

巡回セールスマン問題に対する 発見的解法的高速化

4495017 岩倉 行信 (沼田研究室)

発表構成

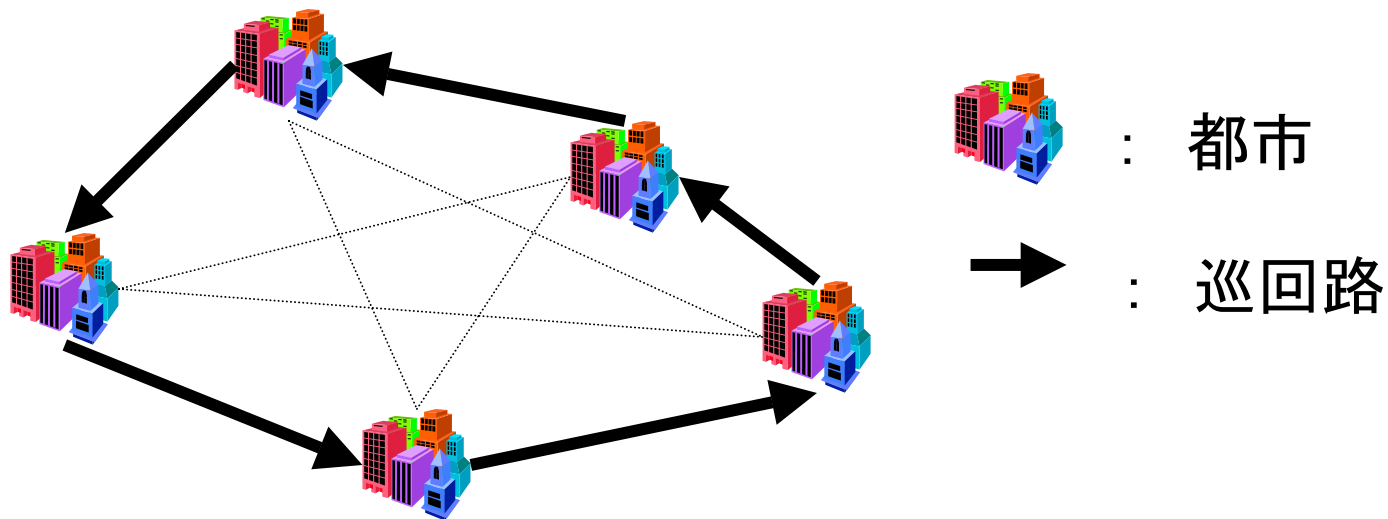
1. はじめに
2. Candidate Setの構成法
3. 2-opt法
4. 実験結果
5. おわりに

1. はじめに

巡回セールスマン問題 (Traveling Salesman Problem: TSP)



与えられたいくつかの都市を全て一度ずつ訪問し最初の都市に戻ってくる巡回路の中で、移動時間や距離に基づく総費用が最小となるものを求める問題



TSP5都市の例

TSPの解法

発見的解法

最適解に近い解を求める → 準最適解
(遺伝的アルゴリズム, 2-opt法 etc)

多数回の探索を行い、より最適解に近い
準最適解を得る。

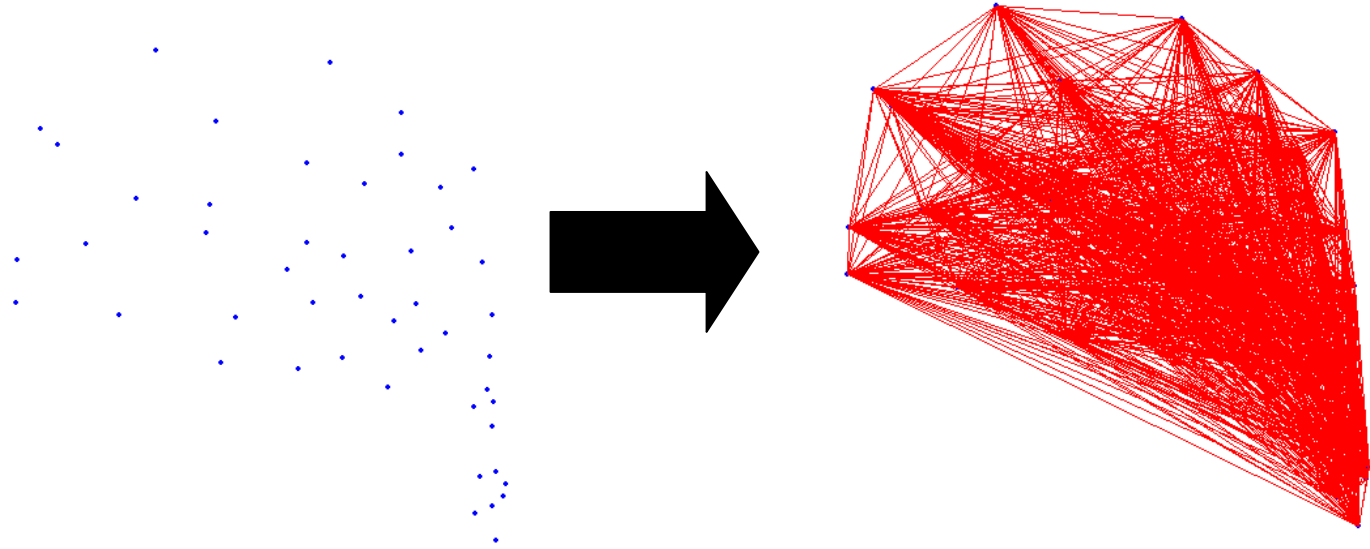
1回の探索をなるべく速く行いたい

発見的解法高速化の必要性

高速化の方法

通常の発見的解法

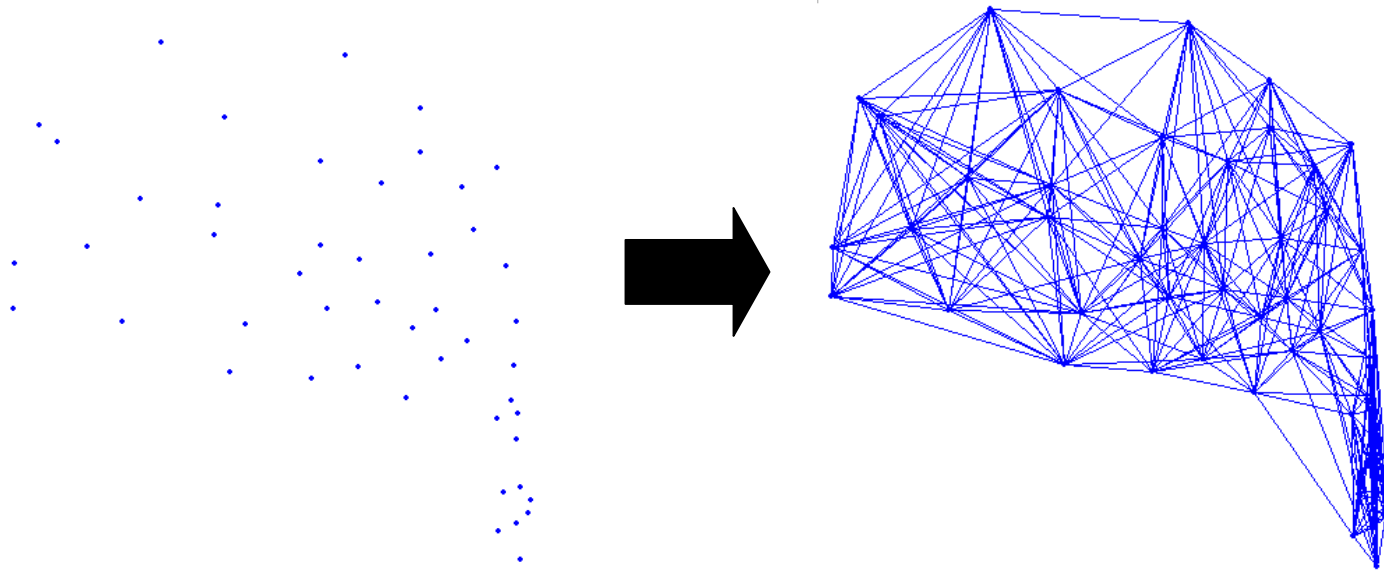
└─▶ 巡回路の枝候補を, 全都市間を結ぶ全ての枝とする



明らかに最適解に含まれないと考えられる長い枝についてまで考慮しているので, 効率が悪く時間がかかる

最適解に含まれる可能性の高い枝に注目

枝を選び出し、その枝のみを巡回路の枝候補とする



考慮する枝数が減少しているため、発見的解法に必要な計算時間が短くなる

発見的解法的高速化

Candidate Set

最適解に含まれる可能性の高い枝を選び出すことを考え、その選ばれた枝の集合

研究目的

発見的解法高速化の手段として、Candidate Setを取り上げる。発見的解法として2-opt法を用い、全枝からなる問題とCandidate Setの枝からなる問題を解き、得られる準最適解の精度と実行時間を比較する。

