

Graph Approximation using MST

Zhengyu Jin

Department of Computer Science and Technology
Zhejiang University

2025 年 11 月 26 日

Overview

1. Steiner Tree Problem
2. TSP Problem
3. Shortest Hamiltonian Path

1. Steiner Tree Problem

Introduction

定义 (Steiner 树问题)

给定一个带权图 $G = (V, E)$ 和顶点子集 $R \subseteq V$ (称为终端点), 寻找一棵权重最小的树, 使其连接 R 中的所有顶点。该树可以包含 $V \setminus R$ 中的其他顶点 (称为 Steiner 点) 以降低总权重。



图: Steiner 树问题示例

Introduction

为了简单起见，我们考虑完全图上满足度量的斯坦纳树问题。

给定无向完全图 $G = (V, E)$ （任意两个顶点之间都存在边），并为边赋予非负权值 $c: E \rightarrow \mathbb{R}^+$ ；此外，这个权值需要满足度量要求：设 $(i, j) \in E$ 代表顶点 i 到 j 的边，并记 $c(i, j)$ 等价于该边对应权值，那么 c 应该满足度量性质（类比于泛函分析中的定义）：对称、非负、有限，且满足三角不等式：对任意的 $x, y, z \in V$ ：

$$c(x, y) \leq c(x, z) + c(z, y)$$

度量斯坦纳树问题的表述

那么 G 上的斯坦纳树问题可以表述为：给定 V 的一个子集 $S \subseteq V$ ，求 G 的连通子图 $T = (S', E')$ ，使得 S 中的所有点都在 T 中（即 $S \subseteq S' \subseteq V$ ），且 T 的边权之和

$$c(T) := \sum_{e \in E'} c(e)$$

最小。 S 中的点便是“终端”， $S' \setminus S$ 中的点便是斯坦纳点。

不过即使加了这么多的限制条件，它仍然是一个 NP-Hard 问题。

算法设计与分析

我们可以直接利用 MST 设计近似算法。

定理

设完全图 G 关于 S 的导出子图为 \tilde{G} ；直接在图 \tilde{G} 中求最小生成树，就是斯坦纳树问题的一个近似解。在满足三角不等式的前提下，这是一个 2-近似的算法，且数字 2 是紧的。

证明.

假设给定 S 后子图 \tilde{G} 上 MST 问题的解为 T 、最优解斯坦纳树问题的最优解为 T^* 。

算法设计与分析

证明（续）.

我们将 T^* 中的边都复制一次（在原来的边基础上再添一条相同的边），得到图 T_2^* 。 T_2^* 中每个顶点的度数都是偶数，因此存在一条欧拉回路 L ，易知 $c(L) = c(T_2^*) = 2c(T^*)$ 。

在图 G 中，从 S 中的某一个点出发沿着回路 L 前进，如果遇到了已经访问过的点或者非 S 中的点（斯坦纳点），则将其跳过。由于 G 是完全图，这种“跳跃”或称 short-cutting 总是能做到的。通过这种方式就得到了一条 S 上的路径 P 。

算法设计与分析（续）

证明（续）.

例如，如下图所示是 L 的一部分，红色代表 S 中的点，蓝色则是斯坦纳点。由于节点 a 之后遇到了斯坦纳点，我们要 short-cutting 到 b ；在到达 c 之后，由于 a 已经走过了，我们要直接跳到 d 。由于三角不等式成立，因此通过这种方法得到的路径 P 的长度不会超过 L 。

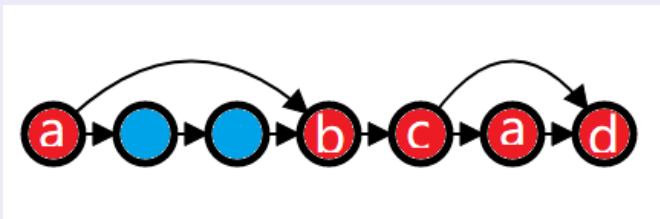


图: Short-cutting 示例

算法设计与分析（续）

证明（续）

也可以这样理解：给定 T^* ，考虑其 DFS 遍历得到的顶点序列，其中每个顶点都被访问了两次；我们仅保留该序列中的终端节点，并且仅保留第一次访问的顶点而去掉第二次访问的节点，构成的序列就得到了路径 P 。

