

## Vector-valued Markov Decision Processes

九大 理 古川長太

### Part I. Finite-stage deterministic case

#### §1. 定義と準備

$\mathbb{R}^P$ :  $P$ -dimensional Euclidean space

$K \subset \mathbb{R}^P$ : convex cone with vertex at  $0 \in \mathbb{R}^P$

ただし  $K \ni \{0\}$  を仮定するが、 $K \cap (-K) = \{0\}$  を

仮定しない。

Def 1.1  $x, y \in \mathbb{R}^P$  に対して  $x \leq y \Leftrightarrow y - x \in K$

④ Def 1.1 によれば  $\leq$  は pseudo-order である。しかしも partial-order ではない。

Def 1.2  $\Omega \subset \mathbb{R}^P$ ,  $\Omega \neq \emptyset$  とする。

$x \in \Omega$  が  $\Omega$  の maximal point である

$\Leftrightarrow (\forall y \in \Omega)(x \leq y \rightarrow y \leq x)$

$e(\Omega) \equiv \Omega$  の maximal point の全体

Def 1.3  $x \in \mathbb{R}^p, U \subset \mathbb{R}^p$  に対して

$$x + U \equiv \{z \mid z = x + u, u \in U\}$$

また,  $U \subset \mathbb{R}^p, V \subset \mathbb{R}^p$  に対して

$$U + V \equiv \{z \mid z = u + v, u \in U, v \in V\}$$

Proposition 1.1  $x \in \mathbb{R}^p, U \subset \mathbb{R}^p$  に対して 次の二点が成立する。

$$e((x+K) \cap U) < e(U)$$

Corollary 1.1  $x \in U \subset \mathbb{R}^p$  に対して

$$e((x+K) \cap U) \neq \phi \Rightarrow \exists y \in e(U) \text{ s.t. } x \leq y$$

Proposition 1.2  $A, B \in 2^{\omega}$  の parameter set とする。

$\{E_\alpha : \alpha \in A\}$  は,  $\alpha$  が parameter とする  $\mathbb{R}^p$  の subsets の族

$\{F_{ab} : a \in A, b \in B\}$  は,  $(a, b)$  が parameter とする  $\mathbb{R}^p$  の subsets の族

各  $\alpha \in A$ , 各  $x \in \bigcup_{b \in B} F_{ab}$  に対して

$$e((x+K) \cap (\bigcup_{b \in B} F_{ab})) \neq \phi \quad \text{を仮定する。}$$

このとき次の関係が成立する。

$$e\left(\bigcup_{\alpha \in A} \bigcup_{b \in B} (E_\alpha + F_{ab})\right) = e\left(\bigcup_{\alpha \in A} (E_\alpha + e(\bigcup_{b \in B} F_{ab}))\right)$$

(証明)

$$V \equiv \bigcup_{\alpha \in A} \bigcup_{b \in B} (E_\alpha + F_{ab}), \quad W \equiv \bigcup_{\alpha \in A} (E_\alpha + e(\bigcup_{b \in B} F_{ab}))$$

$$e(V) \subset e(W) \text{ を示す。}$$

$$\forall z \in e(V), \quad \therefore z = p + q, \quad p \in E_{\hat{\alpha}}, \quad q \in F_{\hat{\alpha}\hat{b}} \quad \text{for some } \hat{\alpha} \in A \\ \text{for some } \hat{b} \in B$$

$$\text{且ちに } q \in \bigcup_{b \in B} F_{\hat{\alpha}b}$$

$g' \in \bigcup_{b \in B} F_{ab}$  かつ  $g \leq g'$  なら  $g'$  があるとする。

$\therefore g' \in F_{a'b'}$  for some  $b' \in B$

$\therefore (p + g') \in V$  かつ  $z = p + g \leq p + g'$

ところが  $z \in e(V)$  だから  $p + g' \leq z$ .  $\therefore g' \leq g$

以上により  $g \in e(\bigcup_{b \in B} F_{ab})$  が示された。

$\therefore z = p + g \in E_a + e(\bigcup_{b \in B} F_{ab}) \subset W \quad \therefore z \in W$

