

# 2 レベル非線形計画問題に対する戦略的振動を用いた PSO に基づく Stackelberg 解の導出

## A Computation Method of Stackelberg Solutions for Two-level Nonlinear Programming Problems Based on PSO Using Strategic Oscillation

三村 周平

Shuhei Mimura

広島工業大学情報学部  
情報工学科

ba09238@cc.it-hiroshima.ac.jp

加藤 浩介

Kosuke Kato

広島工業大学情報学部  
情報工学科

k.katoh.me@it-hiroshima.ac.jp

**Abstract—This paper focuses on the derivation of Stackelberg solutions for two-level nonlinear programming problems (TLNLPPs) including two decision makers with different priorities. As an existing computation methods of Stackelberg solutions, Matsui et al. proposed a PSO-based solution method . In this paper, we construct a new PSO-based method using strategic oscillation.**

### I. はじめに

意思決定において優先権の異なる二人の意思決定者 (DM) をもつシステムの最適化問題の数理モデルとして、目的関数と制約条件がともに非線形である 2 レベル非線形計画問題に焦点をあてる. 2 レベル計画問題において、決定に関して優先権をもつ DM を上位レベル DM と呼び、上位の決定に追従して決定を行う DM を下位レベル DM と呼ぶ. これらの二人の DM が積極的に協力する関係により Stackelberg 解の導出について考察する. 2 レベル非線形計画問題の Stackelberg 解導出の従来法としては、丹羽らによる遺伝的アルゴリズムを用いた方法 [3] や Particle Swarm Optimization (PSO) を用いた方法 [4] が提案されているが、近年、松井らにより、Particle Swarm Optimization (PSO) に基づく解法が提案されている. しかしながら、計算速度や解の精度について、改善の余地があると考えられる. そこで、本稿では、Stackelberg 解が存在する領域である誘導領域を効率的に探索するために、タブー探索法などで利用される戦略的振動 [1] を導入した PSO に基づく解法を提案する.

### II. 2 レベル非線形計画問題

本研究では、次のように定式化される、目的関数と制約条件がともに非線形である 2 レベル非線形計画問題を考察の対象とする.

$$\text{minimize } f_1(\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2)$$

DM1 (上位)

$$\text{minimize } f_2(\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2)$$

DM2 (下位)

$$\text{subject to } g_i(\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2) \leq 0, i = 1, 2, \dots, m$$

ここで、 $\mathbf{x}_1$  は上位レベルの DM(DM1) の  $n_1$  次元決定変数列ベクトル、 $\mathbf{x}_2$  は下位レベルの DM(DM2) の  $n_2$  次元決定変数列ベクトル、 $f_1(\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2)$  と  $f_2(\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2)$  は DM1 と DM2 の目的関数である.

### III. STACKELBERG 解

Stackelberg 解は、二人の DM が相互に相手の目的関数と制約条件を知っており、下位の DM2 は与えられた上位の DM1 の決定に対して自己の目的を最適にする意思決定を行うという仮定の下で上位の DM1 は自己の目的を最適にする決定を行うという状況での最適解であり、問題

$$\text{minimize } f_1(\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2)$$

$\mathbf{x}_1$

where  $\mathbf{x}_2$  solves

$$\text{minimize } f_2(\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2)$$

$\mathbf{x}_2$

$$\text{subject to } g_i(\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2) \leq 0, i = 1, 2, \dots, m$$

の最適解として与えられる. 以下では、この問題の制約領域を  $S$  とする. 詳しく述べれば、上位の DM1 の実行可能な決定  $\mathbf{x}_1$  が与えられると、下位の DM2 は与えられた  $\mathbf{x}_1$  に対応する問題

$$\text{minimize } f_2(\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2)$$

$\mathbf{x}_2$

$$\text{subject to } g_i(\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2) \leq 0, i = 1, 2, \dots, m$$

の最適解 (合理的応答) の集合  $R(\mathbf{x}_1)$  中の要素  $\mathbf{x}_2(\mathbf{x}_1)$  を選択すると仮定されているので、上位の DM1 はすべての実行可能な  $\mathbf{x}_1$  に対する合理的応答の集合である誘導領域  $IR = \{(\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2) \mid (\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2) \in S, \mathbf{x}_2 \in R(\mathbf{x}_1)\}$  の中で自己の目的関数  $f_1(\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2)$  を最適にする  $(\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2)$  の組、すなわち、次の問題

$$\text{minimize } f_1(\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2)$$

$\mathbf{x}_1$

$$\text{subject to } g_i(\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2) \leq 0, i = 1, 2, \dots, m, \mathbf{x}_2 \in R(\mathbf{x}_1)$$

の最適解を選択することになり、これが Stackelberg 解である.