注意到 P 是 \tilde{G} 的一个生成树，显见

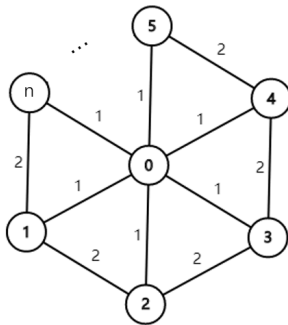
$$c(T) \leq c(P) \leq c(T_2^*) = 2c(T^*)$$

因此 T 便是一个 2-近似解。



紧性分析

而且“2”是紧的，考虑下面的轮图。



令 S 代表序号 $1, 2, \dots, n$ 对应的点，那么利用中间的 0 号点作为斯坦纳点，可以得到最优解 n ；但显然利用前面的算法会得到 $2(n-1)$ 的结果。令 n 充分大即可得到 2 的近似比。

（另一方面，这里的 2 也是不能提升的，因为要保证三角不等式成立。）

2. TSP Problem

旅行商问题 (Travelling Salesman Problem, TSP)

我们在之前已经介绍了旅行商 (Travelling Salesman Problem, TSP) 问题，并给出了 ILP 建模。

考虑完全图上的 TSP 问题：给定无向完全图 $G = (V, E)$ 以及边权 $c: E \rightarrow \mathbb{R}^+$ ，求权重最小的哈密顿回路。设 $|V| = n$ ，那么该问题也就是要确定一个顶点顺序 π 使得

$$\sum_{i=1}^n c(v_{\pi(i)}, v_{\pi(i+1)}) \text{ 最小, 其中 } \pi(n+1) = \pi(1)$$

TSP 的不可近似性

完全图上的 TSP 是 NP-难问题，在 $P \neq NP$ 的假设下，有下述定理：

定理

完全图上的 TSP 不存在近似比为 $2^{poly(n)}$ 的多项式算法，其中 $poly(n)$ 表示关于 n 的多项式，用作 TSP 输入的完全图规模为 n （即 $|V| = n$ ）。

TSP 的不可近似性：证明

证明.

考虑简单无向图 $G' = (V, E')$ ，我们使用它的顶点构造完全图 $G = (V, E)$ ， $e \in E$ 的边权 $c(e)$ 定义如下：

$$c(e) = \begin{cases} 1 & e \in E' \\ 2^{\text{poly}(n)} n & e \notin E' \end{cases}$$

G 的规模仍然是 n 的多项式。

TSP 的不可近似性：证明（续）

证明（续）.

用反证法，假设存在 TSP 的 $2^{\text{poly}(n)}$ 的多项式近似算法，利用其求解 G 上的 TSP 问题。若 TSP 的最优解为 n ，则 G' 中一定存在一个 Hamilton 回路，近似算法的目标函数值一定不超过 $2^{\text{poly}(n)}n$ ；否则 G' 中无 Hamilton 回路，最优解一定不小于 $2^{\text{poly}(n)}n + n - 1$ ，近似算法的解也不会更好。

这样一来，由这种近似算法求解后，根据近似解与 $2^{\text{poly}(n)}n$ 的大小关系，就可以解决 G' 的 Hamilton 回路问题。但 Hamilton 回路是一个 NP-难问题，不能被归约到多项式时间求解，矛盾！□

度量 TSP (Metric TSP)

既然普通完全图上的旅行商问题这么难，我们给它加一点限制：在 c 满足度量性质（主要是三角不等式）的完全图上（所谓 **Metric TSP**），TSP 就有很好的近似比，类似于斯坦纳树问题，用 MST 松弛的思想可以立即得到一个 2-近似算法。证明与斯坦纳树问题完全相同：