$w \in W$  と  $z \leq w$  なる点とする。

$W \subset V$  より  $w \in V$

ところが  $z \in e(V)$  だから  $w \leq z$

ゆえに  $z \in e(W)$

次に  $e(W) \subset e(V)$  を示す。

$\forall z \in e(W)$  明らかに  $z \in V$

$v \in V, z \leq v$  なる  $v$  があるとする。

$\therefore v = p' + g', p' \in E_{a'}, g' \in F_{a'b'} \text{ for some } a' \in A \text{ some } b' \in B$

仮定より

$e((g' + k) \cap (\bigcup_{b \in B} F_{a'b})) \neq \emptyset$

ゆえに Corollary 1.1 より

$\exists g'' \in e(\bigcup_{b \in B} F_{a'b})$  s.t.  $g' \leq g''$

$\bar{v} \equiv p' + g''$

$\therefore \bar{v} \in W \rightarrow v = p' + g' \leq p' + g'' = \bar{v}$

$\leq$  の transitive law により  $z \leq \bar{v}$

ところが  $\bar{z} \in e(W)$  だから  $\bar{v} \leq \bar{z}$

再び transitive law により  $v \leq z$

以上により  $\bar{z} \in e(V)$  が示された  $\square$

## §2. Decision process と主要結果

Def 2.1 N-stage の deterministic vector-valued Markov

decision process は 5つの要素の組  $(S, \{A_n\}_{1 \leq n \leq N}, \{T_n\}_{1 \leq n \leq N}, \{r_n\}_{1 \leq n \leq N}, d)$  で表現される。ここに

$S$ : system の状態空間  $s \in S$  は state と呼ぶ

$A_n: S \rightarrow \wp(A)$  への map

ただし  $A$  はある与えられた空間で,  $\wp(A)$  は  $A$  の空でない部分集合の全体を表す。

$A_n(s)$  を  $n$ -th stage で利用できる action の集合,

$a \in A_n(s)$  は action と呼ぶ,

$$\Gamma_n \equiv \{(s, a) \mid a \in A_n(s), s \in S\}$$

$T_n: \Gamma_n \rightarrow S$  への map.

$\{T_n\}_{1 \leq n \leq N}$  は system の推移法則と呼ぶ

$r_n: \Gamma_n \rightarrow \mathbb{R}^P$ ,  $n$ -th stage における直接利得ベクトル

$d: S \rightarrow \mathbb{R}^P$ , 終端利得ベクトル

$s_0$  (initial state) から出發して action  $a_1, a_2, \dots, a_N$  を次々

$i = 1, \dots$ , state  $s_1, s_2, \dots, s_N$  を観測し, 最後に  $s_{N+1}$  を観測して stop すると, 総利得  $\sum_{n=1}^N r_n(s_n, a_n) + d(s_{N+1})$  得る。

### Def 2.2

$\pi = \{f_1, f_2, \dots, f_N\}$  において, 各  $n$  に付ける  $f_n: S \rightarrow A$  かつ  $f_n(s) \in A_n(s)$  for  $\forall s \in S$  であるとき,  $\pi$  を ( $N$ -stage 問題に対する) policy と呼ぶ。

$\Pi \equiv N$ -stage 問題に対する policy の全体

Def 2.3 policy  $\pi = \{f_1, f_2, \dots, f_N\}$  に対して  
 ${}^n\pi \equiv \{f_{n+1}, f_{n+2}, \dots, f_N\}$  とおく。これを  $n$  番目の ( $N-n$ )-stage に対する policy と呼ぶ。特に  ${}^0\pi = \pi$ .  
 ${}^n\Pi \equiv \{{}^n\pi \mid \pi \in \Pi\}$

### Def 2.4

${}^{N-n}\pi = \{f_{N-n+1}, f_{N-n+2}, \dots, f_N\}$  に対し  $(1 \leq n \leq N)$   
 $R^n({}^{N-n}\pi)_{s_{N-n+1}} \equiv \sum_{i=N-n+1}^N r_i(s_i^\circ, f_i(s_i^\circ)) + d(s_{N+1}^\circ)$ .