2. Candidate Setの構成法

2. 1 方法[1] k nearest neighbors

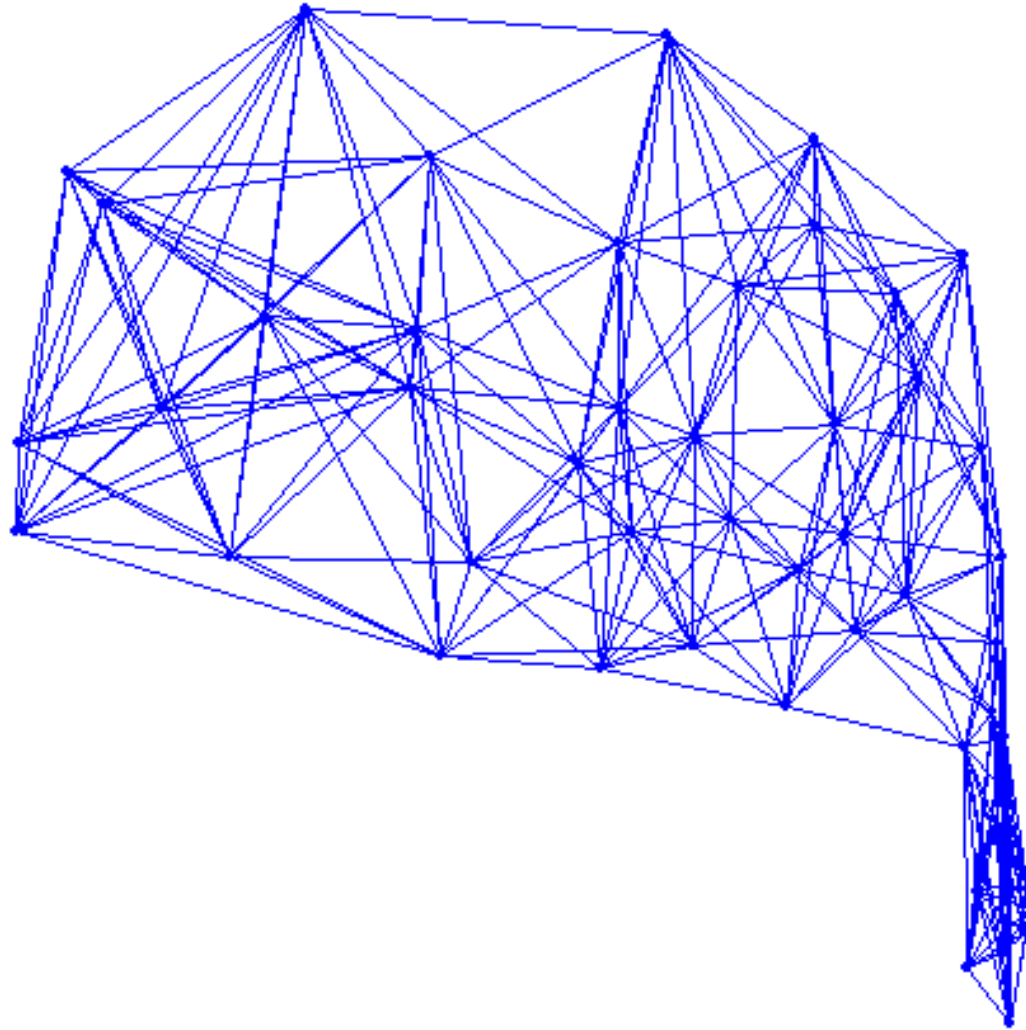
最適巡回路では、最も近い2都市を結ぶ枝が多く含まれている。また、他の枝も近い都市間を結んでいる場合が多い



各都市についてその都市となるべく近い都市を結ぶ枝をCandidate Setとして選ぶ。

k nearest neighbors

ある都市に対して近い方から k ($k > 1$)
個までの都市



Candidate Set (方法[1] ($k=10$))

k nearest neighborsは全ての都市間の移動費用を列挙することで求められる

都市数が多くなると、時間がかかる

移動費用=ユークリッド距離の問題

ドロネーグラフの接続関係を利用することで、高速にk nearest neighborsを求めることができる

2. 2 ボロノイ図とドロネーグラフ

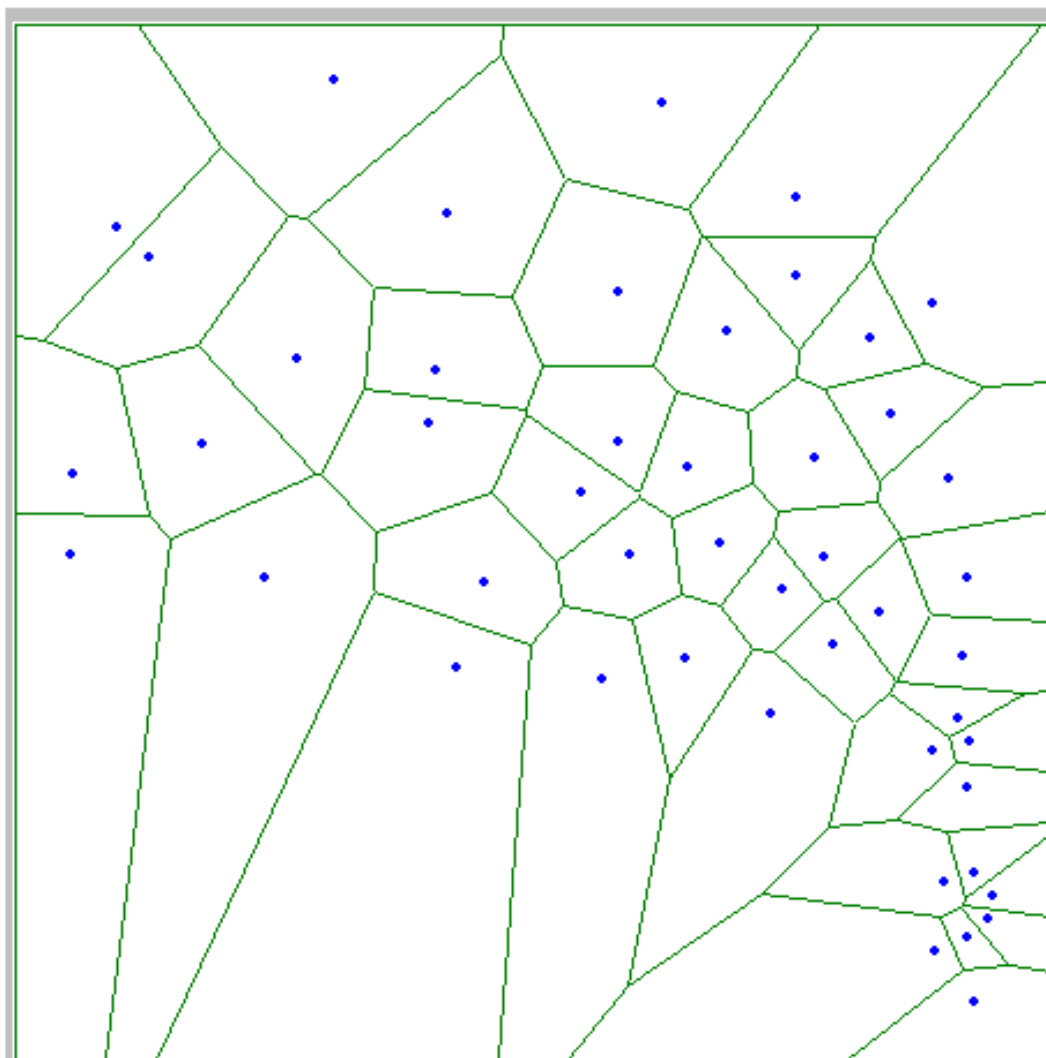
ボロノイ図

平面上に n 個の点 $P_i = (x_i, y_i)$ ($i = 1, \dots, n$) が与えられたとき、以下の式で与えられる点の集合を母点 P_i のボロノイ領域 (勢力圏) と呼ぶ。

$$V(P_i) = \bigcap_{i \neq j} \{P = (x, y) \mid d(P_i, P) \leq d(P_j, P)\}$$

(ただし, $d(P_i, P)$ は点 P_i と点 P のユークリッド距離)

