



巡回セールスマン問題

モデリングとシミュレーション特論

2019年度

只木進一

サンプルプログラム

- ▶ <https://github.com/modeling-and-simulation-mc-saga/TSP>

例：巡回セールスマン

Traveling Salesman Problem

- N 個の都市 c_i と距離 $d(c_i, c_j)$
 - 完全グラフと仮定
 - 本来通過できない都市間は距離を非常に大きく設定する
- 全ての都市を一回だけ回って、出発点に戻る経路のうち、最短経路を求める
 - 全部調べて、一番良いものを選ぶ

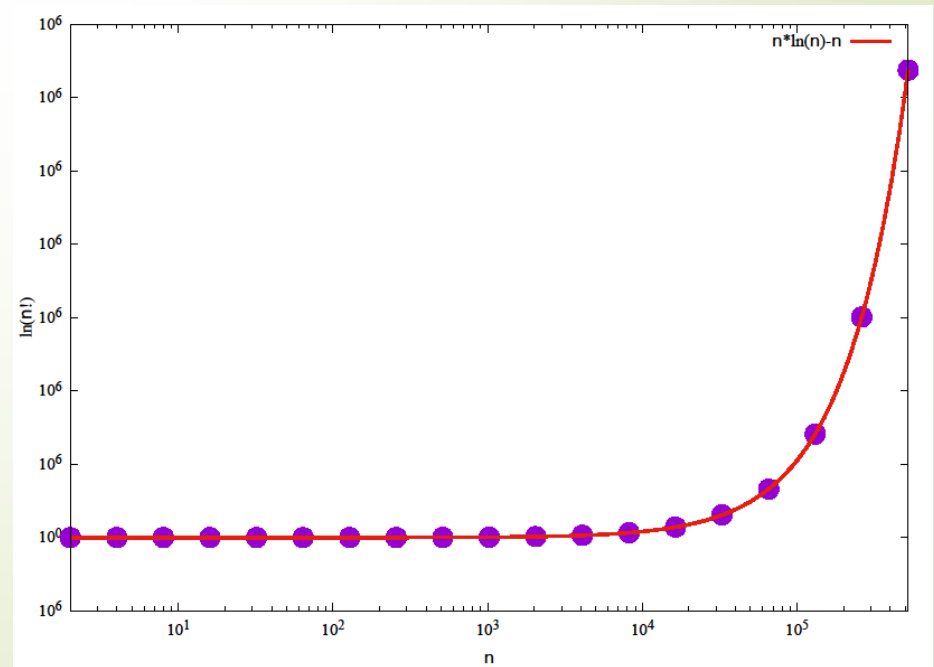
- ▶ 可能な経路： $(N - 1)!/2$
 - ▶ N とともに指数関数的に増大
 - ▶ 現実的問題が実際的時間で解けない
- ▶ Stirlingの公式

$$\ln n! = n \ln n - n + O(\ln n)$$

n	$n!$
1	1
2	2
3	6
4	24
5	120
6	720
7	5040
8	40320
9	362880
10	3628800

手に負えません！
Uncontrollable!

$$\ln n! = \sum_{k=1}^n \ln k$$



最適化問題の近似解

Approximate optimum solutions

- 現実的な最適化問題は、真の最適解を求めることが本当の目的か？
 - 適正な時間内に、良い解を求めれば良いのではないか？
 - 短時間で、良い近似解を求める方法は？

自然は上手に最適化している？ the Nature can optimize?

- 徐冷による結晶成長
 - ゆっくり冷えると、きれいな結晶に
- タンパク質
 - 生体内での合成で、適正な構造
- アリの食餌
 - 次第に最短距離を利用する
- 遺伝
 - 適応度の高い種が生き残る

近似的最適化手法を自然から学ぶ

自然がしている最適化？

Optimization in the Nature?

