$

$$P_{0^3}^9 = P_{01} P_{1^3}^\wedge$$

▪ ادعا ۱  $P_{01} = 1$

$$P_{0^3}^9 = P_{1^3}^\wedge$$

# مثال - توزیع در میان کوزه‌ها

سوال - احتمال خالی نبودن دقیقا سه کوزه پس از توزیع ۹ توب

▪ تعداد کوزه‌های پر پس از توزیع  $n$  توب  $X_n$

$$P_{ii} = \frac{i}{\lambda} = 1 - P_{ii+1}, i = \{0, 1, 2, \dots, \lambda\}$$

▪ احتمال مطلوب  $P_{0^3}^9$

$$P_{0^3}^9 = P_{1^3}^\lambda$$

▪ با آغاز از یک کوزه پر شده

▪ ادعا - هدف رسیدن به سه کوزه پر شده پس از توزیع هشت توب بعدی؟

▪ ادعا - از حالت‌های ۴ و ۵ و ۶ و ۷ و ۸ نمی‌توان به حالت ۳ رفت؟

▪ بنابراین صرفا نیاز به بررسی حالت‌های ۱ و ۲ و ۳ و ۴ جهت یافتن  $P_{1^3}^\lambda$ ؟

▪ جدول احتمال انتقال

$$P = \begin{bmatrix} \frac{1}{\lambda} & \frac{7}{\lambda} & 0 & 0 \\ 0 & \frac{1}{\lambda} & \frac{6}{\lambda} & 0 \\ 0 & 0 & \frac{3}{\lambda} & \frac{5}{\lambda} \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

# مثال - توزیع در میان کوزه‌ها

$$P = \begin{bmatrix} 1 & 7 & 0 & 0 \\ \frac{1}{8} & \frac{1}{8} & 0 & 0 \\ 2 & 6 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{1}{8} & \frac{1}{8} & 0 \\ 0 & 3 & 5 & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{8} & \frac{1}{8} \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

سوال - احتمال خالی نبودن دقیقا سه کوزه پس از توزیع ۹ توب  
▪ تعداد کوزه‌های پر پس از توزیع  $n$  توب

$$P_{ii} = \frac{i}{8} = 1 - P_{ii+1}, i = \{0, 1, 2, \dots, 8\}$$

$$P_{0^3}^9 = P_{1^3}^8$$

$$P^4 = \begin{bmatrix} 0.0002 & 0.0256 & 0.2563 & 0.7178 \\ 0 & 0.0039 & 0.0952 & 0.9009 \\ 0 & 0 & 0.0198 & 0.9802 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$P_{1^3}^8 = 0.0002 \times 0.0256 + 0.0002 \times 0.2563 + 0.0002 \times 0.0952 + 0.0002 \times 0.0198 + 0.0002 \times 0.9802 = 0.00756$$

# مثال - سه شیر متوالی

پرتاب سکه‌های سالم مستقل

- تعداد پرتاب‌ها تا رسیدن به سه شیر متوالی
- $P(N = 8)$  و  $P(N \leq 8)$

حل - زنجیره مارکوفی با حالت‌های ۰ و ۱ و ۲ و ۳

- $\{0, 1, 2, 3\}$  به معنای ادامه پرتاب‌ها تا رسیدن به سه شیر متوالی
- $i=3$  رخ دادن سه شیر متوالی

▪ ماتریس احتمال انتقال  $\Rightarrow$

$$P = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & 0 & 0 \\ \frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{2} & 0 \\ \frac{1}{2} & 0 & 0 & \frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

# مثال - سه شیر متوالی

$$P = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & 0 & 0 \\ \frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{2} & 0 \\ \frac{1}{2} & 0 & 0 & \frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$\Rightarrow P(N = \lambda)$  و  $P(N \leq \lambda)$  •  
 ماتریس احتمال انتقال  $\Leftarrow$

$$P^\lambda = \begin{bmatrix} \frac{81}{256} & \frac{44}{256} & \frac{24}{256} & \frac{107}{256} \\ \frac{68}{256} & \frac{37}{256} & \frac{20}{256} & \frac{131}{256} \\ \frac{42}{256} & \frac{22}{256} & \frac{13}{256} & \frac{175}{256} \\ \frac{256}{256} & \frac{256}{256} & \frac{256}{256} & \frac{256}{256} \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$\Rightarrow P(N \leq \lambda)$  •

