

情報工学実験3:進化計算

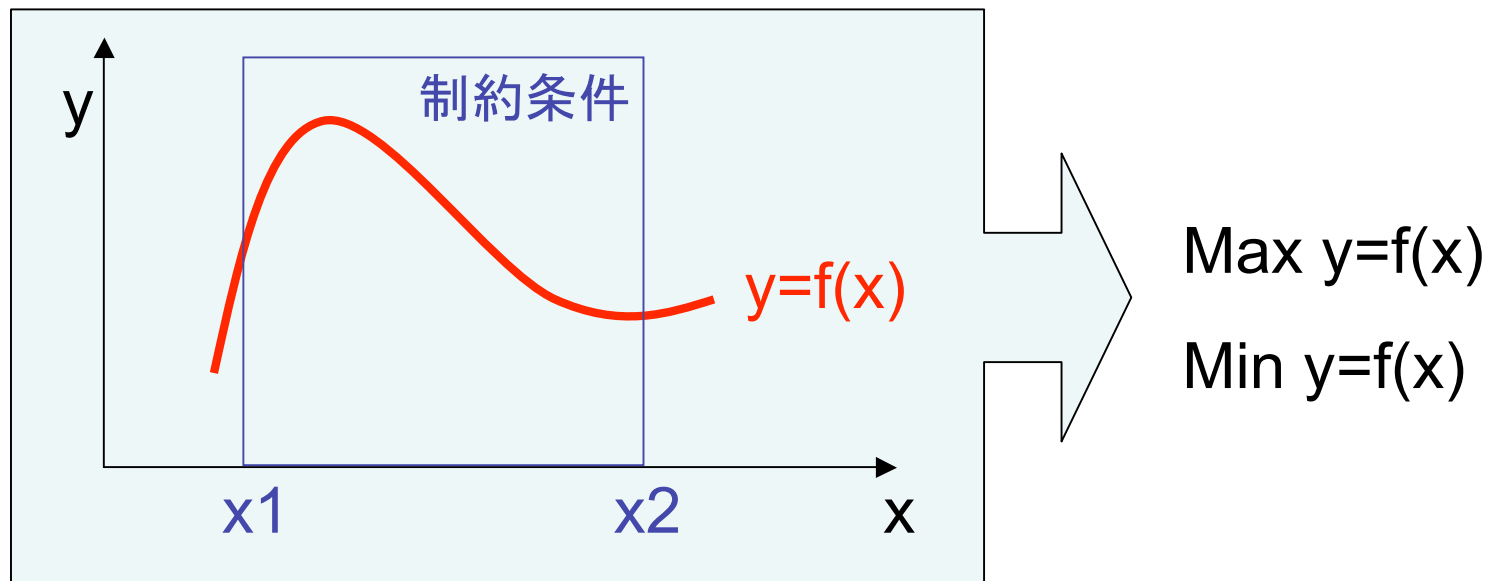
(week1) 背景・基礎知識

1. 探索(最適化)とは
2. 組み合わせ最適化問題と探索アルゴリズム
3. 完全解放と近似解法
4. 評価方法
5. 近似解法例とその特徴

<http://www.eva.ie.u-ryukyu.ac.jp/~tnal/2005/info3/>

探索(最適化)とは:連続値

ある解空間 X において制約条件 F を満足しつつ, 目的関数 $f(x)$ を最大化(or 最小化)する解 x を求める.



Q: どのような探索手法が考えられるか?
また, その特徴は?

問題空間の離散化

組み合わせ最適化問題

最適化問題

ある解空間 X において制約条件 F を満足しつつ, 目的関数 $f(x)$ を最大化 (or 最小化) する解 x を求める.

