

A Fast and Elitist Multiobjective Genetic Algorithm: NSGA-II

松村晴琉
Haru Matsumura
u320062@st.pu-toyama.ac.jp

富山県立大学 工学部 情報システム工学科

14:50-18:00, Monday, November 17, 2025
N516, Toyama Prefectural University

NSGA-II

Nondominated Sorting Genetic Algorithm II

研究背景

- 多目的最適化 (MOP): 複数の目的関数を同時に最適化し, パレートフロンティアを探索.
- 従来の課題 (NSGA, etc.):
 - ① 高い計算複雑性: $O(MN^3)$ の非支配的ソーティング.
 - ② 非エリート主義: 優秀な解が失われやすい.
 - ③ パラメータ依存: 多様性維持のためのシェアリングパラメータ指定が必要.

特徴 1: 高速な非支配的ソーティング

3/8

計算複雑性の改善

- 従来の $O(MN^3)$ を $O(MN^2)$ へ削減.
- アルゴリズムの効率化: 各解 p に対して, 支配数 (n_p) と 支配集合 (S_p) を事前に計算.

高速化の要点

- $n_p = 0$ の解 (\mathcal{F}_1) を特定後, \mathcal{F}_1 の解 p が支配する解 $q \in S_p$ の n_q をデクリメント (減算).
- $n_q = 0$ となった解 q が次のフロンティア (\mathcal{F}_2) へ移動.

特徴 2 & 3: エリート主義と多様性維持

4/8

特徴 2: エリート主義の導入

- 親個体群と子個体群を結合し、次世代には**最良の N 個**を選抜するオペレータを導入。
- 優秀な解を確実に次世代に残すことで、**収束性**を強化。

特徴 3: 混雑距離の導入

- パラメータフリーで解の密度を推定し、多様性を維持。
- 混雑距離: ある解の周囲にある隣接解との**平均辺長**として定義される。

混雜距離 ($\mathcal{I}[i]_{\text{distance}}$) の計算

- 各目的関数 m ごとに, 目的関数の正規化された差分を合計する.

$$\mathcal{I}[i]_{\text{distance}} = \sum_m \frac{\mathcal{I}[i+1].m - \mathcal{I}[i-1].m}{f_m^{\max} - f_m^{\min}}$$

- f_m^{\max}, f_m^{\min} : 目的関数 m の最大値と最小値.
- 注意:** 境界解は優先的に選ばれるよう, 距離 ∞ が割り当てられる.

選択時の優劣比較

- 収束性 (rank) と 多様性 (distance) を統合した比較オペレータ.

解 i が解 j より優れている ($i \prec_n j$):

$$i \prec_n j \quad \text{if} \quad (i_{\text{rank}} < j_{\text{rank}}) \\ \text{or} \quad ((i_{\text{rank}} = j_{\text{rank}}) \quad \text{and} \quad (i_{\text{distance}} > j_{\text{distance}}))$$

- ① ランク優先: より低いランク (真のフロンティアに近い) を優先.
- ② 距離優先: ランクが同じなら, より大きな混雜距離 (疎な領域) を優先.

比較対象アルゴリズム

- PAES (Pareto-Archived Evolution Strategy)
- SPEA (Strength-Pareto EA)

主要な評価指標

- 1. 収束メトリック (γ):
 - 真のパレートフロンティアへの近さを評価. → 値が小さいほど良い.
- 2. 多様性メトリック (Δ):
 - フロンティア上での解の広がりと均一性を評価. → 値が小さいほど良い.

数値実験: 結果

表 1: NSGA-II の性能比較結果

側面	指標	NSGA-II vs. 他手法	特記事項
収束性	γ	多くの問題で優位	ZDT4 (多局所解) でも優れた性能
多様性	Δ	ほぼ全ての問題で最良	より均一で広い範囲の解を発見

結論

- NSGA-II は、高速化とエリート主義、パラメータフリーの多様性維持により、**収束性と多様性**の両面で既存手法を凌駕する性能を実証した。