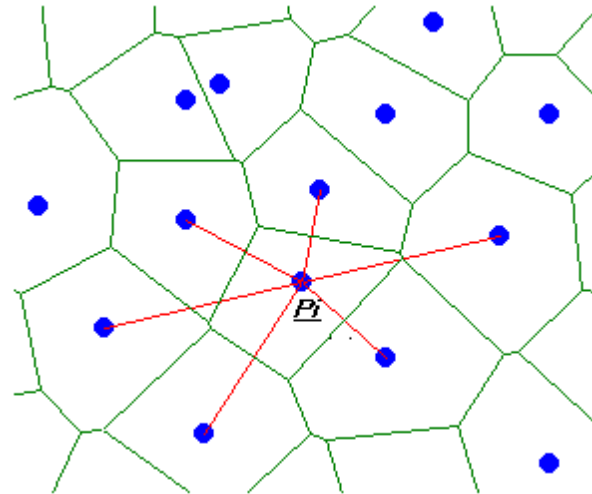
P_1, \dots, P_n の中で P_i が最近点である集合



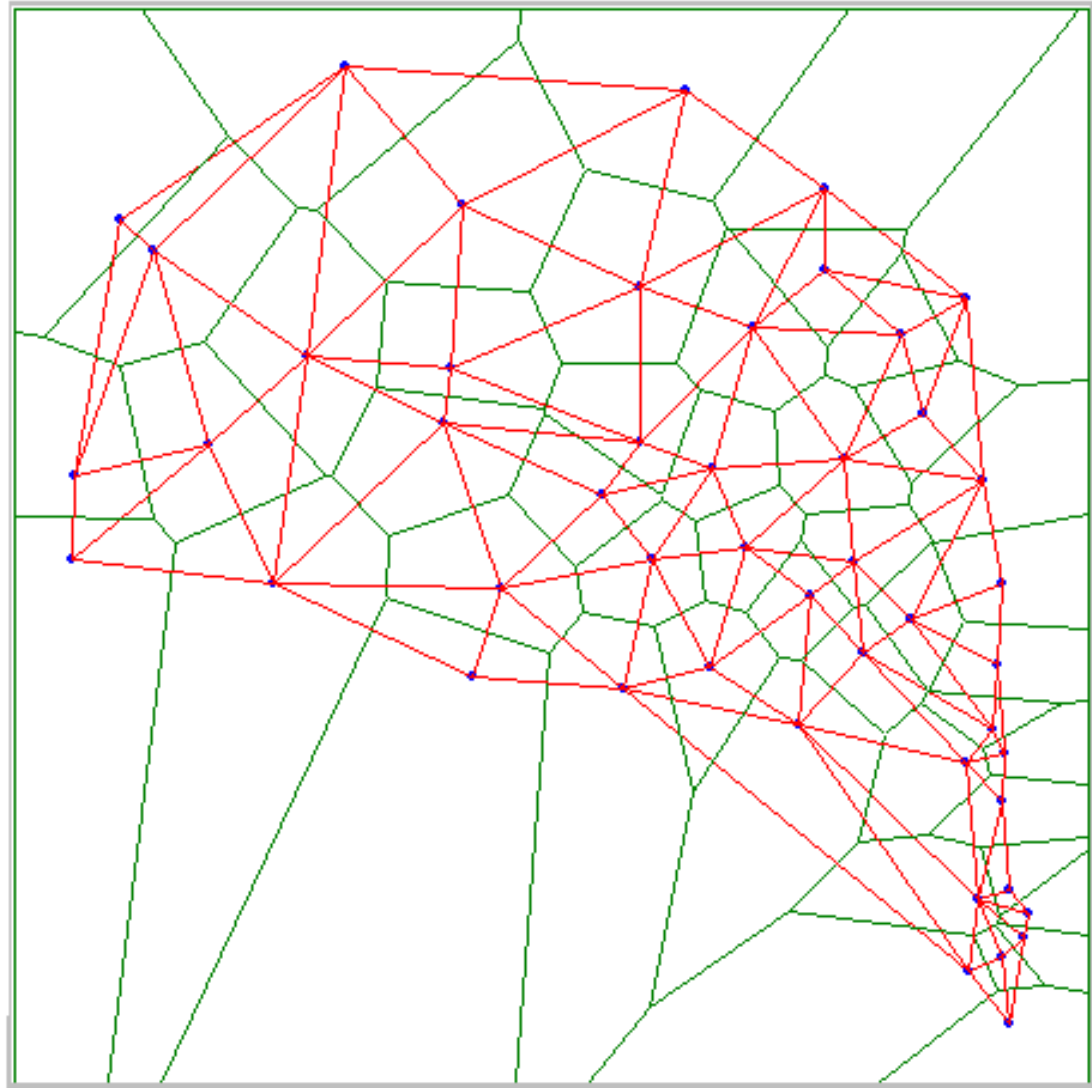
ボロノイ図(48都市問題)

ドロネーグラフ

ボロノイ図において母点 P_i と母点 P_j のボロノイ領域が同じ辺を共有しているとき、母点 P_i と母点 P_j のボロノイ領域は隣接関係にあるという。ボロノイ領域（母点）を点とし、隣接するボロノイ領域間を枝で結んだグラフをドロネーグラフと呼ぶ

