

選択を伴った不完備情報の確率的逐次割当問題

中井 達 Tōru Nakai 九州大学経済学部

1 序

一度に複数の値が観測できる確率的逐次割当問題を考える。逐次に出現する仕事を決められた期間にわたり観測する。それらの仕事の大きさは、独立かつ同一の分布に従う確率変数として表される。このとき、 n 人の人間を n 個の仕事に割り当て総期待利得を最大にする。

状態空間が $\{0, 1, 2, \dots\}$ で推移確率行列が $P = (p_{ij})_{i,j=0,1,2,\dots}$ の部分観測可能なマルコフ連鎖を考える。

このマルコフ連鎖の状態に依存する確率変数を観測し情報を得る。状態が i のときに観測できる期待値が有限な非負確率変数を X_i とおけば、この確率変数は $\Pr\{X_i \leq x | Y_t = i\} = F_i(x)$ ($x \in \mathbb{R}, i, t \in \{0, 1, 2, \dots\}$) で定まり、密度関数 $f_i(x)$ を持つとする。ここで Y_t は時刻 t でのマルコフ連鎖の状態を表す確率変数とする。一般の場合にも以下と同様の議論ができる。状態についての情報は、状態空間上の確率分布 $P = (p_0, p_1, p_2, \dots)$ ($p_i \geq 0, \sum_{i=0}^{\infty} p_i = 1$) で表され尤度比順序を仮定する。

仮定 1 $\{X_i\}_{i=0,1,2,\dots}$ に対し、 $i \leq j$ ($i, j = 0, 1, 2, \dots, n$) かつ $x \leq y$ のとき $f_j(x)f_i(y) \leq f_j(y)f_i(x)$ とする。

仮定 2 S の P と Q に対し、 $P \geq_i Q$ とは全ての i と j ($i \leq j, i, j = 1, 2, \dots$) に対し $p_j q_i \geq p_i q_j$ が成立し、少なくとも一つの i と j の組み合わせに対し $p_j q_i > p_i q_j$ が成り立つ場合をとする。

部分観測可能なマルコフ連鎖の状態 i に依存した n 個の確率変数 $\{X_k\}_{k=1,\dots,n}$ から値 $\{x_k\}_{k=1,\dots,n}$ ($x_k \in \mathbb{R} = (0, \infty), k = 1, \dots, n$) を観測したとき、学習を行いその結果を $\overline{T}(P, \mathbf{x})$ と表す。ここで、 $\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_n)$ とする。 $f_j(\mathbf{x})$ はマルコフ連鎖の状態が j ($j = 0, 1, 2, \dots$) のとき n 個の確率変数 X の同時分布関数とすれば、ベイズの定理を用いて事後情報 $\overline{T}(P, \mathbf{x})$ は次のようになる。

$$\begin{cases} \overline{T_j}(P, \mathbf{x}) = \sum_{i=0}^n \frac{p_j f_j(\mathbf{x})}{\sum_{i=0}^n p_i f_i(\mathbf{x})} p_{ij}, \\ \overline{T}(P, \mathbf{x}) = (\overline{T_0}(P, \mathbf{x}), \overline{T_1}(P, \mathbf{x}), \overline{T_2}(P, \mathbf{x}), \dots) \end{cases} \quad (1)$$

定義 1 2つの k 個の観測値の組 $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbb{R}^n$ に対し $x_{(i)} \leq y_{(i)}$ ($i = 1, 2, \dots, k$) のとき、またそのときに限り $\mathbf{x} < \mathbf{y}$ と表す。 $x_{(i)}$ と $y_{(i)}$ は k 個の標本の小さい方から i 番目の順序統計量とする。

補題 1 $\mathbf{x} < \mathbf{y}$ を満たす任意の \mathbf{x} と \mathbf{y} に対し $f_j(\mathbf{y})f_i(\mathbf{x}) \geq f_i(\mathbf{y})f_j(\mathbf{x})$ ($j < i$ ($i, j = 1, 2, \dots$)) となる。

補題 2 $\mathbf{x} < \mathbf{y}$ を満たす任意の \mathbf{x} と \mathbf{y} に対し $\overline{T}(P, \mathbf{x}) \leq_i \overline{T}(P, \mathbf{y})$ が全ての $P \in S$ に対し成り立つ。

定理 1 $\mathbf{x} < \mathbf{y}$ を満たす任意の \mathbf{x} と \mathbf{y} に対し $\overline{T}(P, \mathbf{x}) \leq_i \overline{T}(P, \mathbf{y})$ となる。 ($P \in S$)

補題 3 任意の P, Q に対し、 $P \geq_i Q$ なら $\overline{T}(P, \mathbf{x}) \geq_i \overline{T}(Q, \mathbf{x})$ である。 ($\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$)

定理 2 任意の P, Q に対し、 $P \geq_i Q$ なら $\overline{T}(P, \mathbf{x}) \geq_i \overline{T}(Q, \mathbf{x})$ である。 ($\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$)

2 選択を伴った部分観測可能な確率的逐次割当問題

非負数列 $\{d_{N,P,m}^i\}_{i \geq 1}$, $\{d_{N,P,m}^i(n)\}_{i \geq 1}$ と $\{e_{N,P,m}^i\}_{i \geq 1}$ を帰納的に定義する。 ($1 \leq j, 0 \leq n \leq m$)

$$d_{N,P,m}^i = \sum_{n=0}^m d_{N,j,m}^i(n) p_{N,m}(n) \quad (2)$$

$$d_{N,\mathcal{P},m}^i(n) = E[d_{N,\mathcal{P},m}^i(n; \mathbf{X})] \quad (3)$$

$$d_{N,\mathcal{P},m}^i(n; \mathbf{x}) = U_n(e^i \overline{d_{N-1, T(\mathcal{P}, \mathbf{x}), m-n}^i}, e^{i-1} \overline{d_{N-1, T(\mathcal{P}, \mathbf{x}), m-n}^{i-1}} | 1, \infty) \quad (4)$$

$$d_{N,\mathcal{P},m}^i(0) = e^i \overline{d_{N-1, \overline{\mathcal{P}}, m}^i} \quad (5)$$