1. 先求图 G 的 MST，得 T^* ；
2. 将 T^* 的边加倍，得到欧拉图 T_2^* ；
3. 沿着 T_2^* 的欧拉回路 L 跳过所有已访问过的点，构造一个 Hamilton 回路 H ；
4. $c(H) \leq c(T_2^*) = 2c(T^*) \leq 2c(H^*)$ 。

紧性分析

其中寻找欧拉回路可以用 DFS 或者 Fleury 算法。在一些资料中，上述算法被称作 Double-tree algorithm。下面构造一个例子说明数字“2”是紧的：

例

考虑完全图 $G = (V, E)$, $|V| = 2n + 1$, 其中

- v_0 与任何一个顶点之间的距离都是 1;
- v_i 与 v_{i+1} 之间的距离为 1, $i = 0, \dots, 2n - 1$;
- 其余所有两点间距离都是 2;

紧性分析（续）

例（续）

那么算法构造出的欧拉回路 L 可以是 $v_0 v_1 v_0 v_3 \dots v_0 v_{2n-1} v_0 v_2 v_0 v_4 \dots v_{2n} v_0$ ，进行 short-cutting 得到的哈密顿回路 H 则是 $v_0 v_1 v_3 \dots v_{2n-1} v_2 v_4 \dots v_{2n} v_0$ ；

$c(H) = 2(2n - 1) + 2 = 4n$ 。而最优解则是按照相邻选择，即 $v_0 v_1 v_2 \dots v_{2n} v_0$ ，最优权值和为 $2n + 1$ 。令 n 充分大即可得到 2 的近似比。

Christofides 算法

不过，这个算法其实还可以改进。注意到数字“2”来自于将 MST 的边加倍这一操作，而加倍是为了保证欧拉回路存在。但是，并不一定要这样才能得到一个欧拉图：对于给定的树 T^* ，其上度数为奇数的点（奇点）一定有偶数个，我们将这些点两两配对，随之在每一对匹配的点之间增加一条边，那么构成的图中一定只有偶数度数的点（偶点），也就是一张欧拉图了。换言之：

- 求 T^* 中所有奇点的最小权完美匹配 M^* ，将 M^* 中的边加入 T^* 中得到 T_e^* ，则可以用 T_e^* 上的欧拉回路构造哈密顿回路。

Christofides 算法 (续)

注意，我们允许 T_e^* 是一个重图 (multigraph)，也就是说： M^* 和 T^* 中的边都要保留，这可能会造成重边 (multiple edges, 也称平行边)。其中寻找完美匹配可以用带花树算法在多项式时间内求解。

定理 (Christofides 算法)

上述算法的近似比为 1.5。

Christofides 算法：证明

证明.

不妨设 T^* 中有 $2k$ 个奇点 v_1, v_2, \dots, v_{2k} , 则

$\{(v_1, v_2), (v_2, v_3), \dots, (v_{2k-1}, v_{2k})\}$ 和 $\{(v_2, v_3), (v_3, v_4), \dots, (v_{2k}, v_1)\}$

是两组完美匹配，我们将其记作 M_1 和 M_2 。如下图所示， M_1 和 M_2 中的边是交错的。

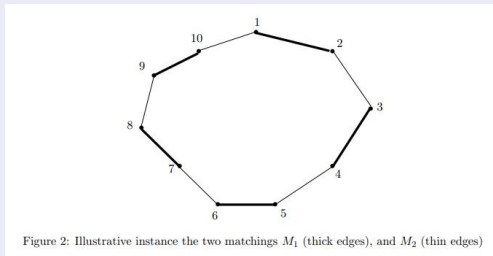


图: 两个完美匹配 M_1 (粗边) 和 M_2 (细边)

Christofides 算法：证明（续）

证明（续）.