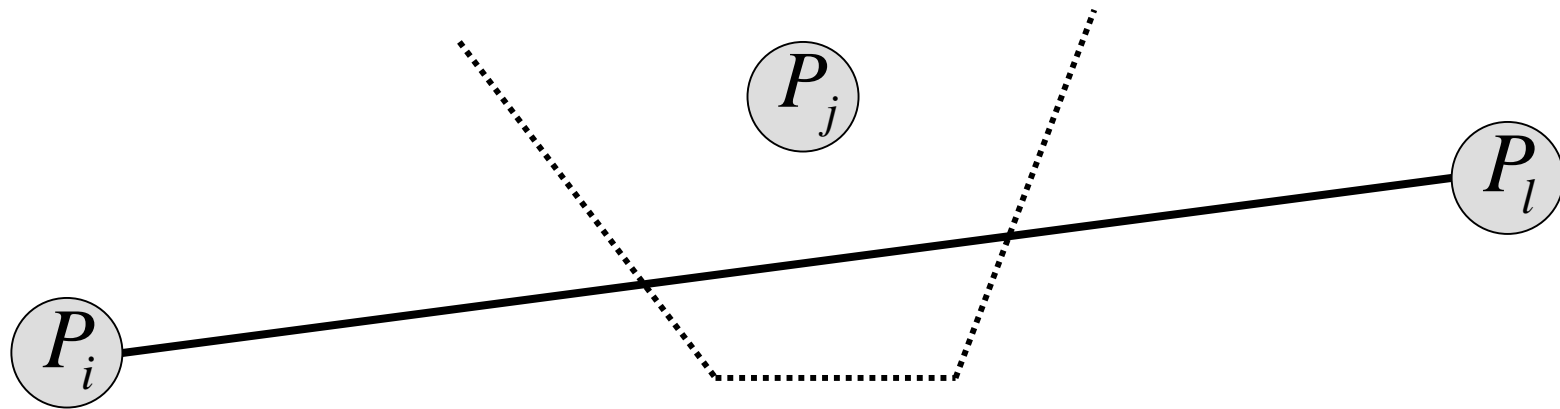


隣接するボロノイ領域



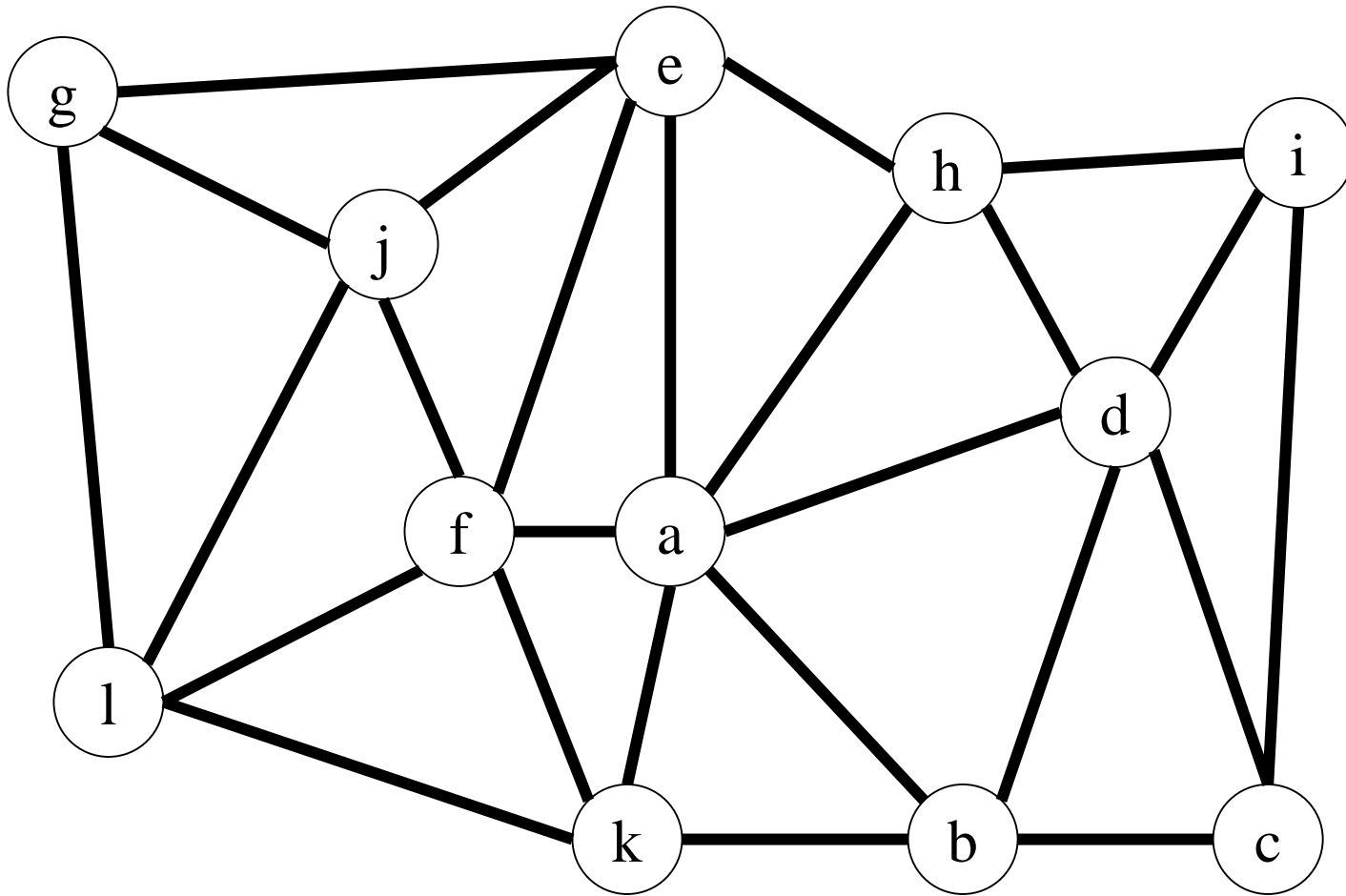
ドローネグラフ(48都市問題)

