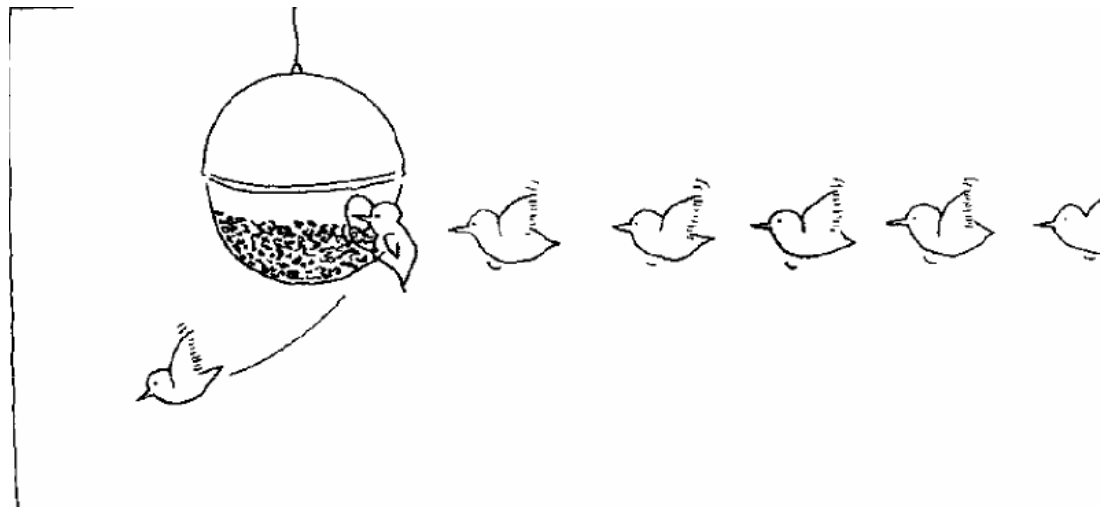


فرآیند مارکوف



۱.۴ فرایند مارکوف

برای روشن شدن مفهوم کلی فرایند مارکوف، می‌توان گفت که اگر زمان را در این فرایند، به سه دوره «گذشته»، «حال» و «آینده» تقسیم کنیم، «آینده» این فرایند بستگی به مسیری که در «گذشته» طی کرده است، ندارد و تنها به موقعیت آن در زمان «حال» وابسته است. مثلاً، فرایند پواسون نوعی فرایند مارکوف است، زیرا در آن تعداد پیشامدهایی که از يك لحظه معین به بعد اتفاق می‌افتد، مستقل از پیشامدهایی است که قبل از آن افتاده است. به عبارت دیگر، چنانچه وضعیت فرایند در لحظاتی مانند $t_0, t_1, t_2, \dots, t_{n-1}$ مشخص باشد، می‌توان گفت که برای پیش‌بینی حرکت آینده این فرایند، تنها آخرین اطلاعات، یعنی وضعیت فرایند در لحظه t_n ، کافی است.

۴.۴ زنجیره‌های مارکوف

زنجیره‌های مارکوف حالت خاصی از فرایند مارکوف است، که در آن هم پارامتر t هم حالت سیستم، فقط مقادیر گسسته را انتخاب می‌کند. بر این اساس، یک رشته متغیرهای تصادفی X_1, X_2, \dots, X_n را زنجیره مارکوف می‌نامند، اگر به‌ازای تمام مقادیر n ، و تمام حالت‌های i و j رابطه زیر برقرار باشد.

$$P[X_{n+1} = j | X_1 = i_1, X_2 = i_2, \dots, X_n = i] = P[X_{n+1} = j | X_n = i] \quad (۲.۲)$$

در اینجا به n ، مرحله نیز گفته می‌شود.

ماتریس گذار

ماتریس گذار، ماتریسی است که عنصر تشکیل دهنده آن در سطر i و ستون j ، مقدار P_{ij} (احتمال تغییر حالت سیستم از i به j) است. اگر فرض کنیم که تعداد حالت‌های سیستم M است، ماتریس گذار آن به شکل زیر درمی آید.

$$P = \begin{bmatrix} P_{11} & P_{12} & \dots & \dots & \dots & \dots & P_{1M} \\ P_{21} & P_{22} & \dots & \dots & \dots & \dots & P_{2M} \\ \vdots & \vdots & \dots & \dots & \dots & \dots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \dots & \dots & \dots & \dots & \vdots \\ P_{M1} & P_{M2} & \dots & \dots & \dots & \dots & P_{MM} \end{bmatrix} \quad (2.2)$$

مثال ۴.۴ فرض کنید که درآمد شخصی در روز Y باشد. Y متغیری تصادفی است که فقط اعداد صحیح غیر منفی را انتخاب می کند و $P[Y=i]=a_i$ است. بدیهی است که $\sum_{i=0}^{\infty} a_i = 1, a_i \geq 0$. چنانچه X_n معرف مجموع درآمد آن شخص در n روز اول باشد X_n یک زنجیره مارکوف است؛ زیرا با دانستن درآمد آن شخص در n روز اول می توان تابع توزیع مجموع درآمد $(n+1)$ روز اول را محاسبه کرد. ماتریس گذار این زنجیره مارکوف به شرح زیر است

$$P = \begin{bmatrix} a_0 & a_1 & a_2 & a_3 & \dots & \dots \\ 0 & a_0 & a_1 & a_2 & \dots & \dots \\ 0 & 0 & a_0 & a_1 & \dots & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \ddots \end{bmatrix}$$