(2.1)

$$s_i^\circ = T_{i-1}(s_{i-1}^\circ, f_{i-1}(s_{i-1}^\circ)), \quad i = N-n+2, \dots, N+1$$

$$s_{N-n+1}^\circ = s_{N-n+1}.$$

$n=0$  のとき

$$R^0(s_{N+1}) \equiv d(s_{N+1})$$

(2.2)

Def 2.5

$$U^n(s_{N-n+1}) \equiv e \left[ \bigcup_{\substack{n-m \\ \pi \in N-m}} R^n(N-m \pi) (s_{N-n+1}) \right], \quad (2.3)$$

(1 ≤ n ≤ N)

$$U^0(s_{N+1}) \equiv R^0(s_{N+1}), \quad (2.4)$$

$U^n(s_{N-n+1})$  を簡単に  $U^n(s)$  と書き、これを残りの  $n$ -stage に対する最適利得関数と呼ぶ。

Theorem 2.1 各  $n$ , 各  $s \in S$  に対して次のことを仮定する。

$$e[(R^n(N-m \pi))_{T_{N-n}(s, a)} + k] \cap \left( \bigcup_{\substack{n-m \\ \pi \in N-m}} R^n(N-m \pi)_{T_{N-n}(s, a)} \right) \neq \emptyset$$

for  $\forall a \in A_{N-n}(s)$ ,  $\forall N-m \pi \in N-m \Pi$ .

このとき最適利得関数の列  $\{U^n\}_{1 \leq n \leq N}$  は次の再帰式をみたす。

$$U^{n+1}(s) = e \left[ \bigcup_{a \in A_{N-n}(s)} \{ r_{N-n}(s, a) + U^n(T_{N-n}(s, a)) \} \right]$$

for  $s \in S, \quad 0 \leq n \leq N-1,$  (2.5)

$$U^0(s) = d(s) \quad \text{for } s \in S. \quad (2.6)$$

(証明)

(2.6) は (2.2), (2.4) より明らか。

(2.5) が  $n=0$  のとき成り立つことは (2.1), (2.3), (2.6) より明白か。

$1 \leq n \leq N$  に対して、

$$\begin{aligned}
 U^{n+1}(s) &= e \left[ \bigcup_{N-n-1, \pi} R^{n+1}(s, N-n-1, \pi) \right] \\
 &= e \left[ \bigcup_{N-n-1, \pi} \{ r_{N-n}(s, f_{N-n}(s)) + R^n(N-n, \pi) T_{N-n}(s, f_{N-n}(s)) \} \right] \\
 &= e \left[ \bigcup_{a \in A_{N-n}(s)} \bigcup_{N-n, \pi} \{ r_{N-n}(s, a) + R^n(N-n, \pi) T_{N-n}(s, a) \} \right]
 \end{aligned}$$

上式最後の右辺に Proposition 1.2 を適用すと

$$\begin{aligned}
 U^{n+1}(s) &= e \left[ \bigcup_{a \in A_{N-n}(s)} \{ r_{N-n}(s, a) + e \left[ \bigcup_{N-n, \pi} R^n(N-n, \pi) T_{N-n}(s, a) \right] \} \right] \\
 &= e \left[ \bigcup_{a \in A_{N-n}(s)} \{ r_{N-n}(s, a) + U^n(T_{N-n}(s, a)) \} \right]. \quad \square
 \end{aligned}$$

### Def 2.6

$N-n$  管理が 3 管理の  $n$ -stage 問題に対し,  $s$  において optimal

$$\Leftrightarrow R^n(N-n, \pi)_s \in U^n(s)$$

policy  $\pi \in \Pi^n$  optimal  $\Leftrightarrow R^N(\pi)_s \in U^N(s)$  for  $\forall s \in S$

