

マルコフ連鎖と定常分布

Cubic S

1. マルコフ連鎖

1.1. マルコフ連鎖とは

マルコフ連鎖とは、確率変数列 $\{X_t\}$ で X_{n+1} の条件付き確率分布が X_n にのみ依存するものをいう。この条件を数式で表すと以下ようになる。

$$\Pr(X_{n+1} = x | X_0 = x_0, X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n) = \Pr(X_{n+1} = x | X_n = x_n)$$

「1秒後の状態遷移は現在の状態にのみ依存する」、というのを数学的に定式化したものである。

特に、マルコフ連鎖 $\{X_t\}$ のとりうる値が有限個の場合、**有限状態マルコフ連鎖**とい
い、その値のことを**状態**という。また、全ての時間 t に対して

$$\Pr(X_{t+1} = x | X_t = y) = \Pr(X_1 = x | X_0 = y)$$

が成り立つとき、**時間的に均一なマルコフ連鎖**という。

時間的に均一な有限状態マルコフ連鎖 $\{X_t\}$ において、状態 x_0, x_1, \dots, x_n として、第

(i, j) 成分 $p_{i,j}$ を

$$p_{i,j} = \Pr(X_{n+1} = x_j | X_n = x_i)$$

とした行列 P を $\{X_t\}$ における**状態遷移行列**という。

1.2. 基本性質

マルコフ連鎖のいくつかの基本性質について説明する。以下 $\{X_t\}$ を時間的に均一な有限状態マルコフ連鎖とする

1.2.1. n 個先の確率

$\{X_t\}$ に対する状態遷移行列を P とすると、現時点の状態が x_i のときの n 個先の未来の状態が x_j である確率は、行列の積を使って求めることができる。

$$\begin{aligned} & \Pr(X_{t+n} = x_j | X_t = x_i) \\ &= \sum_k \Pr(X_{t+n} = x_j | X_{t+n-1} = x_k) \Pr(X_{t+n-1} = x_k | X_t = x_i) \\ &= \sum_k p_{i,j} \Pr(X_{t+n-1} = x_k | X_t = x_i) \end{aligned}$$

ここで、行ベクトル V_i を $(\Pr(X_1 = x_1), \Pr(X_1 = x_2), \dots, \Pr(X_1 = x_n))$ とすると、

$$\Pr(X_{t+n} = x_j | X_t = x_i) = V_{t+n-1} * P$$

となる。この操作を V_{t+n-1} について $n-1$ 回繰り返すと、

$$\Pr(X_{t+n} = x_j | X_t = x_i) = V_t * P^n$$

となる。

1.2.2. 可約性

任意の状態 x_i, x_j に対して、

$$\Pr(X_n = x_j | X_0 = x_i) > 0$$

を満たす $n > 0$ が存在するとき、**既約**なマルコフ連鎖という。

1.2.3. 周期性

任意の状態 i に対して、

$$k = \gcd \{n | \Pr(X_n = i | X_0 = i) > 0\}$$

を状態 i の**周期**といい、特に $k = 1$ のとき状態 i は**非周期的**であるという。

既約かつすべての状態が非周期的であるときマルコフ連鎖はエルゴード的であるという

2. 定常分布

2.1. 定常分布の定義

確率変数 Y が、時間的に均一な有限状態マルコフ連鎖 $\{X_t\}$ と全ての状態 x_i に対し、

$$\Pr(Y = x_i) = \sum_j \Pr(Y = x_j) p_{j,i}$$

が成り立つとき、 Y を $\{X_t\}$ における定常分布という。

2.2. 定常分布の存在

時間的に均一な有限状態マルコフ連鎖で、全ての $p_{i,j}$ で正ならば定常分布は常に存在する。
全ての j に対して

$$\sum_j p_{i,j} = 1$$

が成り立つので、

$$\mathbf{P} \cdot \mathbf{E} \quad (\mathbf{E} \text{ は単位行列})$$

の行列式は 0 となる。よって、

$$\mathbf{V}^* (\mathbf{P} \cdot \mathbf{E}) = 0$$

となる行ベクトル \mathbf{V} が存在する。

この \mathbf{V} の成分はすべて正かすべて負かのいずれかであることを示す。もし、 \mathbf{V} の成分で、 $v_i > 0, v_j < 0$ となるものが存在したとすると、

$$\sum_{j, v_j < 0} v_j = \sum_{l, j, v_j < 0} v_l p_{l,j} > \sum_{l, j, v_j < 0, v_l < 0} v_l p_{l,j} > \left(\max_{i,j} p_{i,j} \right) \sum_{l, v_l < 0} v_l$$