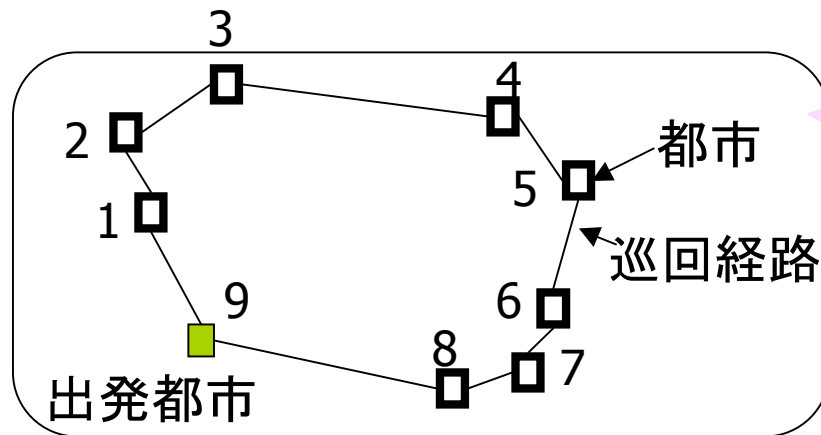
制約条件

+

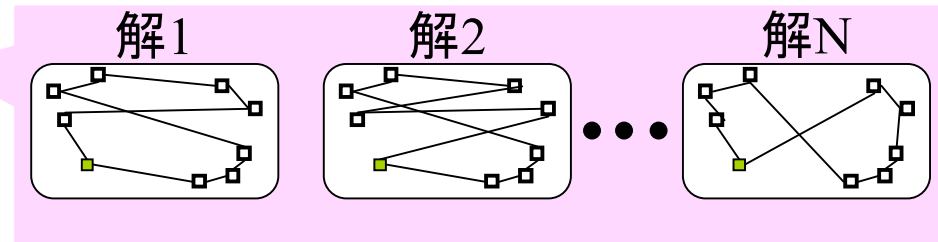
解空間 X は離散集合.

Q: 連続空間を対象とした探索手法は, 組み合わせ最適化問題にもその適用可能か?
利用上の観点からは十分現実的な解法か?

例題：巡回セールスマン問題 (TSP)



実行可能解



(目的) 巡回に要するコスト(巡回経路長)を最小化せよ.

(制約条件) ただし, 与えられた全ての都市はただ一度のみ巡回するものとする.

$$N = \frac{c(c-1)!}{2}$$

c=都市数

TSPの問題サイズ(=実行可能解の数)

都市数	実行可能解数	1000/1sec
2	1	0
3	3	0
4	12	0
5	60	0
6	360	0
7	2520	2s
8	20160	20s
9	181440	3m
10	1814400	30m
11	19958400	5h
12	239500800	2d
13	3113510400	36d
14	43589145600	1.3y
15	6.53837E+11	20y
16	1.04614E+13	331y
17	1.77844E+14	3,639y
18	3.20119E+15	101,509y
19	6.08226E+16	1,928,670y
20	1.21645E+18	38,573,408y