### Theorem 2.2. (Principle of Optimality)

$\pi^* = \{f_1^*, f_2^*, \dots, f_N^*\}$  が optimal policy とする。このとき

次のことが成立する。

$$R^n(N-n, \pi^*)_{s_{N-n+1}^*} \in U^n(s_{N-n+1}^*) \quad \text{for } \forall s_1 \in S.$$

$$n=1, 2, \dots, N$$

$\vdash \vdash \vdash$

$$s_j^* = T_{j-1}(s_{j-1}^*, f_{j-1}^*(s_{j-1}^*)), \quad j=2, 3, \dots, N+1$$

$$s_1^* = s_1.$$

(optimal policy  $\pi^*$  の final subpolicy  $N-n, \pi^*$  は、3 管理の  $n$ -stage 問題に対して、 $\pi^*$  によって  $(N-n)$  番目に到達した

state  $s_{N-m+1}^*$  はおもて optimal である。

## Part II. Infinite stage stochastic case.

### §3. 定義と準備

$K \subset \mathbb{R}^p$ ; closed convex cone with vertex at  $0 \in \mathbb{R}^p$

ただし 以下では  $K \cap (-K) = \{0\}$  を仮定する。

② Def 1.1 より  $\leq$  は partial-order である。

Def 3.1 infinite stage stochastic  $\alpha$  vector-valued Markov decision process は 5 つの組  $(S, A, (g_{ij}^a), (r_{ij}^a), \beta)$  を表現する。すなはち

$S \equiv \{1, 2, 3, \dots\}$ ; (countable) state space

$S$  の元を  $e_i, e_j$  等と表す。

$A$ ; (general) action space

$A$  の元を  $a$  と表す。

$g_{ij}^a$ ; action  $a$  をとることにより  $i \rightarrow j$  に移る one-step transition probability

$r_{ij}^a$ ;  $a$  次元ベクトル値の直接利得関数

ただし  $S \times S \times A$  上で有界とする。

$0 < \beta < 1$ ; discount factor.

Def 3.2

$F: S \rightarrow A$  の map の全体からなる空間

$\pi = \{f, f, \dots\} \equiv f^\infty \quad (f \in F); \quad (\text{stationary}) \text{ policy}$

$\Pi_s: (\text{stationary}) \text{ policy の全体からなる空間}$

$\pi \in \Pi_s$  は  $\vdash$

$$I(\pi)_i \equiv E_i^\pi \left[ \sum_{n=1}^{\infty} \beta^{n-1} r_n \right]$$

ここで  $r_n$  は  $n$ -th stage における直接利得月数を表す。

$E_i^\pi$  は  $i$  を start state とする条件の下で,  $\pi$  が induce

する path の空間上の確率測度に関する条件付期待値を表す operator.

Def 3.3  $\pi^* \in \Pi_s$  は  $\vdash$ 

$\pi^*$  が optimal  $\Leftrightarrow (\forall \pi \in \Pi_s) (\forall i \in S) (I(\pi^*)_i \leq I(\pi)_i \rightarrow I(\pi)_i \leq I(\pi^*)_i)$

Def 3.4

$M(S) \equiv S$  上の  $p$ -dim vector-valued bounded function の全体

$f \in F$  は  $\vdash$   $M(S) \rightarrow M(S)$  への operator  $T_f$  は 次式で

定義する;  $u \in M(S)$  は  $\vdash$

$$T_f u(i) = \sum_{j=1}^{\infty} (r_{ij}^{f(i)} + \beta u(j)) g_{ij}^{f(i)}$$

$a \in A$  は  $\vdash$ ,  $f \equiv a$  と  $f$  によると定まる  $T_f$  と  $T_a$  と  $\vdash$ .

Def 3.5

$u, v \in M(S)$  は  $\vdash$

$$u \leq v \Leftrightarrow [u(i) \leq v(i) \text{ for all } i \in S]$$

Proposition 3.1

各  $f \in F$  は  $\beta$ ,  $T_f$  は  $K$ -monotone である。

$$\text{i.e. } u \leq v \rightarrow T_f u \leq T_f v$$

(証明)

$\otimes^1$   $w \in M(S)$ ,  $w(i) \in K$  for  $\forall i \in S$  なら,  $S$  上の任意の確率

測度  $p = (p_1, p_2, \dots)$  は  $\beta$

$$\sum_{i=1}^{\infty} w(i)p_i \in K$$

$$\begin{aligned} \textcircled{2} \quad \sum_{i=1}^{\infty} w(i)p_i &= \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{i=1}^n w(i)p_i \\ &= \lim_{n \rightarrow \infty} \left[ \sum_{i=1}^n w(i)p_i + 0 \times \left(1 - \sum_{i=1}^n p_i\right) \right] \\ &\quad \uparrow \text{R}^p \text{ の原点.} \end{aligned}$$

仮定により  $w(1), \dots, w(m), 0$  はすべて  $K$  の点で  $K$  は convex なり

上式の  $[ \dots ] \in K$ .