قضیه ۱۰.۳ الف. به ازای تمام حالت‌های i و j و برای هر K و K' رابطه زیر برقرار است

$$P_{ij}^{(k+k')} = \sum_{s=0}^{\infty} P_{is}^{(k)} P_{sj}^{(k')} \quad (۸.۲)$$

$$P^{(n)} = P \cdot P \dots \dots \dots P = P^n \quad (۹.۲)$$

(رابطه (۸.۲) که به رابطه 'C-K' معروف است،

مثال ۳.۴ زنجیره مارکوفی را در نظر بگیرید که ماتریس گذار آن به شرح زیر باشد (حالت‌های سیستم را ۱ و ۲ و ۳ فرض کنید)

$$P = \begin{bmatrix} 0.75 & 0.25 & 0 \\ 0.25 & 0.5 & 0.25 \\ 0 & 0.75 & 0.25 \end{bmatrix}$$

مقادیر زیر را به دست آورید:

$P_{13}^{(2)}$ (احتمال اینکه سیستم از حالت ۱ شروع و پس از دو مرحله به ۳ برسد) و

همچنین $P_{31}^{(2)}$

$$P^{(2)} = P \cdot P = \begin{bmatrix} 0.625 & 0.3125 & 0.0625 \\ 0.3125 & 0.5 & 0.1875 \\ 0.1875 & 0.5625 & 0.25 \end{bmatrix}$$

بنابراین،

$$P_{13}^{(2)} = 0.0625$$

$$P_{31}^{(2)} = 0.1875$$

مقادیر فوق را می‌توان مستقیماً، یا با استفاده از رابطه‌های (۸.۴) نیز به دست آورد. مثلاً

$$P_{13}^{(2)} = P_{11}P_{13} + P_{12}P_{23} + P_{13}P_{33} = 0.0625$$

که در واقع این عبارت حاصل ضرب سطر اول در ستون سوم ماتریس گذار است.

$$\pi_j^{(n)} = P(X_n = j) = \sum_i P[X_n = j | X_0 = i] \times P[X_0 = i] = \left[\sum_i P_{ij}^{(n)} \cdot \pi_i^{(0)} \right] \quad (12.4)$$

محاسبه احتمال حالت سیستم در چند مرحله مختلف

با دانستن حالت فعلی سیستم و ماتریس گذار می‌توانیم تابع توزیع حالت سیستم را در یک یا چند مرحله بعد به دست آوریم؛ اما، ممکن است مسیر مشخصی از حرکت آینده سیستم مدنظر باشد. مثلاً، محاسبه زیر را در نظر بگیرید:

$$\begin{aligned} P[X_1 = j, X_2 = k | X_0 = i] &= P[X_2 = k | X_1 = j, X_0 = i] P[X_1 = j | X_0 = i] \\ &= P_{jk} \cdot P_{ij} \end{aligned}$$

مثال ۴.۴ زنجیره مارکوف مثال ۳.۲ را در نظر بگیرید. به فرض اینکه در ابتدا سیستم بتواند حالت‌های ۱ و ۲ و ۳ را با احتمالات مساوی انتخاب کند، مقادیر احتمالات زیر را محاسبه کنید.

$$A_1 = P(X_T = 2 | X_0 = 1)$$

$$A_2 = P(X_T = 2)$$

$$A_3 = P(X_T = 2, X_T = 3, X_1 = 2 | X_0 = 1)$$

$$A_4 = P(X_T = 2, X_T = 3, X_1 = 2)$$

حل: جمله اول معرف احتمال تغییر حالت سیستم از ۱ به ۲ در سه مرحله است.
به عبارت دیگر

$$A_1 = P_{12}^{(3)} = \frac{23}{64}$$

جمله دوم معرف احتمال بودن سیستم در حالت ۲ است، درحالی که از موقعیت آن در شروع مراحل اطلاعی نداریم. به عبارت دیگر، حالت سیستم در مرحله صفر می تواند هر کدام از سه حالت ۱ و ۲ و ۳ باشد. با استفاده از احتمال شرطی،

$$A_2 = \sum_{i=1}^3 P(X_2 = 2 | X_0 = i) P(X_0 = i) = \frac{1}{3} (P_{12}^{(2)} + P_{22}^{(2)} + P_{32}^{(2)})$$

$$= \frac{1}{3} \left(\frac{22}{64} + \frac{30}{64} + \frac{32}{64} \right) = \frac{12}{64}$$

جمله سوم معرف احتمال تغییر حالت سیستم از ۱ به ۲ و سپس از ۲ به ۳ و پس از آن از ۳ به ۲ است. لذا

$$A_2 = P_{12}P_{23}P_{32} = (0.25)(0.25)(0.25) = \frac{3}{64}$$

جمله چهارم شبیه جمله سوم است. با این تفاوت که از موقعیت میسوم در شروع مراحل

اطلاعی نداریم. بنابراین، با استفاده از احتمالات شرطی داریم:

$$\begin{aligned} A_4 &= \sum_{i=1}^3 P(X_7 = 2, X_6 = 3, X_5 = 2 | X_0 = i) P(X_0 = i) \\ &= \frac{1}{3} \left(\frac{3}{64} + \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{4} \cdot \frac{3}{4} + \frac{3}{2} \cdot \frac{1}{4} \cdot \frac{3}{4} \right) = \frac{6}{64} \end{aligned}$$