那么

$$c(H^*) \geq c(M_1) + c(M_2) \geq 2c(M^*) \implies c(M^*) \leq \frac{1}{2}c(H^*)$$

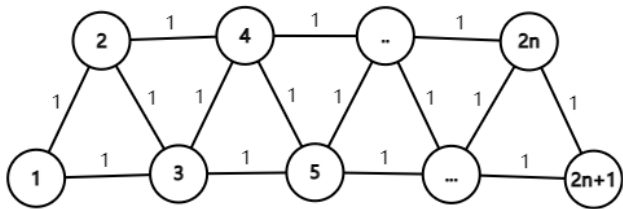
其中第一个不等式里用到了边权的度量性质（相当于在最优的 **Hamilton** 回路中进行 **short-cutting**，从而只保留奇点，这些奇点通过取交错边可以得到两个匹配）。另一方面，根据度量性质，对 T_e^* 进行 **short-cutting** 后得到的边权更小，因此

$$c(H) \leq c(T_e^*) = c(T^*) + c(M^*) \leq \frac{3}{2}c(H^*)$$



Christofides 算法的紧性

这就证明了近似比不超过 1.5。下面再给出例子证明 1.5 是紧的，如下图，



Christofides 算法的紧性 (续)

紧性分析

这是一个完全图，未画出的顶点间距离由所给边下的最短距离确定，例如 $c(v_2, v_{2n}) = n - 1$ 、 $c(v_1, v_{2n+1}) = n$ 。易知 $c(H^*) = 2n + 1$ （按照给边走一圈即可）；而 $c(T^*) = 2n$ （取路径 $v_1 v_2 \dots v_{2n+1}$ ）、 $c(M^*) = n$ （奇点只有 v_1 、 v_{2n+1} ，其间距离为 n ），而且 T^* 与 M^* 二者的边正好构成回路 H 。令 $n \rightarrow \infty$ ，于是

$$\frac{c(H)}{c(H^*)} = \frac{c(T) + c(M^*)}{c(H^*)} = \frac{3n}{2n + 1} \rightarrow \frac{3}{2}$$

3. Shortest Hamiltonian Path

最短 Hamilton 路径问题

Hamilton 路径问题指在赋边权的无向完全图 $G = (V, E)$ 上求边权和最小的 Hamilton 路径（而非回路）。同样，我们也只考虑边权 c 满足度量的情形。

在该问题中，我们可以指定路径的端点（endpoints, 包括起点和终点），也可以不指定。这就出现了三种情形：无固定起点或终点、固定其中一个点、固定起点和终点。

相比于 TSP 问题，该问题不要求路径闭合，因此也称其 TSP Path 问题；我们总可以将其转换为 TSP 问题：

转换为 TSP 问题

- 两 endpoint 都不指定的情况。我们增加一个虚设顶点 (dummy vertex)，其到其它所有顶点距离都是 0，即可将其转换成 TSP 问题。在 TSP 得到的回路中删除虚设顶点，即可得到一条 Hamilton 路径。
- 指定一个 endpoint 的情况。假设指定起点为 s ，那么可以增加两个虚设顶点 v, w ，其中 v 仅与 w 和 s 相连，而 w 与所有点相连；这些边权值都是 0。在新图上求解 TSP，得到的回路中一定包含“ $w - v - s$ ”，因此将 v, w 删除后， s 就成了 endpoint。
- 指定起止点为 s 和 t 。可以仅增加一个虚设顶点，其到 s, t 的距离为 0，而到其余顶点距离为无穷大。

转换为 TSP 问题

但是，前面的这种转换（或称“规约”）会破坏度量性质，因此我们也没法再使用 Christofides 算法求解。因此这种思路行不通。

无固定情形

首先尝试模仿前面 Christofides 算法里利用 MST 松弛的思路。

1. 求 G 的 MST, 得到 T^* ;
2. 求 T^* 的奇点 (除两个点之外) 的最小权完美匹配 M^* , 未匹配的两个点指定为起点和终点;
3. 将 M^* 的边加入 T^* 中得到欧拉图 T_e^* , 对其中欧拉路径进行 short-cutting (跳过所有已访问的顶点), 得到 Hamilton 路径 P 。

该算法也是 1.5 近似的, 证明思路与 TSP 基本相同:

无固定情形：证明

证明.