$K$  は closed だから  $\lim_{n \rightarrow \infty} [ \dots ] \in K$

$\forall i = \sum_{i=1}^{\infty} w(i)p_i \in K$ . ゆえに  $\otimes^1$  が成り立つ。

さて,  $u \leq v$ ,  $u, v \in M(S)$  とする

$$T_f v(i) - T_f u(i) = \beta \sum_{j=1}^{\infty} (v(j) - u(j)) g_{ij}^{f(i)}$$

$u \leq v$  は  $v(j) - u(j) \in K$  for  $\forall j$  から  $\otimes^1$  はよ。

$$\sum_{j=1}^{\infty} (v(j) - u(j)) g_{ij}^{f(i)} \in K$$

$K$  は  $0$  を頂点とする cone だから  $\beta \left( \sum_{j=1}^{\infty} (v(j) - u(j)) g_{ij}^{f(i)} \right) \in K$

$$\therefore T_f v(i) - T_f u(i) \in K$$

これはすべての  $i$  について成立。  $\therefore T_f u \leq T_f v$  □

Def 3.6

$\mathcal{F}(S) \equiv S$  上で定義された,  $\mathbb{R}^p$  の non-empty subset の値をとる set-valued function の全体

$U \in \mathcal{F}(S)$  に対して  $\mathcal{F}(S)$  の元  $e(U)$  を次式で定義する.

$$e(U)_{(i)} = e(U(i)) \quad \text{for } i \in S.$$

今後, 次の General Assumption を仮定する.

G.A.  $\mathcal{F}(S)$  の元で恒等的に  $K$  の値をとる関数を同じ記号  $K$  で表すことにし,

$$e\left[\left(I(f^\infty) + K\right) \cap \left(\bigcup_{a \in A} T_a I(f^\infty)\right)\right]_{(i)} \neq \emptyset \quad \text{for } \forall i \in S, \forall f \in F$$

Proposition 3.2 G.A. は次のことを同値である.

$$\left(\left(I(f^\infty) + K\right) \cap e\left(\bigcup_{a \in A} T_a I(f^\infty)\right)\right)_{(i)} \neq \emptyset \quad \text{for } \forall i \in S, \forall f \in F$$

Def 3.7  $u \in M(S)$ ,  $U \in \mathcal{F}(S)$  に対して  
 $u \in U \Leftrightarrow [u(i) \in U(i) \text{ for all } i \in S]$

## §4 Policy improvement

### Theorem 4.1

$f_0 \in F$  を任意にとる, 次の iteration 1 = より  $f_1, f_2, \dots, f_m, \dots$  を作れ. すなわち 各  $m$  につき

$$T_{f_{m+1}} I(f_m^\infty) \in (I(f_m^\infty) + K) \cap e\left[\bigcup_{a \in A} T_a I(f_m^\infty)\right], \quad (4.1)$$

左辺  $f_{m+1} \in F$  を選べ. (G.A. = Prop. 3.2 によると (4.1) の右辺は空でないから常に可能)

このとき次のことが成立つ。

$$(i) \quad I(f_0^\infty) \leq I(f_1^\infty) \leq \dots \leq I(f_m^\infty) \leq I(f_{m+1}^\infty) \leq \dots$$

(ii) ある  $N$  に おいて

$$(I(f_N^\infty) + K) \cap e \left[ \bigcup_{\alpha \in A} T_\alpha I(f_N^\infty) \right] = \{ I(f_N^\infty) \}$$

となつたら,  $f_0$  から start する (4.1) の chain で (4.2) より  
上改良は不可能で, このとき  $I(f_N^\infty)$  は

$$I(f_N^\infty) \in e \left[ \bigcup_{\alpha \in A} T_\alpha I(f_N^\infty) \right] \quad (4.2)$$