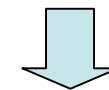
実際に解きたいサイズは
数100都市～数1000都市

•最適解→順最適解

•より早く

•より質の高い解

•複数代替案



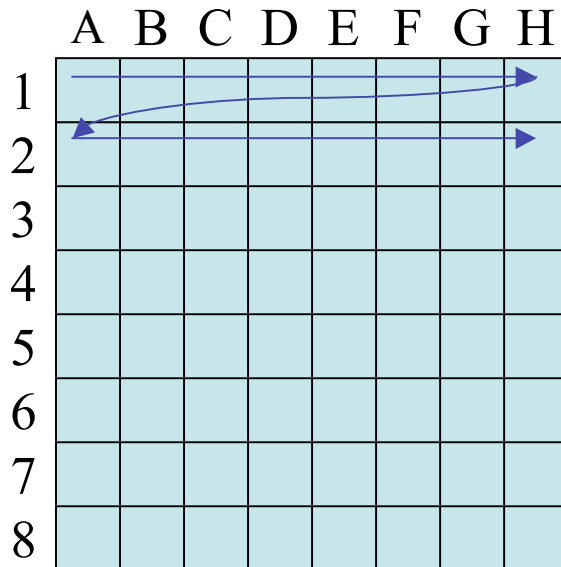
近似解法

Q: どんな探索手法が考えられるか？
また、その特徴は？

大規模問題を力技で解く！（付録）

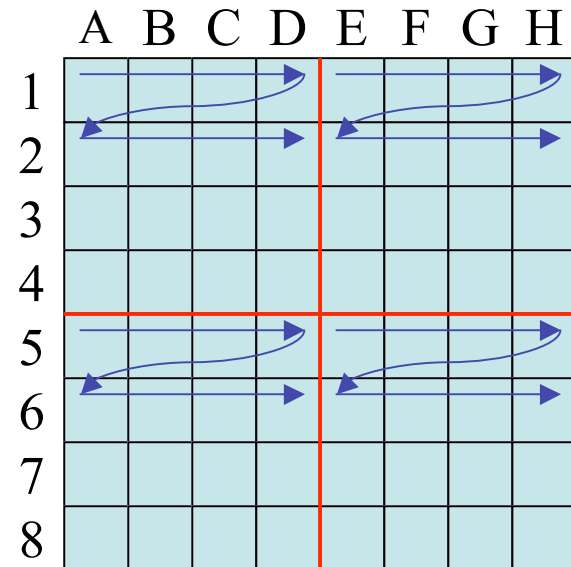
並列処理による性能向上

- 逐次処理



$8 \times 8 = 64$ 箇所

- 並列処理 (e.g., 4分割)



$8 \times 8 = 64$ 箇所

64 箇所 \div 4 PC = 16 箇所/1PC

並列化するには！

1. 依存関係の無い処理を並列化(楽)
2. 依存関係のある処理を並列化(難)

Q: 依存関係をどう解決するか？

並列処理例(付録)

- 依存関係無し/少

- SETI@home
 - 空間的に完全に独立して処理可能(グリッド・コンピューティング)
- バイオインフォマティクス: アミノ酸配列解析
 - 配列単位で処理可能(グリッド, PCクラスタ)
- 画像処理(の一例)
 - ある画素を中心とした周辺画素を考慮して処理(SIMD, マルチプロセッサ)

- (依存関係あり)

- 並列処理不可能ではないが, 特別な処理が必要
 - TSP
 - ナップサック問題
 - 車両配送問題
 - ゲーム(チェス・将棋・・・)
 - ロボティクス(行動獲得・姿勢制御・・・)

Q: 世の中にはどのような大規模問題があり, どのように処理しているか?

完全解法

- 全探索

- 文字通り全ての解について評価し, 目的関数を最小/最大とする解を探す.
- 利点
 - 探索空間をきれいに分割できれば, 並列処理によりある程度の規模までは処理可能.
- 欠点
 - 探索空間が大きすぎると, 現実的な解法ではない(=実行出来ない).

- 線形計画法

- 線形性を利用した解法
- 利点
 - 全探索せずとも最適解が獲得出来る
- 欠点
 - 目的関数・制約条件が線形式で定義される必要がある.

近似解法：立場の違い

- 解の精度を保証する
 - ある特定の問題を対象とした「特化アルゴリズム」
- 精度保証は無いが、(短時間で)なるべく良い解を求める
 - 不特定の問題に対してだいたい良い解を見つける
 - 用語：近似解, 順最適解, 局所的最適解, 大域的最適解

Q: どのように性能評価すると、客観的なデータになりうるか？

- 指定された時間内に良質の解を求める
- 複数の代案を求める
- 多目的最適化

Q: 作ろうとしているシステムにおいて最重要項目(要件)は何か？

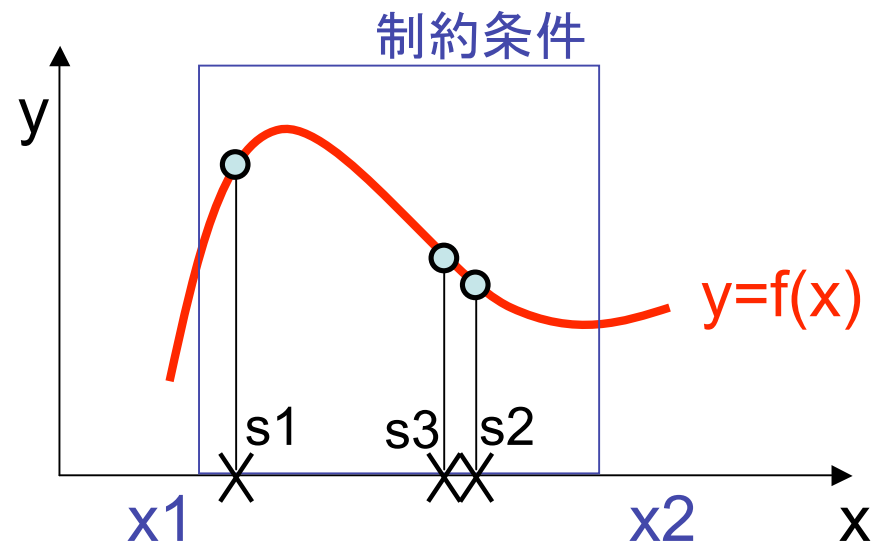
客観的な評価をするために

- 実験方法の明記
 - 第三者が追実験可能であること.
- 数値化
- 良く知られた手法との比較
- 平均/分散/etc.
 - (十分に)複数回実行し,「たまたま良い結果が得られた」例だけを持って良い手法だと論じてはならない.
 - 対象問題そのものもタイプ別に分類可能なら,それぞれについて同様に実験するとなお良い.