2. 3 ドロネーグラフの接続関係を利用したのk nearest neighbors

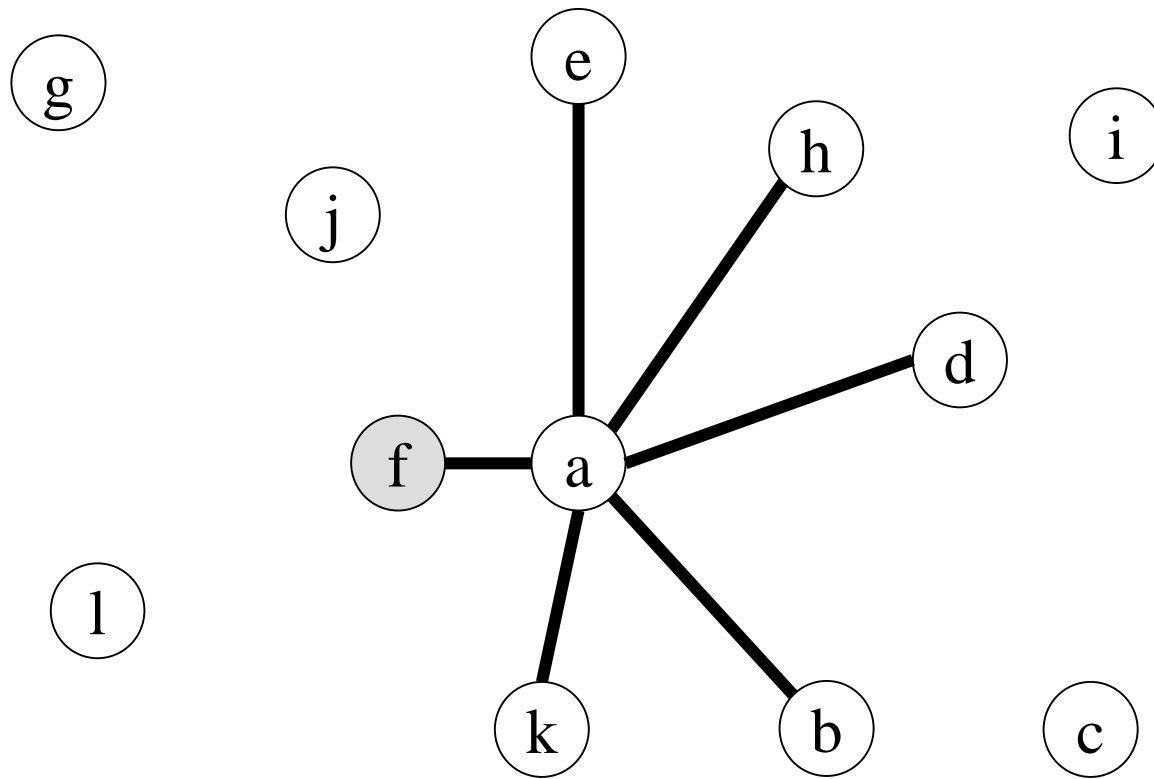


$$d(P_i, P_j) < d(P_i, P_l)$$

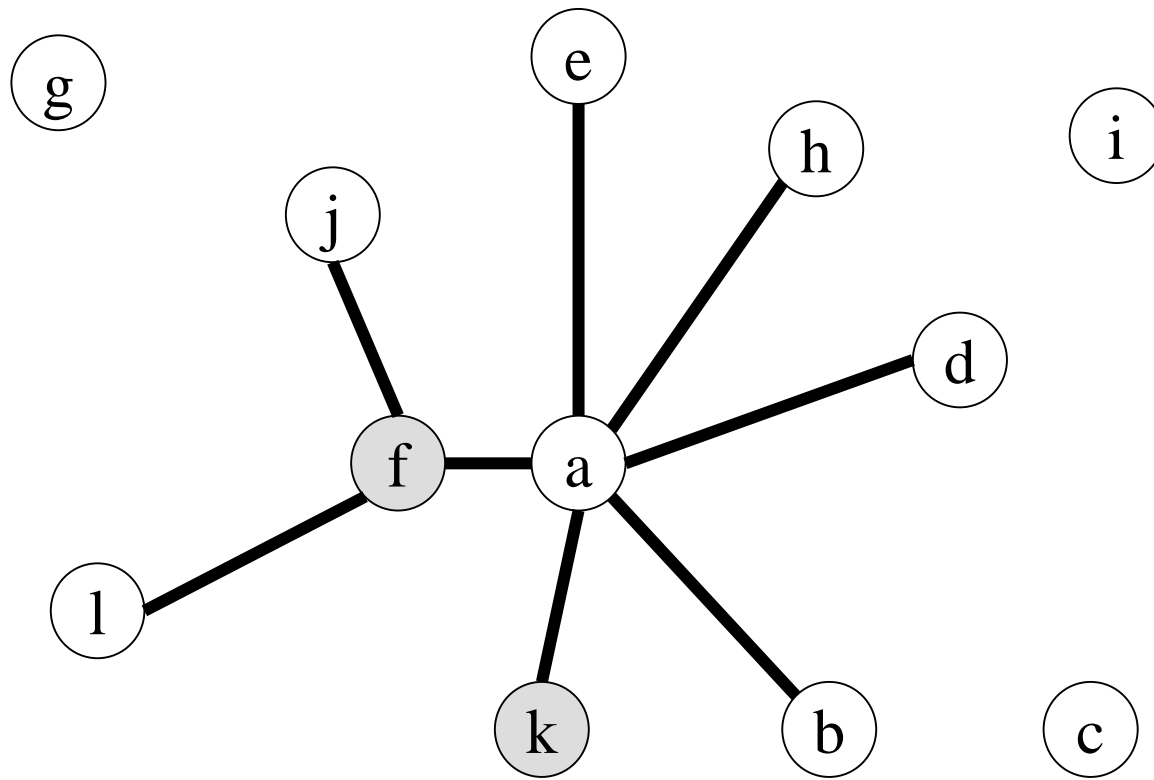
この関係を利用することによって、列挙法によるk nearest neighborsと同じものを、高速に求めることができる



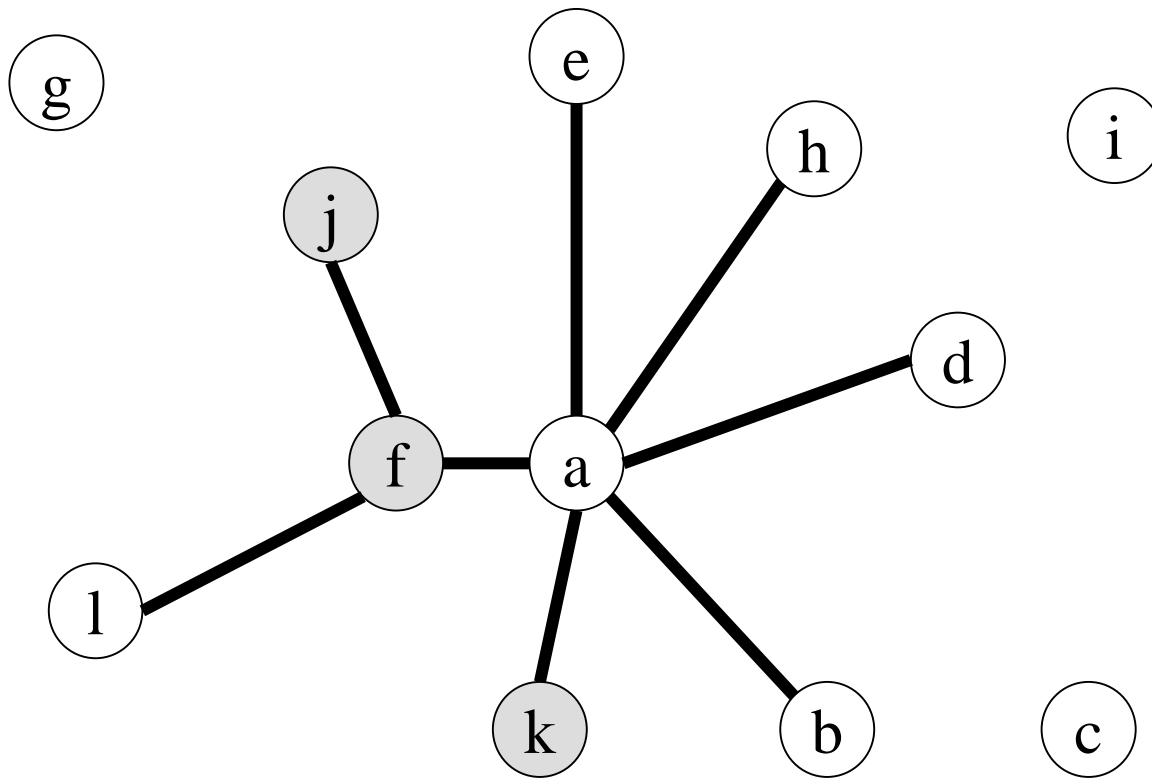
都市aの4 nearest neighborsを求める



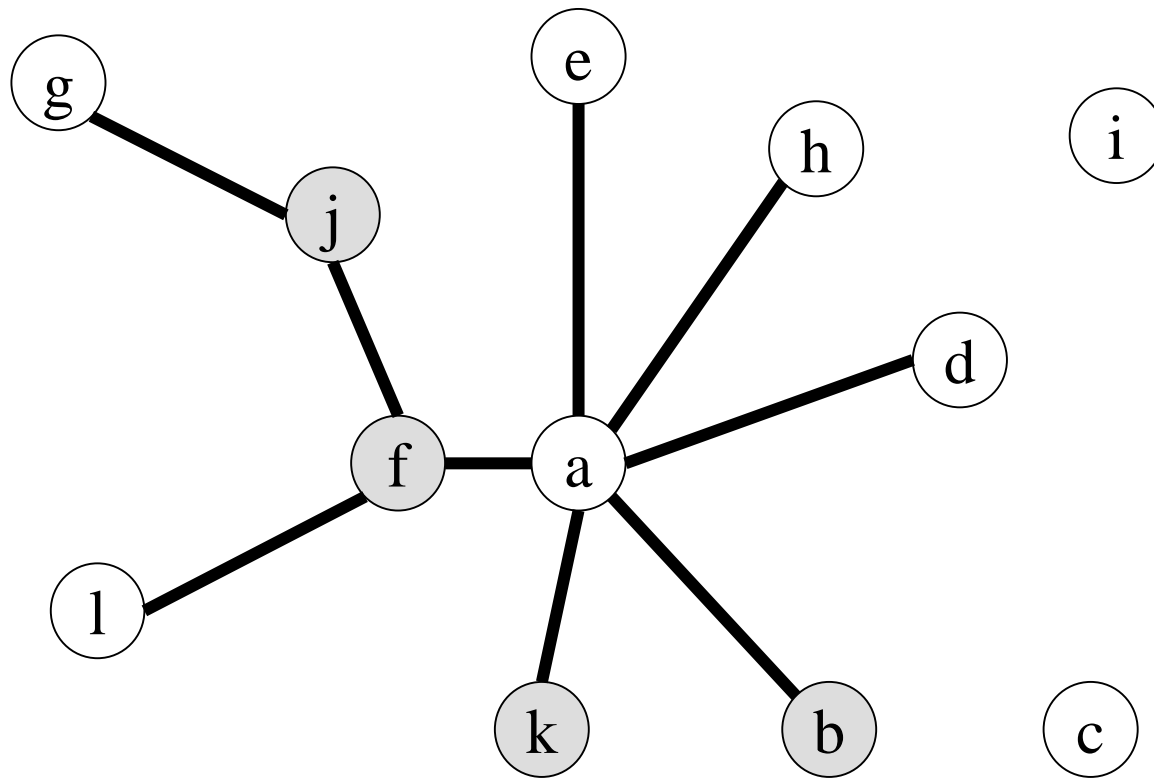
都市 a にドロネーグラフにおいて接続している都市を都市の集合 L とし, L の中で都市 a に最も近い都市を求める。この場合, 都市 f である. L から都市 f を取り除く