となる。

(証明)

$$(i) \quad T_{f_{m+1}} I(f_m^\infty) \in I(f_m^\infty) + K \quad \text{for } m \in \mathbb{N}$$

$$I(f_m^\infty) \leq T_{f_{m+1}} I(f_m^\infty)$$

$T_f$  の  $K$ -單調より

$$I(f_m^\infty) \leq T_{f_{m+1}} I(f_m^\infty) \leq T_{f_{m+1}}^2 I(f_m^\infty) \leq \dots$$

$\gamma$  の有界性より  $\mathbb{R}^P$  のある点,  $w$  があって

$$T_{f_{m+1}}^m I(f_m^\infty) \leq w \quad \text{for } \forall m$$

すなわち  $\{T_{f_{m+1}}^m I(f_m^\infty)\}_{m=1,2,\dots}$  は  $w$  の意味で上に有界な  
單調列である。仮定により  $K$  は  $\mathbb{R}^P$  における regular cone

だから  $\{T_{f_{m+1}}^m I(f_m^\infty)\}_{m=1,2,\dots}$  は  $\mathbb{R}^P$  のある点  $Q_i$  ( $i = 1, 2, \dots$ )  
について、このとき  $I(f_m^\infty)(w) \leq Q_i \quad \forall i \in S$  となる。

一方、 $\{T_{f_{m+1}}^m I(f_m^\infty)\}_{m=1,2,\dots}$  の  $p$ -ベクトルの成分ごとの収束  
を考へることにより  $Q_i = I(f_{m+1}^\infty)(w)$  が示され、

(たがって)  $I(f_m^\infty)(i) \leq I(f_{m+1}^\infty)(i) \quad \forall i$  である。  
 $\therefore I(f_m^\infty) \leq I(f_{m+1}^\infty)$

## (ii) 容易

§5 optimal policy の特徴づけ.

Def 5.1  $u \in M(S)$  は  $\mathcal{F}(S)$  の元  $e(\bigcup_{a \in A} T_a u)$  を対応する map を表す。すなはち

$$\Phi u = e(\bigcup_{a \in A} T_a u)$$

$$\therefore \Phi : M(S) \rightarrow \mathcal{F}(S)$$

Def 5.2  $u \in M(S)$  に対して

$u$  が  $\Phi$  の fixed point である  $\Leftrightarrow u \in \Phi u$

(i.e.  $u(i) \in (\Phi u)(i) \quad \forall i \in S$ )

Def 5.3  $\Phi \neq U \subset M(S)$  とする。

$u \in U$  が  $U$  の maximal element である

$\Leftrightarrow (\forall v \in U)(\forall i \in S)(u(i) \leq v(i) \rightarrow v(i) \leq u(i))$

Theorem 5.1

$f^{*\infty}$  が optimal なら  $I(f^{*\infty})$  は  $\Phi$  の maximal fixed point である。

(証明)

(i)  $I(f^{*\infty})$  が  $\Phi$  の fixed point であること。

を任意に fix せよ。

$$V_{i_0} = \bigcup_{\alpha \in A} T_\alpha I(f^{*\infty})_{(i_0)}$$

即ち  $I(f^{*\infty})_{(i_0)} \in V_{i_0}$ .

$I(f^{*\infty})_{(i_0)} \leq p$  すなはち  $p \in V_{i_0}$  であるとする.

$$\therefore p = T_{\hat{\alpha}} I(f^{*\infty})_{(i_0)} \text{ for some } \hat{\alpha} \in A$$

$$\text{令 } f^* = \begin{cases} \hat{\alpha} & \text{for } i=i_0 \\ f^*(i) & \text{for } i \neq i_0 \end{cases}$$

と定義すると

$$I(f^{*\infty}) \leq T_{\hat{\alpha}} I(f^{*\infty})$$

$$\therefore T_{\hat{\alpha}} I(f^{*\infty})_{(i_0)} = T_{\hat{\alpha}} I(f^{*\infty})_{(i_0)} = p$$

$$\therefore I(f^{*\infty}) \leq T_{\hat{\alpha}} I(f^{*\infty}) \leq T_{\hat{\alpha}}^2 I(f^{*\infty}) \leq \dots \nearrow I(f^\infty) \quad (5.1)$$