$$\frac{107}{256}$$

$\Rightarrow P(N = \lambda)$  •

$N = \lambda$  به معنای تا 7 انتقال سه شیر اتفاق نیفتاده است و حالت پس از هفت انتقال برابر حالت 2 و پرتاب بعدی شیر می‌آید  $\Leftarrow$

$$P(N = \lambda) = \frac{1}{7} P_{02}^7$$

## مثال -

زنجیره مارکوف با حالت‌های  $1, 2, 3, 4, 5$

مطلوب است  $P(X_4 = 2, X_3 \leq 2, X_2 \leq 2, X_1 \leq 2 | X_0 = 1)$

به چه معنا؟ با آغاز از حالت ۱ زنجیره در زمان ۴ در حالت ۲ باشد بدون اینکه به حالت‌های  $\{3, 4, 5\}$  وارد شده باشد.

جهت محاسبه صرفا نیاز به  $P_{11}$  و  $P_{12}$  و  $P_{21}$  و  $P_{22}$  داشته‌ایم.

فرض  $P_{11} = 0.3$  و  $P_{12} = 0.3$  و  $P_{21} = 0.1$  و  $P_{22} = 0.2$

می‌توان زنجیره مارکوف را شامل سه حالت  $1, 2, 3$  دانست حالت  $4, 5$  را نامیده‌ایم. ماتریس

$$Q = \begin{bmatrix} 0.3 & 0.3 & 0.4 \\ 0.1 & 0.2 & 0.7 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

به دنبال  $Q^4$

$$Q^4 = \begin{bmatrix} 0.0219 & 0.0285 & 0.9496 \\ 0.0095 & 0.0124 & 0.9781 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

# مثال

شاد  $X=0$  و غمگین  $X=1$

▪ حال و هوای فردای فرد صرفا از حال و هوای امروز تاثیر می‌پذیرد.

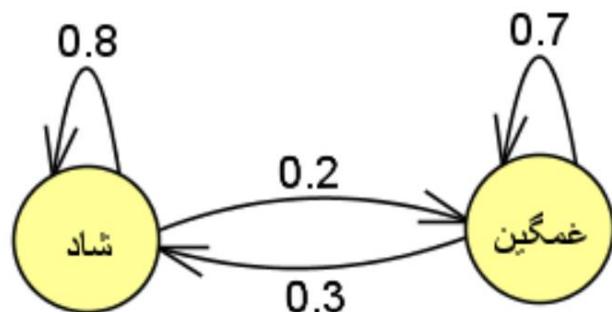
▪ حالت فردا محتملا شبیه حالت امروز

▪ ولی غمگین احتمال کمتر برای فردا

$$P = \begin{bmatrix} 0.8 & 0.2 \\ 0.3 & 0.7 \end{bmatrix}$$

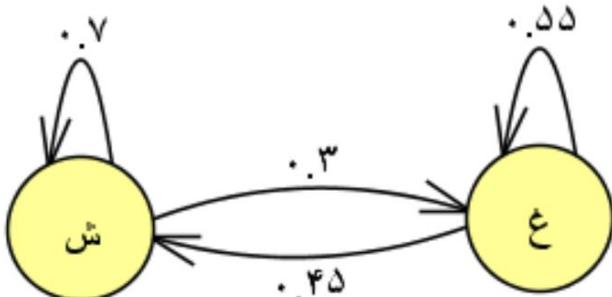
# شادی و غم گیتی نمی کند دوام - دوام مثال!

تغییر حال در یک روز



$$P = \begin{bmatrix} 0.8 & 0.2 \\ 0.3 & 0.7 \end{bmatrix}$$

احتمال‌های انتقالی بین امروز و پس‌فردا



$$P^2 = \begin{bmatrix} 0.7 & 0.3 \\ 0.45 & 0.55 \end{bmatrix}$$

# شادی و غم گیتی نمی کنند دوام - دوام مثال دوام!

پس از یک هفته و پس از سی روز

$$P^{30} = \begin{bmatrix} 0.6000 & 0.4000 \\ 0.6000 & 0.4000 \end{bmatrix}$$

$$P^7 = \begin{bmatrix} 0.6031 & 0.3969 \\ 0.5953 & 0.4047 \end{bmatrix}$$

تقریباً برابر

▪ وجود  $P^n$  حد

$n \rightarrow \infty$   
▪ حد منظم

حالات از حالت آغازی مستقل می شود.