假设最优解 P^* 为, MST 上有 $2k$ 个奇点, 那么可以拆成两个去除了两点的完美匹配:

$\{(v_1, v_2), (v_3, v_4), \dots, (v_{2k-3}, v_{2k-2})\}$ (v_{2k-1} 和 v_{2k} 没有匹配), 以及

$\{(v_2, v_3), (v_4, v_5), \dots, (v_{2k-2}, v_{2k-1})\}$ (v_1 和 v_{2k} 没有匹配), 记为 M_1 和 M_2 。于是

$2c(M^*) \leq c(M_1) + c(M_2) \leq c(P^*)$, 进而有

$$c(P) \leq c(M^*) + c(T^*) \leq \frac{3}{2}c(P^*)$$



无固定情形：求解完美匹配

那么，如何求解去掉任意两点的最小权完美匹配问题呢？直观上可以暴力搜索，枚举所有可能的起止点对，在 $O(n^2)$ 个匹配中寻找最好的结果。也可以用这种方法：引入两个虚设顶点 a, b ，这两个点与所有奇点连接，且边权为 0，则在最小权完美匹配中 a, b 一定各自匹配到一个奇点，这相当于去掉了任意两点后的完美匹配最优解。

固定一个端点

接下来增加条件：要求固定某个点 $s \in V$ 为起点。注意到：在构造欧拉回路时，只要 s 是奇点，它就一定会变成端点。因此，如果在 G 的 MST T^* 中 s 本身就是一个奇点，那么只要让它不被匹配即可；否则 s 是一个偶点，我们要想办法让它变成奇点。

为了后续叙述简单，定义 T^* 中的“误点（vertices of wrong degree）”是满足下面两个条件之一的点：

- $V \setminus \{s\}$ 中的奇点；
- 若 s 是偶点，则 s 也是误点。

固定一个端点（续）

这里的奇点和偶点都是相对于图 G 的 MST T^* 而言的。显然误点一定有奇数个：若 s 在 T^* 中是奇点，那么 $V \setminus \{s\}$ 中的奇点有奇数个，这些奇点都是误点；若 s 在 T^* 中是偶点，那么 $V \setminus \{s\}$ 中的偶数个奇点与 s 都是误点，加起来仍为奇数个。

我们在所有误点中求除一个顶点（不包含 s ）外的最小权完美匹配 M^* 。将 M^* 中的边加到 T^* 中得到图 T_e^* 。考虑其中起点 s 的两种情况：

- 若 s 在 T^* 中为奇点，则 s 不是误点，其在 T_e^* 中也是奇点（此时 s 和求完美匹配时去掉的点直接分别构成起点和终点）；
- 如果 s 在 T^* 中的度数是偶数，则 s 是误点，

固定一个端点（续）

- 若 s 与其它一个误点匹配，会被多添一条边从而变成奇点；
- 若 s 没有与其它点匹配，说明没有其它误点，我们只需删去与 s 相连的任一条边即可将 s 变成奇点。

因此，我们总能让 s 在 T_e^* 中变成奇点，这样一来它在最终路径里一定会变成端点了。对 T_e^* 中的欧拉路径进行 short-cutting，即可得到 Hamilton 路径 P 。该算法仍是 1.5 近似的，如下：

固定一个端点：证明

证明.

