

# 大偏差原理を用いた遺伝的アルゴリズムの Markov 連鎖的解析

鈴木讓

大阪大学

2009 年 10 月 2 日

# あらまし

- 1 遺伝的アルゴリズム (GA)
- 2 GA の定常確率
- 3 大偏差原理からの結果
- 4 主結果

## 遺伝的アルゴリズム (GA)

記号	GA
$L (\geq 1)$	個体長
$I := \{0, 1\}^L$	個体の集合
$f : I \rightarrow (0, \infty)$	適合度関数
$M (\geq 2)$	集団サイズ
$S := I^M$	集団の集合

### 遺伝的アルゴリズム (GA)

$f(i)$  を最大にする  $i \in I$  を求める

## 突然変異

$$\rho(i, j), i, j \in I$$

2 個体  $i, j$  で ( $L$  ビット中) 何ビット違うか

$$d(x, y), x, y \in S$$

2 集団  $x, y$  で ( $LM$  ビット中) 何ビット違うか

パラメータ  $0 < \mu < 1$  の突然変異  $M_\mu$

$LM$  ビットを確率  $\mu$  で反転

$x, y \in S$  として、 $x \xrightarrow{M_\mu} y$  の推移確率:

$$\mathcal{M}_\mu[x, y] := \mu^{d(x, y)} (1 - \mu)^{LM - d(x, y)} > 0$$

## 交叉

交叉  $C$ 

$(i_1, \dots, i_L), (i'_1, \dots, i'_L) \in I, \pi \subseteq \{1, \dots, L\}$ : ランダム

$i_k, i'_k, k \in \pi$  を交換

これを有限回繰り返す

$x, y \in S$  として、 $x \xrightarrow{C} y$  の推移確率:  $C[x, y]$

(例)  $\pi = \{1, \dots, k\} (1 \leq k \leq L) \implies$  一点交叉

## 交叉の性質 (仮定)

集団内の  $k \in \{1, \dots, L\}$  の位置の “1” の数の合計は変わらない

## 選択

$$x = (x_1, \dots, x_M), y = (y_1, \dots, y_M) \in S$$

$$x_k, y_k \in I, k = 1, \dots, M$$

$$x \succ y$$

$$\{x_1, \dots, x_M\} \supseteq \{y_1, \dots, y_M\}$$

パラメータ  $\beta > 0$  の選択  $S_\beta$

$y_k$  を確率  $g_\beta(y_k) := f(y_k)^\beta / \sum_{k=1}^M f(x_k)^\beta$  で独立に選択 ( $\beta$ : 選択圧力)

$x, y \in S$  として、 $x \xrightarrow{S_\beta} y$  の推移確率:

$$S_\beta[x, y] := \begin{cases} \prod_{k=1}^M g_\beta(y_k), & x \succ y \\ 0, & x \not\succeq y \end{cases}$$

パラメータ  $\mu, \beta$  の GAパラメータ  $\mu, \beta$  の GA の世代交代

$x, u, v, y \in S$  として、 $x \xrightarrow{M_\mu} u \xrightarrow{C} v \xrightarrow{S_\beta} y$  の推移確率:

$$Q_{\mu, \beta}[x, y] := \sum_{u, v \in S} \mathcal{M}_\mu[x, u] C[u, v] \mathcal{S}_\beta[v, y]$$

世代交代を繰り返して、 $f(i)$  を最大にする  $i \in I$  を得る

## GA の定常確率

$Q_{\mu,\beta} = (Q_{\mu,\beta}[x, y])_{x,y \in S}$ : 有限 Markov 連鎖 ( $X_n$ ) の推移行列

- $S$  の要素が有限 (有限 Markov 連鎖)
- $0 < \mu < 1 \implies Q_{\mu,\beta}[x, y] > 0 \implies \exists k \text{ s.t. } Q_{\mu,\beta}^k[x, y] > 0$  (既約)
- 各  $x \in S$  で、周期  $\gcd\{n | P(X_n = x | X_0 = x) > 0\}$  が 1 (非周期的)