$f^{*\infty}$  は optimal  $T_\alpha$  から (5.1) より

$$I(f^\infty) \leq I(f^{*\infty}) \quad (5.2)$$

(5.1), (5.2) より

$$I(f^{*\infty}) = T_{\hat{\alpha}} I(f^{*\infty})$$

即ち  $I(f^{*\infty})_{(i_0)} = p$

$$I(f^{*\infty})_{(i_0)} = T_{\hat{\alpha}} I(f^{*\infty})_{(i_0)} = p$$

以上より  $I(f^{*\infty})_{(i_0)} \in e(V_{i_0})$

これはすべての  $i_0$  において成立.

$$\therefore I(f^{*\infty}) \in e \left[ \bigcup_{\alpha \in A} T_\alpha I(f^{*\infty}) \right]$$

$$\therefore I(f^{*\infty}) \in \overline{\Phi} I(f^{*\infty})$$

(ii)  $I(f^{*\infty})$  が  $\Phi$  の maximal fixed pt. すなはち

且つ  $\Phi$  の 任意の fixed point とする

$$\therefore u(i) \in \bigcup_{\alpha \in A} T_\alpha u(i) \quad \forall i$$

$$\therefore u(i) = T_{\alpha_i} u(i) \quad \text{for some } \alpha_i, \text{ for each } i$$

$\Rightarrow \alpha_i$  は  $\beta$  map で  $\hat{f}^*$  の  $<$  と

$$u = T_{\hat{f}^*} u$$

$$\therefore u = I(\hat{f}^*)$$

(5.3)

いま、ある  $i$  において  $I(f^{*\infty})_{(i)} \leq u(i)$  を仮定する

$$(5.3) \text{ より } I(f^{*\infty})_{(i)} \leq I(\hat{f}^*)_{(i)}$$

$f^{*\infty}$  は optimal だから 定義により

$$I(\hat{f}^*)_{(i)} \leq I(f^{*\infty})_{(i)}$$

$$\therefore u(i) \leq I(f^{*\infty})_{(i)}$$

$\forall i \in I : I(f^{*\infty})$  は  $\Phi$  の maximal fixed point. □

#### Def 5.4

$\tau_P \equiv M(S)$  における point-wise convergence の topology

$$\Omega \equiv \{I(f^\infty) ; f \in F\} \subset M(S)$$

Assumption C  $\Omega$  is a closed subset of  $(M(S), \tau_P)$

Lemma 5.1 Assumption C の  $F$  は  $\Omega$  は Def 3.5 で導入した partial-order  $\leq$  に関する inductively ordered set である。

Theorem 5.2 Assumption C を仮定する。 $=$  のとき、

$I(f^{*\infty})$  が  $\Phi$  の maximal fixed point ならば、 $f^{*\infty}$  は optimal である。

(証明)

$I(f^{*\infty})$  が  $\Psi$  の maximal fixed pt. であるとする。

ある  $i_0$  において

$$I(f^{*\infty})_{(i_0)} \leq I(g^\infty)_{(i_0)} \quad (5.4)$$

なる  $g \in F$  があるとする。

$$\Omega^g = \{ I(f^\alpha) \in \Omega ; I(g^\infty) \leq I(f^\alpha) \}$$

Lemma 5.1 と 同様にして  $\Omega^g$  は inductively ordered set である

ことを示す。  $\Omega^g$  の  $\leq$  に関する極大元の 1 つを

$I(\bar{g}^\infty)$  とする。

$$\therefore I(g^\infty) \leq I(\bar{g}^\infty) \quad (5.5)$$

① :  $I(\bar{g}^\infty)$  は  $\Psi$  の fixed point である。

②  $I(\bar{g}^\infty)$  が  $\Psi$  の fixed point であるとする。

ある  $i_0$  において

$$I(\bar{g}^\infty)_{(i_0)} \notin e \left( \bigcup_{\alpha \in A} T_\alpha I(\bar{g}^\infty)_{(i_0)} \right)$$