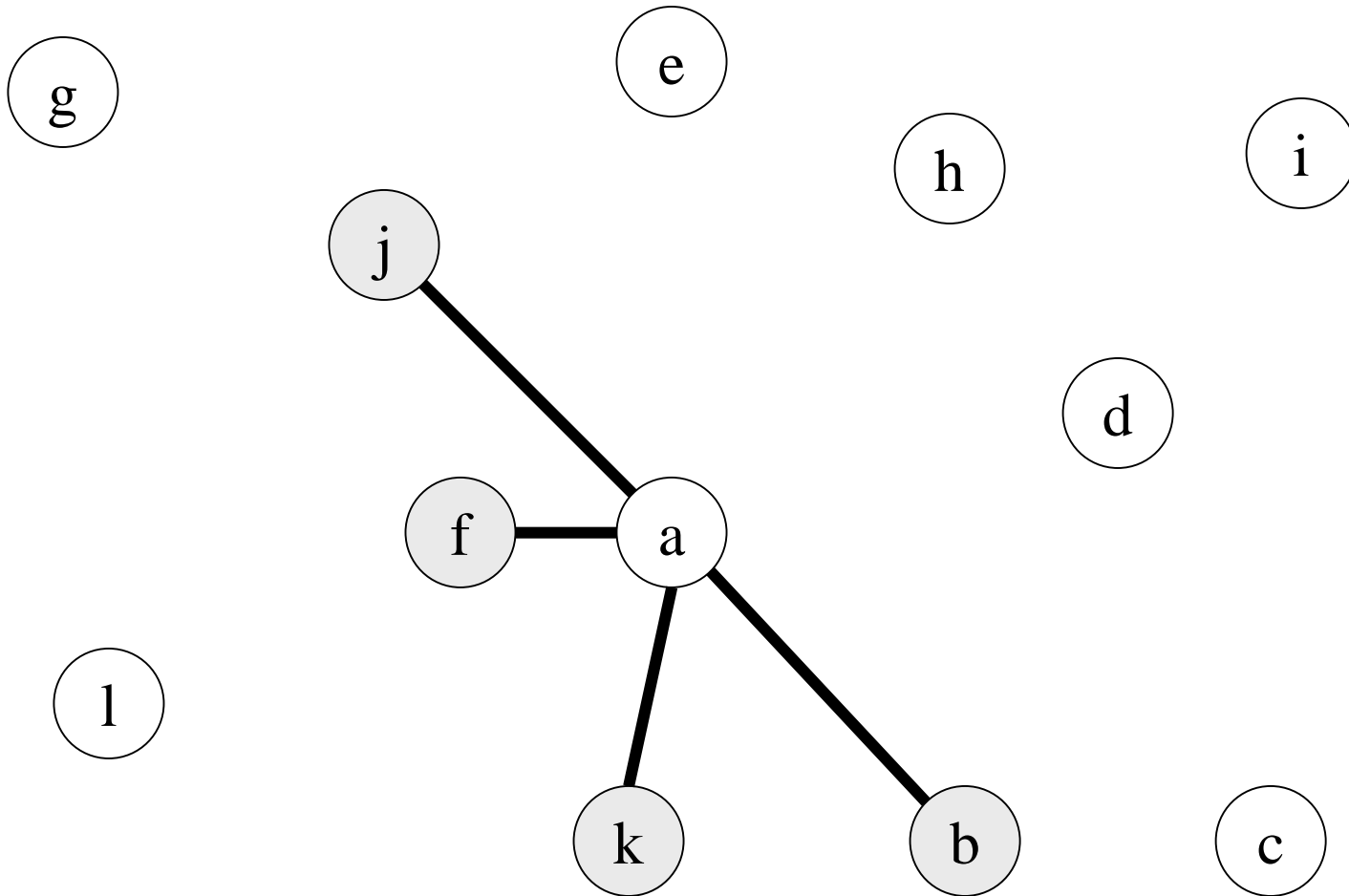
都市 f にドロネーグラフにおいて接続している都市 j , l を L に加える。枝 $a j$, $a l$ は都市 f のボロノイ領域を横切っているので、枝 $a f$ よりも必ず長い。 L の中で都市 a に最も近い都市を求める。この場合都市 k である。 L から都市 k を取り除く



新たにLに加える都市はないので，この中で都市 a に最も近い都市を求める。この場合，都市 j である．
Lから都市 j を取り除く



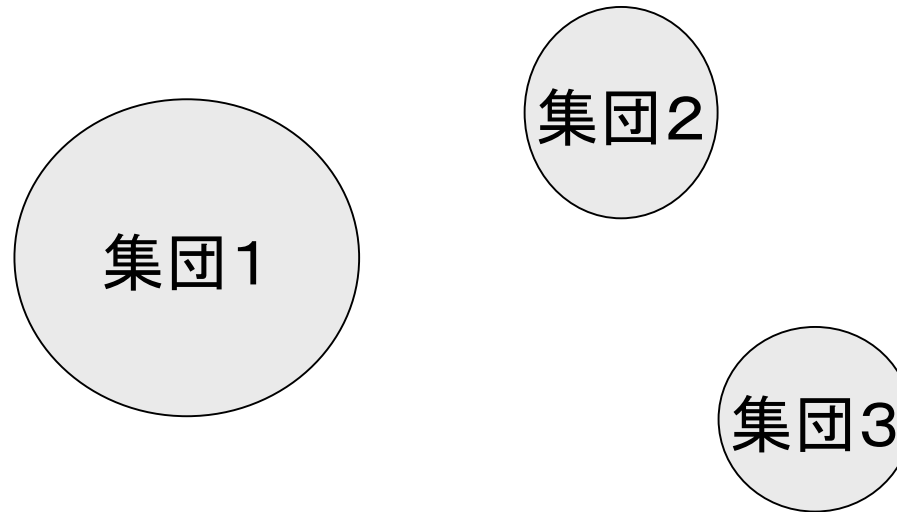
都市 j にドロネーグラフにおいて接続している都市 g を L に加える。枝 $a-g$ は都市 j のボロノイ領域を横切っているため、枝 $a-j$ よりも必ず長い。 L の中で都市 a に最も近い都市を求める。この場合都市 b である。