## エルゴードな有限 Markov 連鎖

既約で非周期的な有限 Markov 連鎖  $\implies$  定常確率が一意

GA の Markov 連鎖 ( $0 < \mu < 1$ )  $\implies$  定常確率  $(q_{\mu,\beta}(x))_{x \in S}$  が一意

$$[ q_{\mu,\beta}(1) \quad \cdots \quad q_{\mu,\beta}(\sigma) ]$$

$$= [ q_{\mu,\beta}(1) \quad , \cdots , \quad q_{\mu,\beta}(\sigma) ] \begin{bmatrix} Q_{\mu,\beta}[1, 1] & \cdots & Q_{\mu,\beta}[1, \sigma] \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ Q_{\mu,\beta}[\sigma, 1] & \cdots & Q_{\mu,\beta}[\sigma, \sigma] \end{bmatrix}$$

$$(S = \{1, \dots, \sigma\})$$

## 問題

定常確率  $(q_{\mu,\beta}(x))_{x \in S}$  は、どのような性質をもつか。

- 選択圧力  $\beta$  大
- 突然変異確率  $\mu$  小

## 重要性

GA が優れた性質をもつことを、数学的に証明できるのか。

## 仮定

$\mu, \beta$  はアルゴリズムの途中で変えない

## 従来の結果

$$U := \{x = (x_1, \dots, x_M) \in S \mid x_1 = \dots = x_M\}$$

$$U^* := \{x = (x_1, \dots, x_M) \in U \mid f(x_k) = \max_{i \in I} f(i), k = 1, \dots, M\}$$

Davis-Princepe, 1991

交叉を行わない場合、任意の  $\beta > 0$  について、

$$\lim_{\mu \rightarrow 0} q_{\mu, \beta}(x) > 0 \implies x \in U$$

Suzuki, 1998

交叉を行わない場合、

$$\lim_{\beta \rightarrow \infty} \lim_{\mu \rightarrow 0} q_{\mu, \beta}(x) > 0 \implies x \in U^*$$

(交叉を含めると数学的な解析が難しくなる)

## エルゴードな有限 Markov 連鎖の解析

$(Q_\alpha[x, y])_{x, y \in S}$ : パラメータ  $\alpha > 0$  の推移確率

$(q_\alpha(x))_{x \in S}$ : 推移行列  $Q_\alpha$  の定常確率

$q_\infty(x) := \lim_{\alpha \rightarrow \infty} q_\alpha(x)$ ,  $x \in S$

$x \in S$  から  $y \in S$  へのコミュニケーションコスト

$$V(x \rightarrow y) := \lim_{\alpha \rightarrow \infty} -\frac{1}{\alpha} \log Q_\alpha[x, y] \in [0, \infty]$$

$S = \{1, \dots, \sigma\}$  を頂点とする (有向非巡回グラフ)

$G(y)$ :  $y \in S$  を根にもつ極大木 (有向辺の集合で表現) の集合

$$V(\gamma) := \sum_{(x \rightarrow y) \in \gamma} V(x \rightarrow y), \quad \gamma \in G(x)$$

$$W(x) := \min_{\gamma \in G(x)} V(\gamma)$$

$$W_{min} := \min_{x \in S} W(x)$$

## Freidlin-Wentzell, 1984

$$Q_\alpha(x) := \sum_{\gamma \in G(x)} \prod_{(u,z) \in \gamma} Q_\alpha[u, z]$$

Freidlin-Wentzell, 1984

- ① 推移行列  $(Q_\alpha[x, y])_{x, y \in S}$  の定常分布が

$$q_\alpha(x) = \frac{Q_\alpha(x)}{\sum_{y \in S} Q_\alpha(y)}, \quad x \in S$$

- ②  $\lim_{\alpha \rightarrow \infty} -\frac{1}{\alpha} \log q_\alpha(x) = W(x) - W_{min}$

各  $x \in S$  について、

$$q_\infty(x) > 0 \implies W(x) = W_{min}$$

## Cerf, 1998

## Cerf, 1998

- $S^* \subseteq U$  を証明
- $\alpha = \alpha(\mu, \beta)$  を  $\alpha \rightarrow \infty \iff \mu \rightarrow 0, \beta \rightarrow \infty$  として、  
 $S^* \subseteq U^*$  となる  $L, M, f, \mu, \beta$  の条件を求める

## 十分条件の導出

$W(x), x \in S \setminus U^*$  の下界  $>$   $W(x), x \in U^*$  の上界  $\implies S^* \subseteq U^*$

## Albuquerque-Mazza, 2001

$$\Delta := \max_{i,j \in I} |\log f(i) - \log f(j)|$$

## 仮定

$\mu(\beta) = \epsilon \exp(-\lambda\beta)$  なる  $0 < \epsilon < 1, \lambda > 0$  が存在  
 $f : I \rightarrow (0, \infty)$  が 1 対 1  
交叉がない