设最优解为 P^* ， G 的 MST 中有 $2k+1$ 个误点， $v_1, v_2, \dots, v_{2k+1}$ ，有

$M_1 = \{(v_1, v_2), (v_2, v_3), \dots, (v_{2k-1}, v_{2k})\}$ （去除了 v_{2k+1} ）和

$M_2 = \{(v_2, v_3), (v_3, v_4), \dots, (v_{2k}, v_{2k+1})\}$ （去除了 v_1 ）是两个去除一个点后的完美匹配，因此 $c(P^*) \geq c(M_1) + c(M_2) \geq 2c(M^*)$ ，进而有

$$c(P) \leq c(M^*) + c(T^*) \leq \frac{3}{2}c(P^*)$$



固定两个端点

接下来，我们设计算法求固定起止点 s, t 的最大权哈密顿路径，并定义此时 T^* 中的“误点”为

- $V \setminus \{s, t\}$ 中的奇点；
- $\{s, t\}$ 中的偶点。

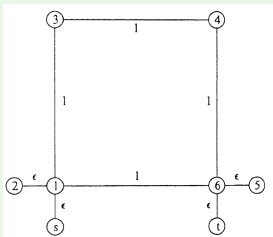
并采用与之前同样的算法。容易知道此时误点一定有偶数个：在误点中做最小权完美匹配得到 M^* ，那么在 T_e^* 中 s, t 的度数均为奇数，其余点的度数为偶数，于是存在从 s 出发到 t 的欧拉路径。此外，为了保证 t 是终点，我们要把欧拉路径中所有（可能会）出现的 t 都使用 short-cutting 跳过。

固定两个端点（续）

不过，分析算法的时候与之前出现了一些不同。下面这个例子可以说明近似比至少是 $\frac{5}{3}$ ：

例

下图是一个 8 个点的完全图，其中未画出的顶点间距离由所给边下的最短距离长确定。 ϵ 是个足够小的正值。



固定两个端点：例子分析

分析

$$P^* = \{(s, 1), (1, 2), (2, 3), (3, 4), (4, 5), (5, 6), (6, t)\}$$

$$T^* = \{(s, 1), (1, 2), (1, 3), (1, 6), (4, 6), (5, 6), (6, t)\}$$

$$M^* = \{(2, 3), (4, 5)\}$$

此时 $c(P^*) = 3 + 6\varepsilon$ ，但 $c(T^*) = 3 + 4\varepsilon$ 、 $c(M^*) = 2 + 2\varepsilon$ ，算法会给出 $c(P) = 5 + 6\varepsilon$ 的结果，那么

$$\frac{c(P)}{c(P^*)} = \frac{5 + 6\varepsilon}{3 + 6\varepsilon} \rightarrow \frac{5}{3}$$

固定两个端点：近似比

定理

对于固定 s, t 的情况，该算法的近似比为 $5/3$ 。

证明.

设最优解为 P^* ，我们将 P^* 中的边加入到 T^* 得到图 Q （这可能是个重图）。由于 P^* 是一条 Hamilton 路径，因此在 Q 中只有起点和终点的奇偶性发生了变化。容易看出，某个顶点在 T^* 是偶点当且仅当其在 Q 中是奇点。

固定两个端点：证明（续）

证明（续）.

在路径 P^* 上通过 short-cutting 仅保留所有（偶数多个）误点，其上存在一个误点的完美匹配 E ，有 $c(E) \geq c(M^*)$ 。将 Q 里所有 E 中的边删除，得到图 $Q \setminus E$ ，这个图中所有点的度数都是偶数；且由于 $E \subseteq P^*$ ，有 $T^* \subseteq (Q \setminus E)$ ，即 $Q \setminus E$ 是连通图。故 $Q \setminus E$ 中存在一条欧拉回路，这条回路包含两组误点的完美匹配，即 $c(Q \setminus E) \geq 2c(M^*)$ 。

于是， $c(T^*) + c(P^*) \geq c(Q) = c(E) + c(Q \setminus E) \geq 3c(M^*)$ ，进而

$$c(P) \leq c(T^*) + c(M^*) \leq c(T^*) + \frac{1}{3}(c(T^*) + c(P^*)) \leq \frac{5}{3}c(P^*)$$

因此近似比不超过 $5/3$ 。而前例说明 $5/3$ 是紧的，因此该算法近似比正是 $5/3$ 。 \square

The End