- ▶ でたらめに、解空間を調べる
- ▶ よさそうなところを丁寧に調べる

- ▶ **すごく素朴な**
 - ▶ **合理化の方法は？**
 - ▶ **様々な近似解法**

確率過程

stochastic processes

- ▶ 過程が、非決定的に進む
 - ▶ 例：すごろく：さいころの目だけ、進む
(それぞれ、確率 $1/6$)
 - ▶ 例：ある状態Aから確率 p で状態Bへ変化し、確率 $1 - p$ でそのままAに留まる

simulated annealing (徐冷) 温度が徐々に下がるのをまねる

➡ 有限温度

- ➡ 温度によって指定された遷移確率で、でたらめに状態を探索
- ➡ 高温ほどでたらめさが大きい
 - ➡ 温度に応じた範囲で探索
 - ➡ Monte Carlo Simulation

➡ 徐々に温度を下げる

- ➡ 探索範囲を狭くする

巡回路とその変更

Hamilton path and its update

➡ N 都市を巡るある順路 μ

➡ $\mu = [c_0^\mu, c_1^\mu, \dots, c_{N-1}^\mu, c_N^\mu = c_0^\mu]$

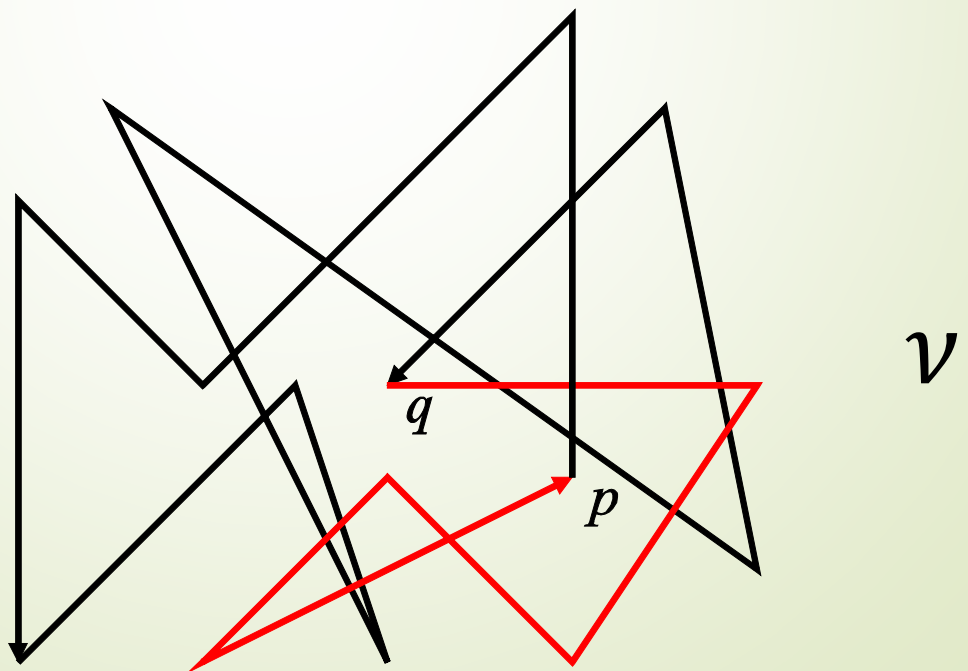
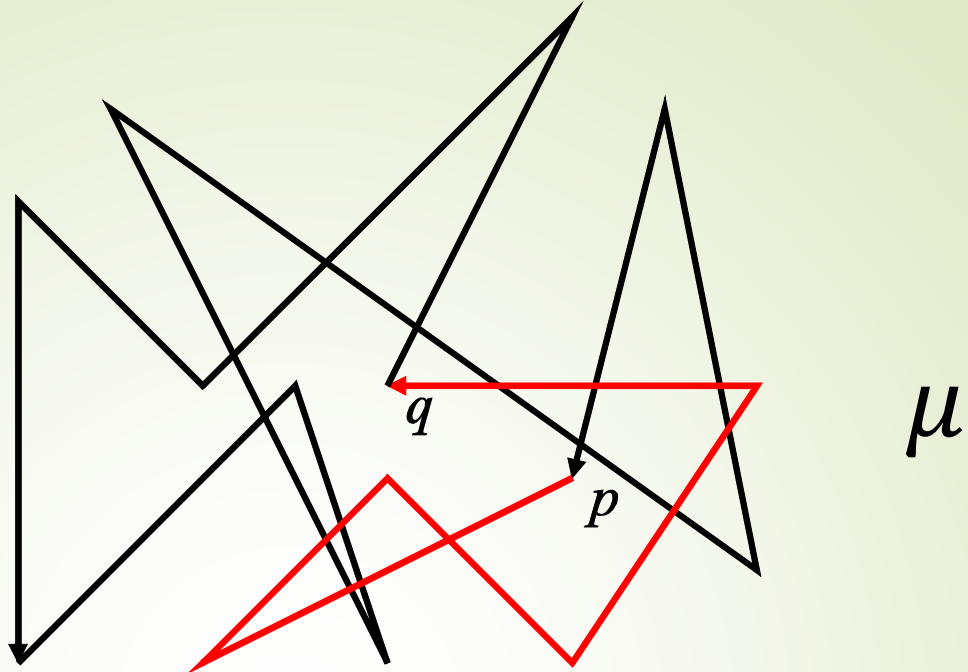
➡ 経路長 : $D^\mu = \sum_{k=0}^{N-1} d(c_k^\mu, c_{k+1}^\mu)$