## Albuquerque-Mazza, 2001

- ①  $S^* \subseteq U$
- ②  $\lambda > M\Delta \implies U^* \subseteq S^*$

## 本論文で証明したこと

$$\Delta := \max_{i,j \in I} |\log f(i) - \log f(j)|$$

## 仮定

$\mu(\beta) = \epsilon \exp(-\lambda\beta)$  なる  $0 < \epsilon < 1, \lambda > 0$  が存在  
 $f : I \rightarrow (0, \infty)$  が 1 対 1

## 定理 1

$$\lambda > \frac{M}{M-1} \Delta \implies U^* \subseteq S^*$$

- $\lambda > 2\Delta$  とおけば、任意の  $M \geq 2$  で成立
- 交叉を行う通常の GA

## 交叉: もう1度

## 交叉の性質 (仮定)

集団内の  $k \in \{1, \dots, L\}$  の位置の “1” の数の合計は変わらない  
(一様集団の場合、“1” の数の合計は、 $M$  個か  $0$  個になる)

## 補題 3

- ① 一様集団は、交叉によって非一様集団には移りえない
- ② 非一様集団は、交叉によって一様集団には移りえない

$$x \sim y \stackrel{\text{def}}{\iff} C[x, y] > 0$$

$$V(x \rightarrow y)$$

$$x = (x_1, \dots, x_M) \in S$$

$$V(x) := \sum_{k=1}^M -\log f(x_k)$$

$$\begin{aligned} V(x \rightarrow y) &= \lim_{\beta \rightarrow \infty} -\frac{1}{\beta} \log Q_\beta[x, y] \\ &= \min_{u \sim v, v \succ y} \{ \lambda d(x, u) + V(y) - \min_{v \succ r} V(r) \} \end{aligned}$$

$V(x \rightarrow y)$  (続)

証明:

$$\mathcal{M}_\beta[x, y] := \mu(\beta)^{d(x,y)}(1 - \mu(\beta))^{LM-d(x,y)} > 0$$

$$g_\beta(y_k) := \frac{f(y_k)^\beta}{\sum_{k=1}^M f(x_k)^\beta}$$

$$C[x, y] > 0$$

$$\mathcal{S}_\beta[x, y] := \begin{cases} \prod_{k=1}^M g_\beta(y_k), & x \succ y \\ 0, & x \not\succeq y \end{cases}$$

$V(x \rightarrow y)$  (続)

$\lim_{\beta \rightarrow \infty} \frac{o(\beta)}{\beta} = 0$  とおくと、

$$Q_\beta[x, y] := \sum_{u, v \in S} \mathcal{M}_\beta[x, u] C[u, v] \mathcal{S}_\beta[v, y]$$

$$\begin{aligned} -\frac{1}{\beta} \log Q_\beta[x, y] &:= -\frac{1}{\beta} \log \left\{ \sum_{u, v \in S} \mathcal{M}_\beta[x, u] C[u, v] \mathcal{S}_\beta[v, y] \right\} \\ &= -\frac{1}{\beta} \log \sum_{u \sim v, v \succ y} \exp\{\delta(u, v)\beta + o(\beta)\} \\ &\rightarrow \max_{u \sim v, v \succ y} \delta(u, v) \\ &= \min_{u \sim v, v \succ y} \{ \lambda d(x, u) + V(y) - \min_{v \succ r} V(r) \} \end{aligned}$$

$S^* \subseteq U$  の証明

$$S_- \subseteq S$$

$$S_+ := S \setminus S_-$$

## 補題 2

- ① 各  $x \in S_+$  について、 $V(x \rightarrow y) = 0$  なる  $y \in S_-$  が存在
- ② 各  $x \in S_+, y \in S_-$  について、 $V(y \rightarrow x) > 0$

$$\implies q_\infty(x) > 0 \implies x \in S_-$$

$$S_- := U$$

$$S_+ := S \setminus U$$

$$V(x \rightarrow y) = \min_{u \sim v, v \succ y} \{ \lambda d(x, u) + V(y) - \min_{v \succ r} V(r) \}$$