ここで $e^i \overline{d_{N-1, \mathcal{P}, m}^i} = d_{N-1, T(\mathcal{P}, \mathbf{x}), m}^i$ ($N \geq 2$), $\overline{\mathcal{P}} = (\overline{p}_1, \overline{p}_2, \dots)$, $\overline{p}_s = \sum_t p_s p_{s+1}$, $d_{N,\mathcal{P},m}^0 = d_{N,\mathcal{P},m}^0(n) = \infty$ および $d_{0,\mathcal{P},0}^i = 0$ とする。

逐次に出現する仕事を N 期間に観測し、それらの仕事は一様に出現する。一方、 n 人の人間を雇っていて、それぞれの能力を p_1, p_2, \dots, p_n とする。 ($1 \geq p_1 \geq p_2 \geq \dots \geq p_n \geq 0$) このとき、 n 個の仕事に n 人の人間を割り当て総期待利得を最大にする。いったん割り当てられた人間は再び割り当てられることはない。このとき、 $(N, \mathcal{P}; p_1, \dots, p_n)$ を問題の状態と呼び、 $P_{N,\mathcal{P}}(p_1, \dots, p_n)$ で表す。 $x_{(1)}, \dots, x_{(k)}$ を k 個の確率変数 X_1, \dots, X_k の観測値 x_1, \dots, x_k の順序統計量とする。 ($x_{(1)} \geq \dots \geq x_{(k)}$, $X_{(1)} \geq \dots \geq X_{(k)}$)

この問題は観測する n 個の観測値に n 個の $\{p_1, \dots, p_n\}$ を割り当てたとき、それらの利得の総和を最大にする最適政策と、そのもとで最適に振る舞ったときの総期待利得を求める。ここで、大きさ x の仕事に、能力が p である人間が当たれば利得は px とする。

このとき、最適に振る舞ったときに得られる総期待利得を $v_{N,\mathcal{P}; p_1, \dots, p_n}$ とすると、

$$v_{N,\mathcal{P}; p_1, \dots, p_n} = \sum_{k=0}^n v_{N,\mathcal{P}; p_1, \dots, p_n}(k) P_N(k) \quad (6)$$

$$v_{N,\mathcal{P}; p_1, \dots, p_n}(k) = E[v_{N,\mathcal{P}; p_1, \dots, p_n}(k; X_{(1)}, \dots, X_{(k)})] \quad (7)$$

$$v_{N,\mathcal{P}; p_1, \dots, p_n}(k; x_{(1)}, \dots, x_{(k)}) = \max_{\{\overline{p}_1, \dots, \overline{p}_k\} \subset \{p_1, \dots, p_n\}} \max_{\sigma \in S_k} \left\{ \sum_{j=1}^k \overline{p}_{\sigma(j)} x_{(j)} + v_{N-1, T(\mathcal{P}, \mathbf{x}); p_1^*, \dots, p_{n-k}^*} \right\} \quad (8)$$

となる。ただし、 $\{p_1^*, \dots, p_{n-k}^*\}$ は、 n 個の $\{p_1, \dots, p_n\}$ の中から、この期で割り当てられた k 個の $\{\overline{p}_1, \dots, \overline{p}_k\}$ を除いた残りの $n-k$ 個である。 ($p_1^* \geq \dots \geq p_{n-k}^*$, $\overline{p}_1 \geq \dots \geq \overline{p}_k$)

定理 3 確率的逐次割当問題の状態が $(N; p_1, \dots, p_n)$ のとき、 $x_{(1)}, \dots, x_{(k)}$ を k 個の確率変数の観測値とする。いま $\{x_{(i)}\}_{i=1, \dots, k}$ および $\{d_{N-1, \mathcal{P}, n-k}^i\}_{i=1, \dots, n-k}$ の n 個の値を合わせて大きさの順に並べ替えたものを $\{b_j\}_{j=1, 2, \dots, n}$ とする。このとき、 $b_j = x_{(i)}$ ($j=1, \dots, n, i=1, \dots, k$) ならば、 $x_{(i)}$ を j 番目の p_j に割り当てることが最適である。また、 $b_j = d_{N-1, \mathcal{P}, n-k}^i$ ($j=1, \dots, n, i=1, \dots, n-k$) であれば、この j に対応する p_j には、この期では割り当てないことが最適である。

定理 4 $v_{N,\mathcal{P}; p_1, \dots, p_n}$ および $v_{N,\mathcal{P}; p_1, \dots, p_n}(k)$ は、次のようになる。

$$v_{N,\mathcal{P}; p_1, \dots, p_n} = \sum_{i=1}^n p_i d_{N,\mathcal{P},n}^i \quad (9)$$

$$v_{N,\mathcal{P}; p_1, \dots, p_n}(k) = \sum_{i=1}^n p_i d_{N,\mathcal{P},n}^i(k) \quad (10)$$

参考文献

- [1] T. Nakai, The Problem of Optimal Stopping in a Partially Observable Markov Chain, *Journal of Optimization Theory and Applications*, vol. 45, 425-442, 1985.
- [2] T. Nakai, An Optimal Selection Problem with a Random Number of Applicants per Period, *Operations Research*, vol. 34, 478-485, 1986.
- [3] T. Nakai, A Sequential Stochastic Assignment Problem in a Partially Observable Markov Chain, *Mathematics of Operations Research*, vol. 11, 230-240, 1986.