- ➡ 経路 μ からでたらめに二点 (p, q) を選ぶ

$$\left[c_0^\mu, c_1^\mu, \dots, c_p^\mu, c_{p+1}^\mu, \dots, c_{q-1}^\mu, c_q^\mu, \dots, c_N^\mu \right]$$

- ➡ 二点 (p, q) の間を反転して新しい経路 ν とする

$$\nu = \left[c_0^\mu, c_1^\mu, \dots, c_q^\mu, c_{q-1}^\mu, \dots, c_{p+1}^\mu, c_p^\mu, \dots, c_N^\mu \right]$$

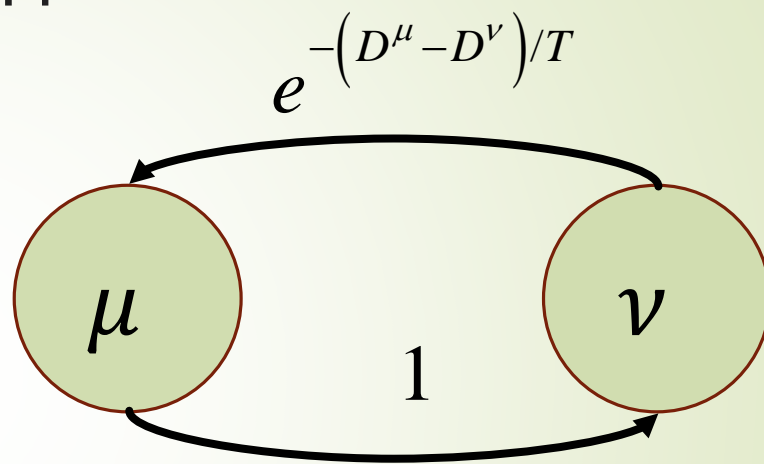


- $D^\nu < D^\mu$ ならば
 - 新しい経路 ν を選択する
 - 短い経路ならば選ぶ
- $D^\nu \geq D^\mu$ ならば
 - 確率 $\exp(-(D^\nu - D^\mu)/T)$ で新しい経路 ν を選択する
 - 長い経路ならば、温度に依存した確率で選ぶ

状態遷移イメージ

state transition

➡ $D^{\nu} \leq D^{\mu}$ の場合



➡ 平衡になるには

$$e^{-(D^{\mu} - D^{\nu})/T} p(\nu) = p(\mu)$$

$$p(\nu) \propto e^{-D^{\nu}/T}, \quad p(\mu) \propto e^{-D^{\mu}/T}$$

- ➡ 経路変更を十分繰り返す
- ➡ ある温度 T で、順路 μ が実現する確率

$$P(\mu) = Z^{-1} \exp(-D^\mu / T)$$

$$Z = \sum_{\mu} \exp(-D^\mu / T)$$

- ➡ Z は、規格化定数。分配関数とも言う。
- ➡ 経路長の長い経路は指数関数的に少ない確率で発生

有限温度の統計力学

Statistical Physics at Finite Temperature

- ▶ エネルギー順位が $\{E_i\}$ である系
- ▶ 温度 T
- ▶ Boltzmann定数 k_B

$$P_i = \frac{1}{Z} e^{-E_i/k_B T}$$
$$Z = \sum_i e^{-E_i/k_B T}$$

徐冷 annealing

- 高温
 - 様々な経路を試す
- 温度をゆっくりと下げていく
 - 選択の幅が次第に狭くなる
- 最短経路のものだけが生き残る

クラス設計

Class Plan

- 経路のクラスRoute
 - List<Point> path : 頂点列
 - double pathLength : 経路長
- Simulationクラス
 - 新しい経路への確率的変更
 - 温度を下げる