を補題 2 に適用して、 $q_\infty(x) > 0 \implies x \in U$

$S^* \subseteq U^*$  の証明

$\varphi : S \rightarrow [0, \infty)$  がポテンシャル

$\stackrel{\text{def}}{\iff} V(x \rightarrow y) \in [0, \infty)$  となる各  $(x, y) \in S^2$  について、

$$V(x \rightarrow y) - V(y \rightarrow x) = \varphi(y) - \varphi(x)$$

## 補題 1

ポテンシャル  $\varphi : S \rightarrow (-\infty, \infty)$  が存在するとき、各  $x \in S$  について、

$$q_\infty(x) = 0 \implies \varphi(x) > \min_{y \in S} \varphi(y)$$

また、このとき、 $W$  もポテンシャルになる。

## 証明すべきこと

$V(x) = -M \log f(i)$ ,  $x = (i) \in U$ ,  $i \in I$  が  $S := U$  上のポテンシャル

$S^* \subseteq U^*$  の証明 (続)

$$V((i) \rightarrow (j)) = \min_{u \sim v, v \succ (j)} \{ \lambda d((i), u) + V(y) - \min_{v \succ r} V(r) \}$$

$f(i) > f(j)$  のとき、

- ① 突然変異と交叉で個体  $j$  を生成し、選択で劣勢な  $j$  を  $M$  個選択
- ② 突然変異で個体  $j$  を  $M$  個生成し、 $j$  を  $M$  個選択
- ③ 突然変異と交叉で個体  $j$  を 1 個と、適合度が  $f(i), f(j)$  以下の個体を  $M - 1$  個を生成し、選択で優勢な  $j$  を  $M$  個選択

$$\begin{aligned} & \min\{\lambda\rho(i, j) + V((j)) - V((i)), M\lambda\rho(i, j), \lambda[\rho(i, j) + M - 1]\} \\ & \leq V((i) \rightarrow (j)) \\ & \leq \min\{\lambda\rho(i, j) + V((j)) - V((i)), M\lambda\rho(i, j)\} \end{aligned}$$

$$\lambda > \frac{M}{M-1} \Delta \text{ より、 } V((i) \rightarrow (j)) = \lambda\rho(i, j) + V((j)) - V((i))$$

$S^* \subseteq U^*$  の証明 (続)

$$V((i) \rightarrow (j)) - V((j) \rightarrow (i)) = M(\log f(i) - \log f(j)) = V(j) - V(i)$$

$f(i) \leq f(j)$  のとき

$$V((i) \rightarrow (j)) = \lambda \rho(i, j)$$

$f(i) > f(j), f(i) \leq f(j)$  の両方で、

$$V((i) \rightarrow (j)) - V((j) \rightarrow (i)) = V(j) - V(i) \text{ (ポテンシャル)}$$

例:  $M = 2$  のとき

$\beta$  大では、 $f$  が 1 対 1 であることより、選択の後一様集団になる

$$\begin{array}{|c|} \hline i_1 \cdots i_L \\ \hline i_1 \cdots i_L \\ \hline \end{array} \xrightarrow{\mathcal{M}_\beta} \begin{array}{|c|} \hline i'_1 \cdots i'_L \\ \hline i''_1 \cdots i''_L \\ \hline \end{array} \xrightarrow{c} \begin{array}{|c|} \hline j_1 \cdots j_L \\ \hline j'_1 \cdots j'_L \\ \hline \end{array} \xrightarrow{\mathcal{S}_\beta} \begin{array}{|c|} \hline j_1 \cdots j_L \\ \hline j_1 \cdots j_L \\ \hline \end{array}$$

$$\{i'_h, i''_h\} = \{j_h, j'_h\}, h = 1, \dots, L$$

## まとめ

## GA の Markov 連鎖を大偏差原理を用いて解析

- ① 突然変異確率  $\mu \rightarrow 0$ , 選択圧力  $\beta \rightarrow \infty \iff$  絶対温度  $T \rightarrow 0$
- ②  $\mu$  小、 $\beta$  大なら、もっと解明される可能性

## 証明できたこと

- ① Albuquerque-Mazza, 2001 が、交叉ありでも成立
- ② 「突然変異  $\rightarrow$  交叉  $\rightarrow$  選択」でも  
「交叉  $\rightarrow$  突然変異  $\rightarrow$  選択」でも成立

## 今後の課題

- ① 「 $f : I \rightarrow (0, \infty)$  が 1 対 1」という仮定の除去
- ② Cerf, 1998 との比較