が成り立つ。 $\left(\max_{i,j} p_{i,j} \right) < 1$ かつ $\sum_{l, v_l < 0} v_l < 0$ となり矛盾が生じる。したがって \mathbf{V} の成分

はすべて正かすべて負かのいずれかである。この \mathbf{V} の成分が非負、かつ和が 1 になるように定数倍したものが定常分布になる。

2.3. 極限分布と定常状態

時間的に均一な有限状態マルコフ連鎖で、既約かつ非周期的でならば、任意の行ベクトル V (全ての成分が非負で和が 1 になる) に対して、

$$V * P^k \rightarrow \pi \quad (k \rightarrow \infty)$$

が成り立つ。(π は定常分布)

既約性と非周期性から $p_{i,j} > 0$ としてよい(証明は Appendix に掲載)

$V_1 = V * P$ とすると、 V に依存しないある定数 $0 < c < 1$ 、全ての成分が非負で和が 1 になる行ベクトル R_1 を用いて

$$V_1 = c \pi + (1-c) R_1$$

と書き表せる。 $V_2 = V_1 * P, V_3 = V_2 * P, \dots, V_k = V_{k-1} * P$ とすると、上記と同じく、全ての成分が非負で和が 1 になる行ベクトル R_k に対して

$$V_k = \{1 - (1-c)^k\} \pi + (1-c)^k R_k$$

とできる。 $0 < 1-c < 1$ 、 $|R_k| \leq 1$ より $k \rightarrow \infty$ とすると、 $V * P^k \rightarrow \pi \quad (k \rightarrow \infty)$

が成り立つ。

3. マルコフ連鎖と定常分布の性質を用いた例

この章では、マルコフ連鎖の考えを用いた乱数生成のアルゴリズム「メトロポリス法」を紹介する。

3.1. マルコフ連鎖の詳細つりあい条件

時間的に均一な有限状態マルコフ連鎖 $\{X_t\}$ と、確率分布 $\pi(x)$ に対して、以下の条件が成り立つとき**詳細つりあい条件を満たす**という。

『任意の状態 x_i, x_j に対して

$$\pi(x_i) p_{i,j} = \pi(x_j) p_{j,i}$$

が成り立つ』

ただし、 $p_{i,j}$ は $\{X_t\}$ に対する状態遷移行列 P の第 (i, j) 成分である。

これは、『 π が $\{X_t\}$ に対する定常分布になる』という命題の十分条件になる。この条件を満たすものに限定すれば、与えられた確率分布 π に対するマルコフ連鎖が設計できる。

3.2. メトロポリス法

メトロポリス法は、『生成する状態の「候補」を作り、採択するかどうかを確率的に決める』というプロセスにより、望みの分布 π (に限りなく近い分布) に従う乱数を生成方法である。メトロポリス法の手順は以下の通りである。

1. 現在の状態を x_t としたとき、確率分布 $f(y) = Q(x_t, y)$ に従う候補 y_t 生成する。
2. $r = \frac{\pi(y_t)}{\pi(x_t)}$ を計算する。
3. $0 \leq R < 1$ の一様乱数 R を生成する。
4. $R < r$ なら「候補」を次の状態 x_{t+1} として採用する。そうでなければ x_{t+1} を x_t とする。

ただし、 $Q(x_i, x_j)$ は状態 x_i であるときに x_j が候補として選ばれる確率で、エルゴード的であり、かつ $Q(x_i, x_j) = Q(x_j, x_i)$ が成り立つものとする。また、全ての x_i について $\pi(x_i) > 0$ が成り立つものとする。

この方法で π に限りなく近い分布に従う状態を生成できることを説明する。

状態遷移行列 P の第 (i, j) 成分が、

$$p_{i,j} = \begin{cases} Q(x_i, x_j) + \alpha_i & \text{if } i = j \\ Q(x_i, x_j) & \text{if } i \neq j \text{ and } \pi(x_i) \leq \pi(x_j) \\ \frac{Q(x_i, x_j)\pi(x_j)}{\pi(x_i)} & \text{otherwise} \end{cases}$$

となるようなマルコフ連鎖 $\{\mathbf{X}_t\}$ を考えると、 $\{\mathbf{X}_t\}$ と π について詳細つりあい条件が成り立つ。ただし、 α_i は、 $\sum_j p_{i,j} = 1$ となるように定められた正の定数である。