Q: 実験を効率よく実行するには, どのような準備をすると良いか?

近似解法の種類1 (ランダムサーチ)

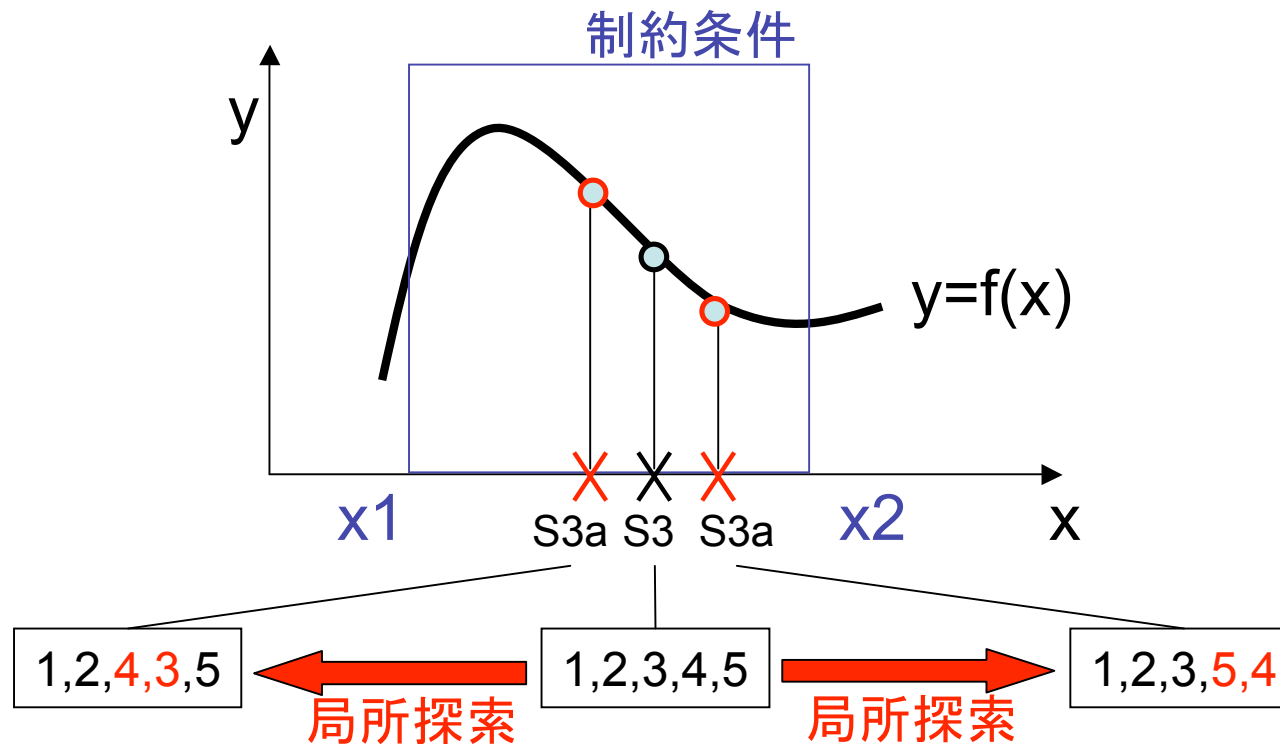
- ランダムサーチ
(Random Search)
 - ランダムに解を生成



近似解法の種類2(局所探索)