▪ منطق

▪ شرط آغازین در حافظه تک گامی نهایتاً فراموش خواهد شد

# احتمال غیرشرطی

تاکنون تمامی احتمالات شرطی

همچنین نیاز به احتمال غیرشرطی

- نیاز به مشخص کردن شرط آغاز یا احتمال آغاز ( $i$ )
- استفاده از قانون احتمال کل و تعریف  $P_{ij}^n$  و  $p_j(n)$

$$\begin{aligned} p_j(n) = (X_n = j) &= \sum_{i=0}^{\infty} P(X_n = j | X_0 = i) P(X_0 = i) \\ &= \sum_{i=0}^{\infty} P_{ij}^n p_i(0) \end{aligned}$$

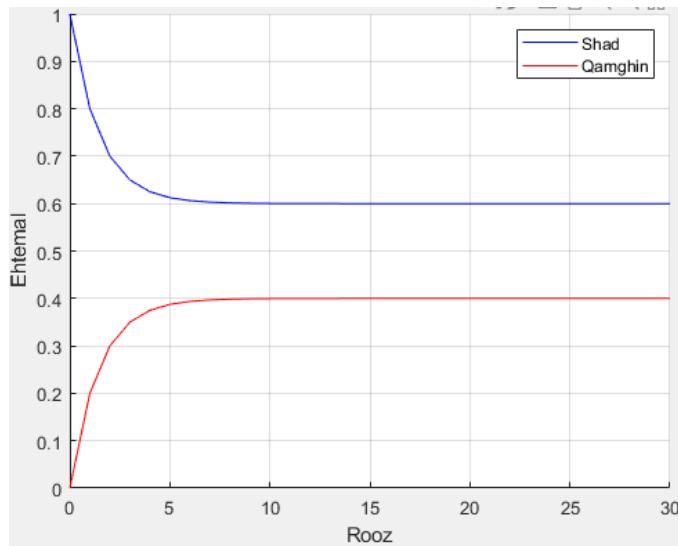
$$p(n) = [p_1(n), p_2(n), \dots]^T$$
$$p(n) = (P^n)^T p(0)$$

# شادی و غم گیتی نمی کند دوام - دوام مثال!

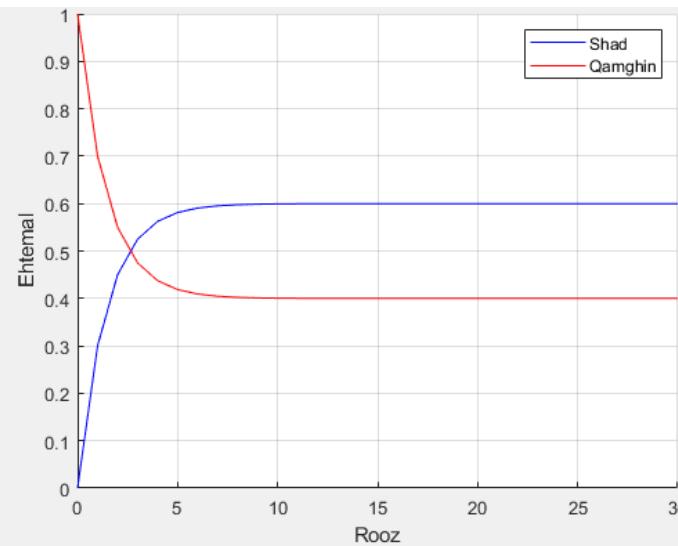
$$P = \begin{bmatrix} 0.8 & 0.2 \\ 0.3 & 0.7 \end{bmatrix}$$

ماتریس احتمال انتقال

$$\mathbf{p}(0) = [1 \ 0]^T$$



$$\mathbf{p}(0) = [0 \ 1]^T$$



با افزایش  $N$  احتمال مستقل از حالت آغاز

# منابع

[پینسکی]

[راس]

[زانلا]

[هایز] B. Hayes, “First Links in the Markov Chain,” *American Scientist*, V. 101, pp. 92-97, Mar-Apr 2013.

[Mateos] G. Mateos, “ECE440 - Introduction to Random Processes,”  
<http://www2.ece.rochester.edu/~gmateosb/ECE440.html>

[Ribeiro] A. Ribeiro, “ESE 303 - Stochastic Systems Analysis and Simulation,” <https://ese303.seas.upenn.edu/>