$Q(x_i, x_j)$ の既約性から、全ての x_i, x_j に対して

$$\sum \sum \dots \sum^m Q(x_i, x_1) Q(x_1, x_2) \dots Q(x_m, x_j) > 0$$

となる m が存在する。これより $Q(x_i, x_l)Q(x_l, x_k) \cdots Q(x_w, x_j) > 0$ となるものが存在

する。 P^m の第 (i, j) 成分は、1 以下の正の定数 $m_{l,k,\dots,w}$ と非負の定数 β を用いて

$$\beta + \overbrace{\sum \sum \cdots \sum}^m m_{l,k,\dots,w} Q(x_i, x_l) Q(x_l, x_k) \cdots Q(x_w, x_j)$$

となるので、 $\{X_t\}$ は既約である。

同じ方法で、 $Q(x_i, x_j)$ の非周期性から $\{X_t\}$ の非周期性も証明できる。

これより、2.3.の事実から上記の手順で生成された状態 x_t は、 t が十分大ならば π に限りなく近い分布に従うことが分かる。

Appendix

ここでは、前回証明を飛ばした「時間的に均一な有限状態マルコフ連鎖 $\{X_t\}$ が既約かつ全ての状態について非周期的ならば、ある $M > 0$ で、『すべての $m \geq M, i, j$ に対して P^m の第 (i, j) 成分が正である』が成り立つものが存在する」という命題を証明する。

まず、自然数の部分集合 A で

(1) $\gcd A = 1$

(2) A に属する自然数 a, a' に対して、 $a + a'$ は A に属する

という条件を満たすならば、ある $M > 0$ で、『すべての $m \geq M$ は A に属する』が成り立つものが存在することを示す。

一番目の条件より A に属するある自然数 a_1, a_2, \dots, a_n と、ある整数 m_1, m_2, \dots, m_n に対し、

$$\sum a_i m_i = 1$$

が成り立つ（ユークリッドの互除法により証明できる） m_i で負となるものを m^{neg_i} ,

そうでないものを m^{pos_i} と置くと、二番目の条件より

$$\sum a_i (-m^{neg_i}) + 1 = \sum a_i m^{pos_i}$$

から $\sum a_i (-m^{neg_i}) + 1$ は、 A に属する。これより、 $l, l+1$ が A に属するような自然数が存在することが分かる。ここで、 $M \equiv l^2$ とおく。このとき、 $m \geq M$ となる自然数 m に対して、

$$L \cdot l \leq m < L \cdot (l+1)$$

となる整数 $L \geq l$ が存在する。ここで、 $n \equiv m - L \cdot l$ と

$$n(l+1) + (L-n)l = m$$

が成り立ち、これは、 m が A に属する自然数であることを意味している。

次に、「時間的に均一な有限状態マルコフ連鎖 $\{X_t\}$ が既約かつ全ての状態について非周期的ならば、ある $N > 0$ で、『すべての $m \geq N, i$ に対して P^m の第 (i, i) 成分が正

である』が成り立つものが存在する」を示す。

各 i に対して、 $A_i \equiv \{n \mid (P^n)_{i,i} > 0\}$ とおく。

この A_i について、非周期性から前の命題の条件(1)を満たす。 A_i に属する自然数 a, b に対して、

$$(P^{a+b})_{i,i} \geq (P^a)_{i,i} (P^b)_{i,i} > 0$$

より、 $a+b$ は A_i に属する。これよりこの命題の証明が完了した。

最後にこの Appendix で示すべきメインの命題を示す。

各 i, j に対して $(P^{m_{i,j}})_{i,i} > 0$ となる $m_{i,j}$ がとれる。ここで、 $M \equiv m_{i,j} + N$ とおくと

$m \geq N$ に対して、 $(P^m)_{i,i} > 0$ が成り立つ。これより、 $M \equiv \max_{i,j} (m_{i,j} + N)$ とす

れば望みの定数が得られる。

参考文献

- 伊庭幸人, 種村正美, 大森裕浩, 和合肇, 佐藤整尚, 高橋明彦(2005), 統計科学のフロンティア 計算統計II, 岩波書店
- OLLE HAGGSTROM (2002), *Finite Markov Chains and Algorithmic Applications*, Cambridge Univ. Press
- ウィキペディア マルコフ連鎖
<http://ja.wikipedia.org/wiki/%E3%83%9E%E3%83%AB%E3%82%B3%E3%83%95%E9%80%A3%E9%8E%96>
- 信州大学 確率論
http://markun.cs.shinshu-u.ac.jp/learn/probability/i_04-00.html