都市 b, f, j, k が都市 a の 4 nearest neighbors であり、
高速に求めることができる

k nearest neighborsに基づくCandidate Setの問題点

都市の配置がいくつかの集団に別れている場合



k nearest neighborsが、各集団内で構成されCandidate Setが非連結となる

方法[2]で解決

2.4 方法[2] Delaunay Candidate Set

ドロネーグラフは連結グラフなので、その枝をすべて採用すれば方法 [1] の欠点は解決できる



ドロネーグラフの枝をまずCandidate Setに選ぶ



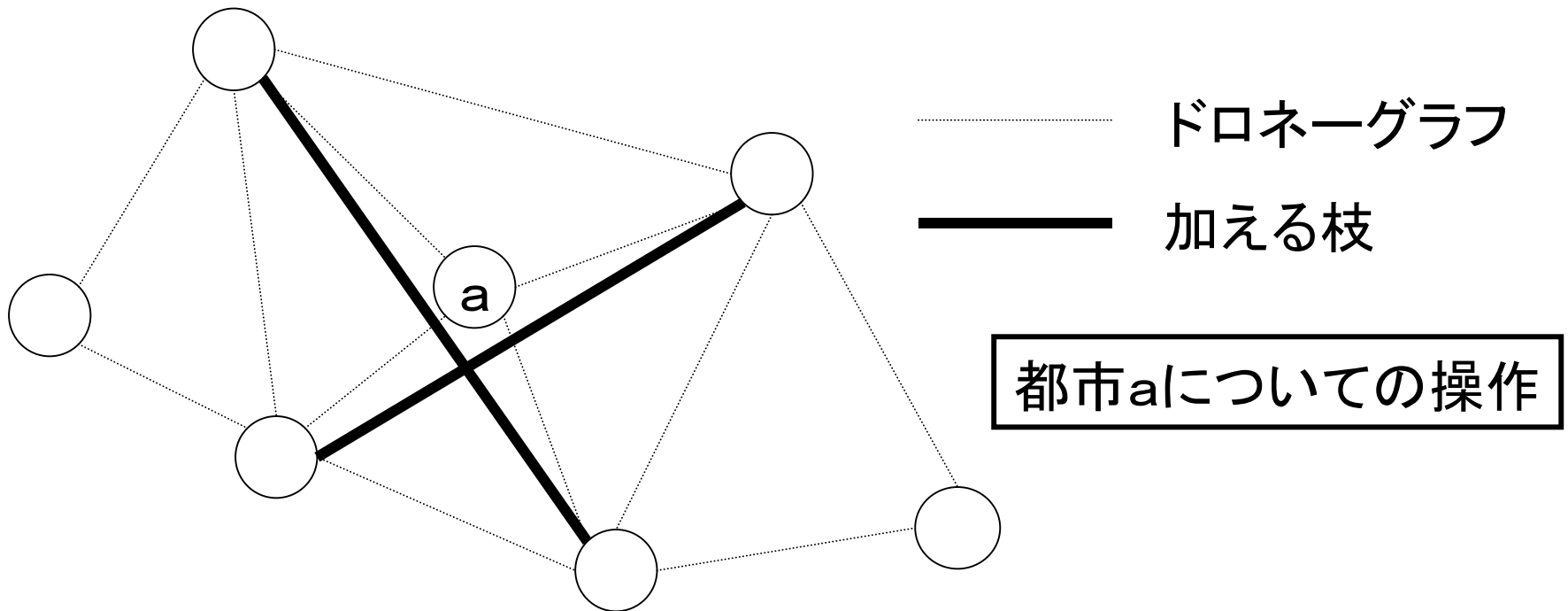
ドロネーグラフの枝のみではCandidate Setとしては、枝の数が少なく十分ではない

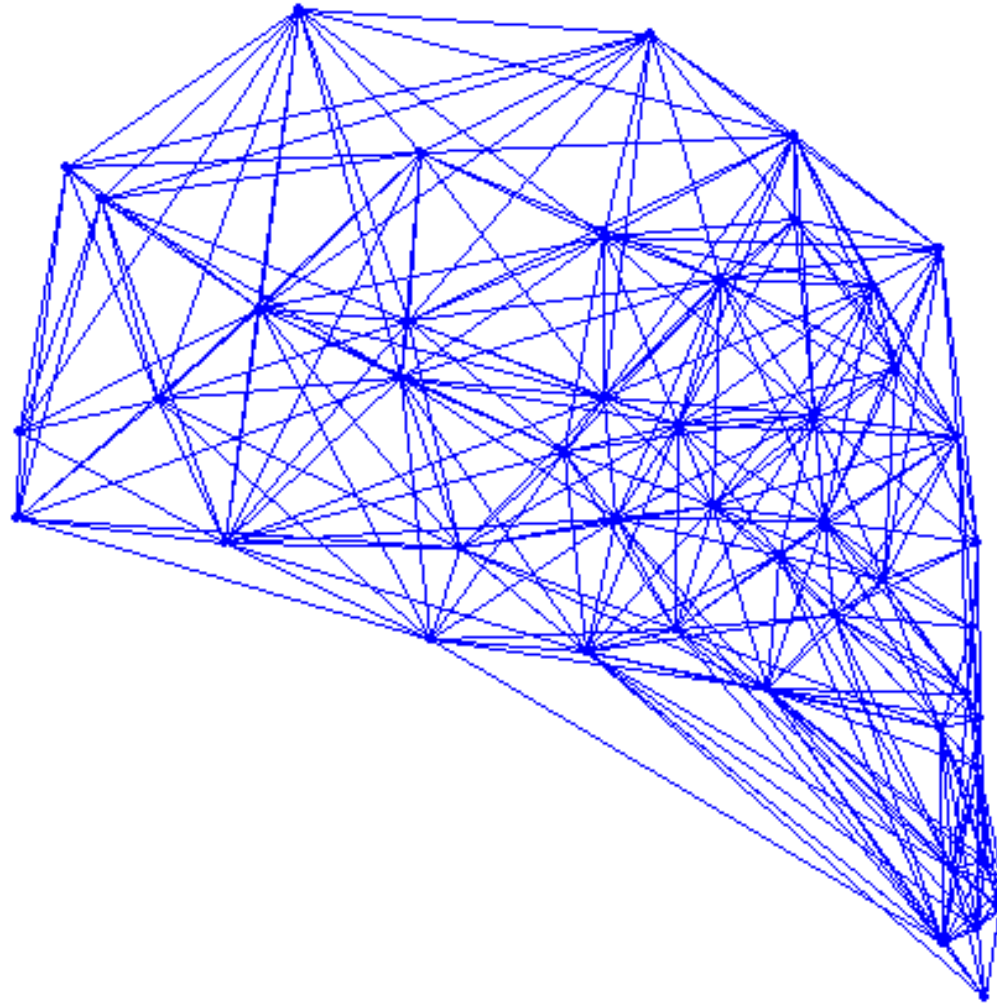


次の手順を用い枝を追加する

手順

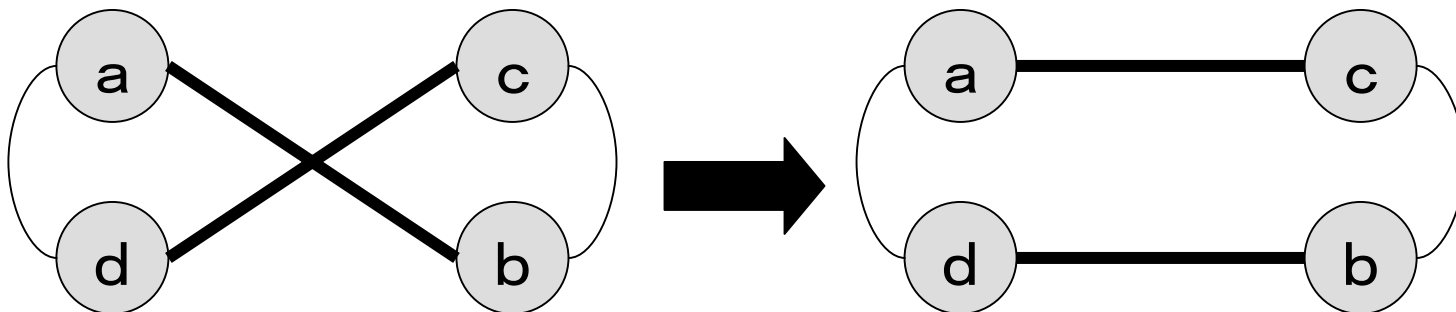
都市 P_i ($i = 1, \dots, n$) にドロネーグラフにおいて接続している 2 都市 P_j, P_k について枝 $P_j P_k$ が Candidate Set に含まれていなければ、その枝を Candidate Set に加える。