G.A. 1=2

$$\exists p_{i_0} \in e \left( \bigcup_{\alpha \in A} T_\alpha I(\bar{g}^\infty)_{(i_0)} \right) \text{ s.t. } I(\bar{g}^\infty)_{(i_0)} \leq p_{i_0}$$

明らかに  $p_{i_0} \neq I(\bar{g}^\infty)_{(i_0)}$  で、

$$p_{i_0} = T_{\alpha_{i_0}} I(\bar{g}^\infty)_{(i_0)} \quad \text{for some } \alpha_{i_0} \in A \quad (5.6)$$

$$\overline{S} \equiv \{ i \in S ; I(\bar{g}^\infty)_i \notin e \left( \bigcup_{\alpha \in A} T_\alpha I(\bar{g}^\infty)_i \right) \}$$

$i_0 \in \overline{S}$  の各  $i_0$  に対して (5.6) のように  $\alpha_{i_0}$  を定めよ。

今を次のようには定める。

$$\hat{f}^{(i)} = \begin{cases} \alpha_i & \text{for } i \in \bar{S} \\ \bar{g}^{(i)} & \text{for } i \notin \bar{S} \end{cases}$$

$$\therefore I(\bar{g}^\infty)_{(i)} \leq T_{\hat{f}}^i I(\bar{g}^\infty)_{(i)} \quad \forall i$$

$$\therefore I(\bar{g}^\infty) \leq T_{\hat{f}}^i I(\bar{g}^\infty) \quad (5.7)$$

$$i_0 \in \bar{S} \text{ は } \alpha_{i_0} \text{ は } p_{i_0} = T_{\alpha_{i_0}} I(\bar{g}^\infty)_{(i_0)} \neq I(\bar{g}^\infty)_{(i_0)} \text{ だから}$$

$$I(\bar{g}^\infty) \neq T_{\hat{f}}^i I(\bar{g}^\infty) \quad (5.8)$$

(5.7) より 単純的に

$$I(\bar{g}^\infty) \leq T_{\hat{f}}^i I(\bar{g}^\infty) \leq T_{\hat{f}}^{i+1} I(\bar{g}^\infty) \leq \dots \nearrow I(f^\infty) \quad (5.9)$$

しかも  $i = I(\bar{g}^\infty)$  は  $\leq$  に属する 本極大元 だから (5.9) より

$$I(\bar{g}^\infty) = I(f^\infty)$$

又之に (5.9) より  $I(\bar{g}^\infty) = T_{\hat{f}}^i I(\bar{g}^\infty)$  となりこれは (5.8)

に反する。以上により  $I(\bar{g}^\infty)$  は  $\Phi$  の fixed point である。

次に (5.4) で述べた  $i = I(\bar{g}^\infty)$  と (5.4) (5.5) より

$$I(f^{*\infty})_{(i)} \leq I(g^\infty)_{(i)} \leq I(\bar{g}^\infty)_{(i)} \quad (5.10)$$

ところが  $I(\bar{g}^\infty)$  は  $\Phi$  の fixed point であり、仮定によると

$I(f^{*\infty})$  は  $\Phi$  の maximal fixed point だから (5.10) より

$$I(f^{*\infty})_{(i)} = I(\bar{g}^\infty)_{(i)}$$

つまり  $f^{*\infty}$  は optimal

□

Theorem 5.3

(i)  $A$  : compact metric space

(ii) 各  $i$  に対し,  $y_{ij}^a$  は  $j$  について一様に  $a$  に関して連続

である

(iii) 各  $i$  に対し,  $\{y_{ij}^a\}_{j=1,2,\dots}$  は  $S$  上の probability measure かつ weak topology の意味で  $a$  に関して連続

$\Rightarrow$

Assumption C 成立.

(証明は長くなるので省略する)

Note 1  $S, A$  がともに finite set なら Thm 5.3 における

(i), (ii), (iii) 及び general assumption G.A. はすべてみたさ  
れる。すなわち 本論文における必要な仮定はすべてみたされる。

Note 2 Thm 4.1 における (4.2) は,  $I(f_N^\infty)$  が  $\emptyset$  の  
fixed point であることを示している。