- 山登り法 (Hill Climbing method)
 - 近傍のより良い解のある方向を探索

- 焼き鈍し法 (Annealing method)
 - 確率的に悪い解へ探索を進める事もある



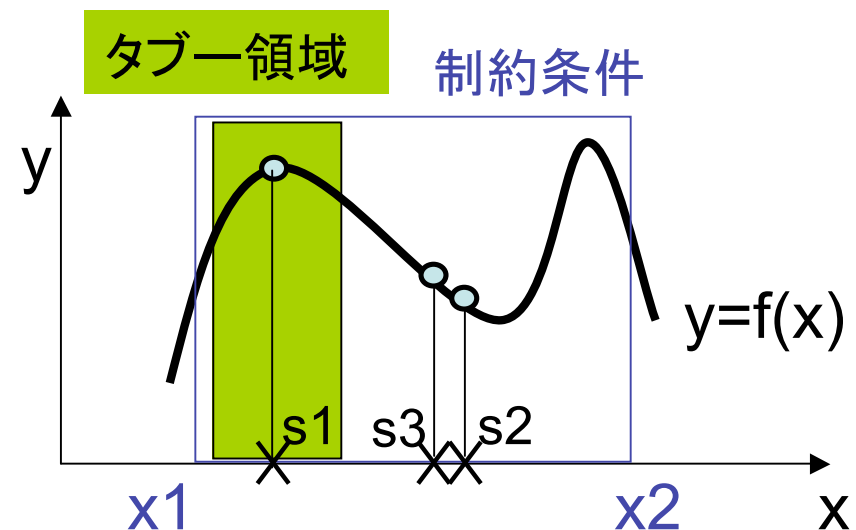
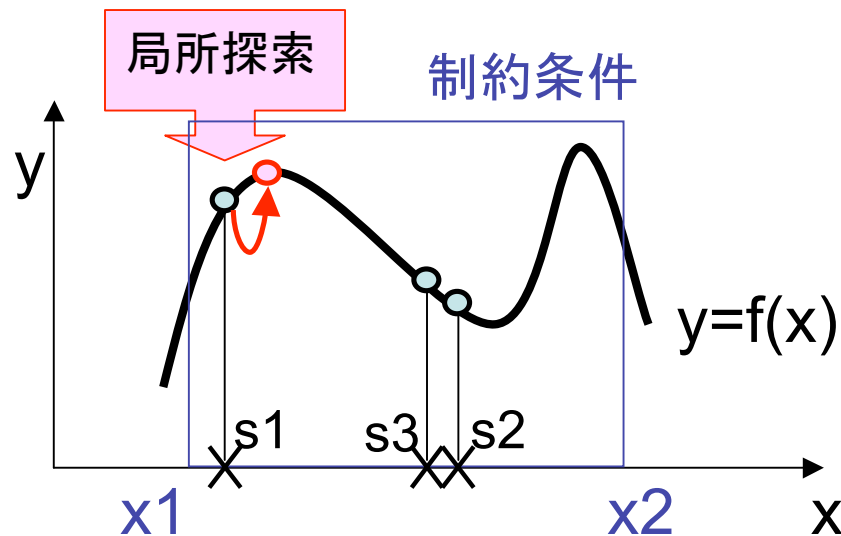
近似解法の種類3 (多点探索・タブー)

- 多点探索

- 同時に複数の解を探索.
- 他の手法に組み込んで利用.

- タブー探索

- タブーリストを作成し, 該当する解への探索を禁止.



近似解法の特徴(まとめ)

手法	プログラム	速度	精度
ランダム	単純	早い	悪い
山登り法	比較的単純	早い	それなり (良い解が出る事もあるが、 基本的に悪い)
アニーリング	比較的単純	早い	それなり (良い解が出る事もあるが、 基本的に悪い)
多点局所探索	比較的単純	普通	それなりに良い
タブー	やや複雑	遅い	良い (チューニング命)
GA	?	?	?

Q: 他にどのような近似解法があるか？ 思いつくか？

まとめ

- 組み合わせ最適化問題
- 並列化
- 完全解法と近似解法
- 代表的な近似解法
 - 異なる特徴: 速度・精度
 - ハイブリッド手法: 特徴の異なる手法を組み合わせる事で, 弱点を補う
- 課題
 - <http://www.eva.ie.u-ryukyu.ac.jp/~tnal/2005/info3/index.html>
 - Level1
 - コンピュータを使って計算(シミュレーション)をするとはどういうことか. 何のためにコンピュータを使用するのかを考え, それを実現する方法について検討せよ. また, それらの目的達成のために便利なツールがあればそれを示せ.

次回

- GAイントロダクション
 - 用語
 - コーディング
 - 適応度計算
 - 選択
 - 交叉
 - 突然変異
- 適用例