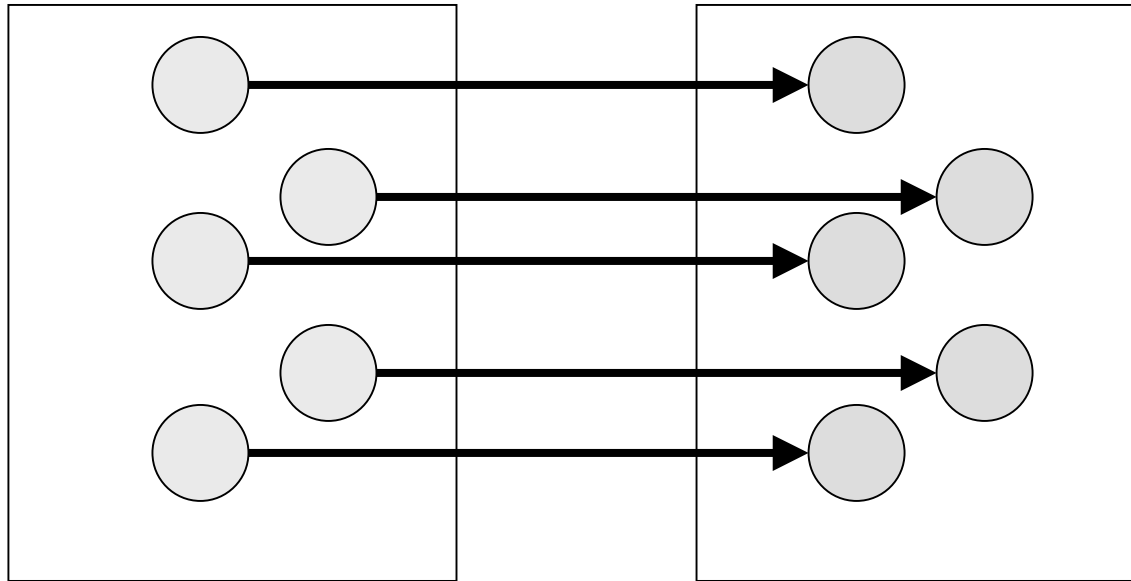
Candidate Set (方法[2])

3. 2-opt法



枝ab, cdを除いて, 枝ac, bdを加えたとき巡回路の長さが減少していれば交換する

Candidate Set上の2-opt法では, 枝ac, bdがCandidate Setに含まれる場合のみ, 枝の交換を考える



初期解

近似解

ランダムに多数の初期巡回路を作り, 2-opt法を用いる

4. 実験結果

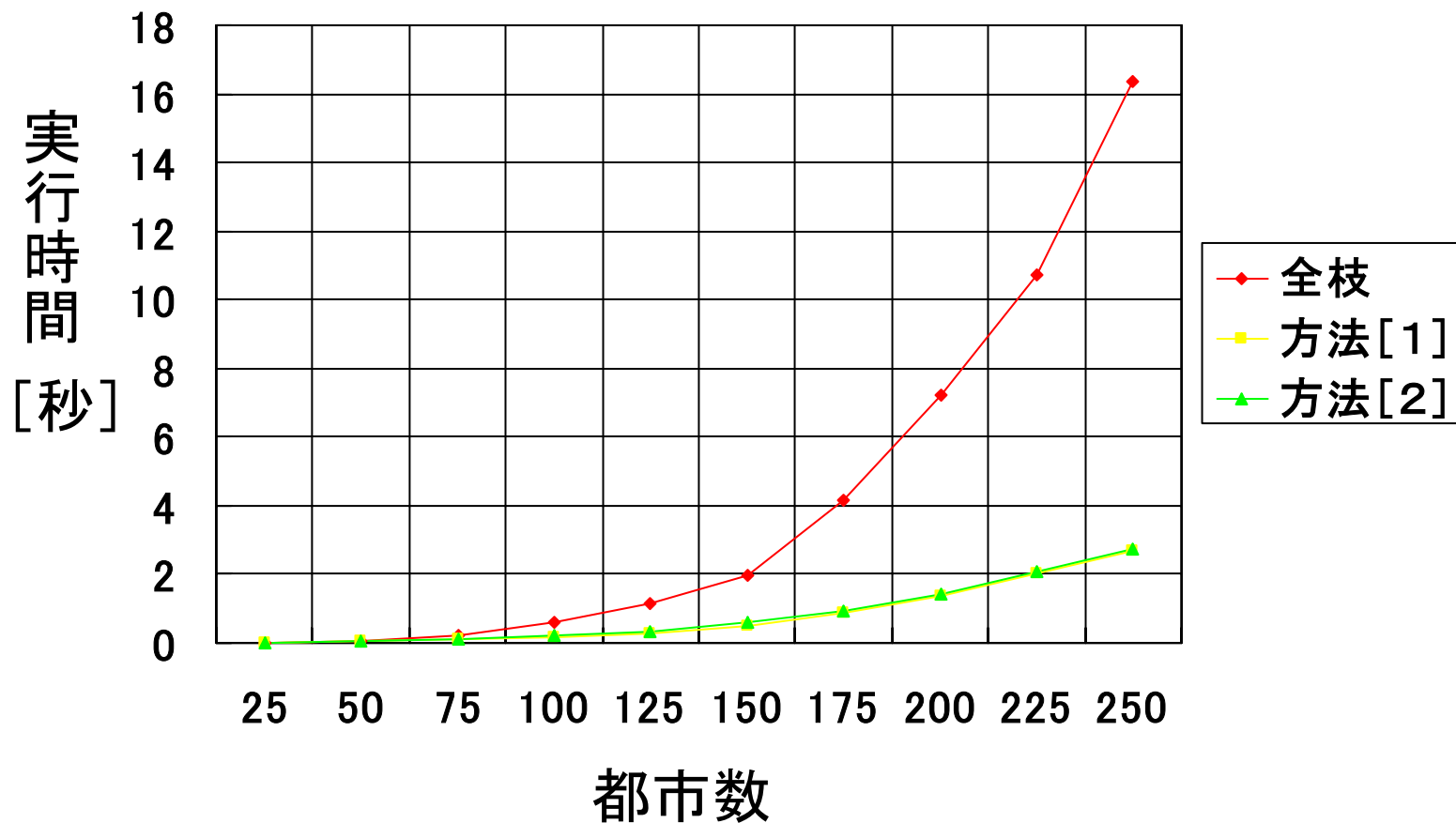


表1. att48問題の結果(都市数48, 最適解10628)

	時間 [秒] (平均)	準最適解(平均)	準最適解(平均) ／最適解	最良の解	枝数
全枝	0. 0 7 5 0	1 1 0 5 2. 8	1. 0 3 9 9	1 0 6 2 8	1 1 2 8
方法 [1] (k = 8)	0. 0 3 1 1	1 1 1 5 5. 1	1. 0 4 9 6	1 0 6 4 8	2 3 0
方法 [1] (k = 1 0)	0. 0 3 1 9	1 1 1 3 3. 7	1. 0 4 7 6	1 0 6 2 8	2 8 2
方法 [1] (k = 1 2)	0. 0 3 6 9	1 1 0 7 5. 3	1. 0 4 2 1	1 0 6 2 8	3 4 3
方法 [2]	0. 0 3 4 7	1 1 2 2 6. 0	1. 0 5 6 3	1 0 6 3 8	3 2 5

表2. berlin52問題の結果(都市数52, 最適解7542)

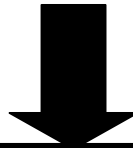
	時間 [秒] (平均)	準最適解(平均)	準最適解(平均) ／最適解	最良の解	枝数
全枝	0. 0 7 7 8	8 1 3 5. 2	1. 0 7 8 7	7 5 4 2	1 3 2 6
方法 [1] (k = 8)	0. 0 3 3 6	8 4 1 6. 5	1. 1 1 5 9	7 6 6 3	2 8 1
方法 [1] (k = 1 0)	0. 0 3 9 9	8 3 5 6. 0	1. 1 0 7 9	7 5 4 2	3 5 2
方法 [1] (k = 1 2)	0. 0 4 3 0	8 2 9 8. 1	1. 1 0 0 2	7 5 4 2	4 2 7
方法 [2]	0. 0 4 0 8	8 3 2 5. 6	1. 1 0 3 8	7 5 4 2	3 9 6

結果は1000回の探索の平均

5. おわりに

考察

方法[1], 方法[2]とも, 全枝に比べてやや精度は悪くなるが, ほぼ同程度の精度で準最適解を求めることができ, 実行時間はかなり減少する



Candidate Setは有効である


方法[1]でのkの選択



k=10程度が適当

問題点

- ◎ 方法[1]で, ドロネーグラフを利用する事により, 高速に k nearest neighbors を求めることができるが, 軽減された時間はドロネーグラフを求める時間により相殺される



効率的な算法(四分逐次添加法, 再帰二分法)でボロノイ図を求める