#### IV. 戦略的振動を用いた PSO による STACKELBERG 解の導出

Hanafi ら [1] は、多次元 0-1 ナップサック問題に対して、戦略的振動を用いたタブー探索法を提案している。このタブー探索法では、多次元 0-1 ナップサック問題の最適解が実行可能領域の境界にあることに注目し、境界付近が最適解が含まれる可能性のある有望領域として集中的に探索されるとともに、意図的に実行可能領域内部や実行不可能領域への移動を行って解の構造を大幅に変化させた後再び有望領域へ移動させることにより有望領域の大域的な探索を可能にする戦略的振動が取り入れられている。

本研究では、2 レベル非線形計画問題の Stackelberg 解が合理的応答の集合である誘導領域  $IR$  に存在することに注目し、誘導領域  $IR$  を有望領域とした戦略的振動を用いた PSO による Stackelberg 解の導出法を次のように提案する。

##### 手順 0: 初期化

初期の探索点  $(x_1, x_2)$  をランダムに与える。および PSO の個体群サイズや探索世代数などパラメータ設定を行う。

初期の探索点の実行可能ならば手順 1 へ進み、実行不可能ならば手順 4 へ進む。

##### 手順 1: 実行可能領域内部から有望領域への移動

現在の探索点  $(x_1, x_2)$  に対して、 $x_1$  を固定し、 $x_2$  を変数として  $f_2$  に関する最適解を PSO により探索して、 $x_1$  に対する近似的な合理的応答  $x_2(x_1)$  を求める。探索点を  $(x_1', x_2') = (x_1, x_2(x_1))$  に更新する。手順 2 へ行く。

##### 手順 2: 有望領域周辺の探索

現在の探索点  $(x_1', x_2')$  に対して、 $x_2$  の範囲を現在の  $x_2'$  の近傍に限定して、 $f_1$  の改善を目的として、 $x_1, x_2$  を変数として PSO により探索し、最終的に  $f_1$  の値がよい  $x_1''$  と対応する近似的な合理的応答  $x_2''$  を求める。ここで、終了条件を満たせば終了する。そうでなければ、手順 3 へ行く。

##### 手順 3: 実行不可能領域をも含む拡大有望領域の探索

探索点  $(x_1'', x_2'')$  に対して、 $x_1$  と  $x_2$  を変数として、制約条件を考慮せずに  $f_1$  の改善方向への探索を定められた回数だけ（大きく実行可能領域から逸脱しないように）PSO により行う。得られた最良点を新しい探索点  $(x_1''', x_2''')$  とする。手順 4 へ行く。

##### 手順 4: 拡大有望領域から有望領域への移動

現在の探索点  $(x_1''', x_2''')$  に対して、 $x_2$  を変数として、実行可能となるように PSO により探索を行う（ただし、 $x_2$  の変更だけでは実行可能とならない場合は  $x_1$  も変数として探索を行う）。これにより、現在の  $x_1''''$ （もしくはこれに近い

$x_1$ ) に対する近似的な合理的応答を求めて、 $(x_1^*, x_2^*)$  とする。手順 5 へ行く。

##### 手順 5: 有望領域での集中探索

$(x_1^*, x_2^*)$  を現在の探索点として、手順 2 と同じ処理を行う。最終的に得られた解を  $(x_1^{**}, x_2^{**})$  とする。

##### 手順 6: 有望領域から実行可能領域内部への移動

$(x_1^{**}, x_2^{**})$  を現在の探索点として、 $x_1$  と  $x_2$  を変数として実行可能領域内部（制約余裕が増加する方向）への探索を定められた回数だけ PSO により行う。得られた解  $(x_1^{***}, x_2^{***})$  を新しい探索点として、手順 1 へ行く。

このように戦略的振動を採用することにより、Stackelberg 解を含む有望領域として誘導領域を集中的かつ大域的な探索が可能となることが期待される。

#### V. おわりに

本研究では、2 レベル非線形計画問題に焦点をあて、その Stackelberg 解を導出するための戦略的振動を用いた PSO による計算方法を提案した。今後は提案方法を実装し、数値例に対して適用し、従来法との比較を行い、有用性を検討する予定である。

#### 参考文献

- [1] S. Hanafi et al., "An efficient tabu search approach for the 0-1 multidimensional knapsack problem," *European Journal of Operational Research*, Vol. 106, pp. 659-675, 1998.
- [2] K. Niwa et al., "Computational methods for obtaining Stackelberg solutions to two-level non-linear programming problems," *Proc. of 2<sup>nd</sup> Asia-Pacific Conference on Industrial Engineering and Management Systems*, pp. 489-492, 1999.
- [3] 丹羽啓一 他, 「2 レベル非線形計画問題に対する生物群最適化に基づく発見的解法を用いた Stackelberg 解の計算方法」, 第 22 回フアジィシステムシンポジウム, pp. 229-230, 2006.
- [4] 松井猛 他, 「2 レベル非線形計画問題に対する Particle Swarm Optimization に基づく Stackelberg 解の計算方法」, *知能と情報*, Vol. 23, No. 3, pp. 350-362, 2011.

問い合わせ先

〒731-5193

広島市佐伯区三宅 2-1-1

広島工業大学情報学部情報工学科

三村 周平