最短路算法及其应用

广东北江中学 余远铭 yyming@hotmail.com



最短路问题是图论中的核心问题之一,它是许多更深层算法的基础。同时,该问题有着大量的生产实际的背景。不少问题从表面上看与最短路问题没有什么关系,却也可以归结为最短路问题。

一个在生活中常见的例子是:

乘汽车旅行的人总希望找出到目的 地尽可能短的行程。如果有一张地图并在地 图上标出了每对十字路口之间的距离,如何 找出这一最短行程? 一种可能的方法是枚举出所有路径,并计算出每条路径的长度,然后选择最短的一条。

然而我们很容易看到,即使不考虑含回路的路径,依然存在数以百万计的行车路线!

实际上,其中绝大多数路线我们是 没必要考虑的。

这时候,我们应该用一种系统的方 法来解决问题,而不是通常人们所用的凑的 方法和凭经验的方法。

定义

在最短路问题中,给出的是一有向加权图 G=(V,E),在其上定义的加权函数 $W:E\to R$ 为从边到实型权值的映射。路径 P=(v0, v1,, vk) 的权是指其组成边的所有权值之和:

$$w(p) = \sum_{i=1}^{k} w(v_{i-1}, v_i)$$

定义 u 到 v 间最短路径的权为:

$$\delta(\upsilon, v) = \begin{cases} \min\{w(p): u \to v\} & \text{如果存在由倒的通路} \\ \infty & \text{如果不存在} \end{cases}$$

从结点 u 到结点 v 的**最短路径**定义的= $\delta(v,v)$ 的任何路径。

权

在乘车旅行的例子中,我们可以把公路地图模型化为一个图:结点表示路口,边表示连接两个路口的公路,边权表示公路的长度。我们的目标是从起点出发找一条到达目的地的最短路径。

边的权常被解释为一种度量方法, 而不仅仅是距离。它们常常被用来表示时间 、金钱、罚款、损失或任何其他沿路径线性 积累的数量形式。

重要性质

定理 1 (最优子结构) 给定有向加权图 G=(V,E),设 P=<v1, v2,..., vk> 为从结点 v1 到结点 vk 的一条最短路径,对任意 i,j 有 i<=j<=k,设 Pij=< vi, vi+1,..., vj> 为从 vi 到 vj 的 P 的子路径,则 Pij 是从 vi 到 vj 的一条最短路径。

证明:我们把路径 P 分解为 <v1,v2,...,vi,vi+1,... vj,...vk>。则 w(P)=w(P1i)+w(Pij)+w(Pjk)。现在假设从 vi 到 vj 存在一路径 P'ij,且 w(P'ij)<w(Pij),则将 P中的路径 Pij=(vi,vi+1,...vj) 替换成 P'ij,依然是从 v1到 vk 的一条路径,且其权值 w(P1i)+w(P'ij)+w(Pjk) 小于 w(P),这与前提 P 是从 v1 到 vk 的最短路径矛盾。(证毕)

推论

推论 1.1 给定有向加权图 G=(V,E), 源点为 s,则对于所有边 (u,v) E,有:

$$\delta(s,v) \le \delta(s,u) + w(u,v)$$

证明: 从源点 s 到结点 v 的最短路径 P 的权不大于从 s 到 v 的其它路径的权。特别地,路径 P 的权也不大于某特定路径的权,该特定路径为从 s 到 u 的最短路径加上边 (u,v)。(证毕)

松弛技术

对每个结点 V V , 我们设置一属性 d[v] 来描述从源 s 到 v 的最短路径的权的上界 , 称之为最短路径估计。我们通过下面的过程 对最短路径估计和先辈初始化。

INITIALIZE-SINGLE-SOURCE(G,s)

- 1. For 每个结点 **←** V[G]
- 2. Do $d[v] \leftarrow \infty$
- 3. **𝒯**] ← NIL
- 4. $d[s] \leftarrow 0$

一次松弛操作可以减小最短路径的估计值 d[v] 并更新 v 的光辈域 [v]

RELAX(u,v,w)

- 1. If d[v] > d[u] + w(u,v)
- 2. Then $d[v] \leftarrow d[u] + w(u,v)$
- 3. **⁄**[**4**] ← u

常用算法

一、 Dijkstra 算法

二、Bellman-Ford 算法

三、SPFA 算法

Dijkstra 算法

Dijkstra 算法中设置了一结点集合 S,从源结点 s 到集合 S 中结点的最终最短路径的权均已确定,即对所有结 v S,有 v]= (s,v)。算法反复挑选出其最短路径估计为最小的 点 u V-S,把 u 插入集合 S 中,并对离开 u 的所有边进行松弛。

```
Dijkstra(G,w,s)

1. INITIALIZE-SINGLE-SOURCE(G,S)

2. S ← Ø

3. Q ← V[G]

4. While Q ≠ Ø

5. Do u ← EXTRACT-MIN(Q)

6. S ← S U {u}

7. For 每个顶点 ← Adj[u]

8. Do RELAX(u,v,w)
```

Dijkstra 算法

适用条件: 所有边的权值非负

定理 2 每当结点 u 插入集合 S 时,有 d[★ (s,u) 成立。

简证:我们每次选择在集合 V-S 中具有最小最短路径估计的结点 u,因为我们约定所有的边权值非负,所以有可能对结点 u 进行松 弛操作的结点必不在集合 V-S 中(否则与结点 u 的定义矛盾),因此只会在集合 S 中。又由于我们选取结点进入 S 时, S 中的结点已全部进行过松弛操作了,所以 d[u] 的值不会再发生改变。 此 d[u]= (s,u)。(证毕)

效率:

- $\hat{\mathbf{o}}$ 用一维数组来实现优先队列 \mathbf{Q} , $\mathbf{O}V^2$) ,适用于中等规模的稠密图
- ô 二叉堆来实现优先队列 Q, O((E+V)logV), 适用于稀疏图
- ô 用 Fibonacci 堆来实现优先队列 Q 的话, O(VlogV) , 可惜编程 复杂度过高,理论价值远大于实用价值

Bellman-Ford 算法

Bellman-Ford 算法运用了松弛技术,对每一结点 ← V,逐 步减小从源 s 到 v 的最短路径的估计值 d[v] 直至其达到实际最短路 径的 仅 (s,v),如果图中存在负权回路,算法将会报告最短路 不存在。

Bellman-Ford(G,w,s)

- 1. INITIALIZE-SINGLE-SOURCE(G,s)
- 2. For $i \leftarrow 1$ to |V[G]|-1
- 3. Do For 每条边 (u,v ► E[G]
- 4. Do RELAX(u,v,w)
- 5. For 每条边 (u, **v** ∈ E[G]
- 6. Do If d[v] > d[u] + w(u, v)
- 7. Then Return FALSE
- 8. Return TRUE

Bellman-Ford 算法

适用条件: 任意边权为实数的图

Bellman-Ford 算法的思想基于以下事实: "两点间如果有最短路,那么每个结点最多经过一次。也就是说,这条路不超过 n-1 条边。" (如果一个结点经过了两次,那么我们走了一个圈。如果这个圈的权为正,显然不划算;如果是负圈,那么最短路不存在;如果是零圈,去掉不影响最优值)

根据最短路的最优子结构(定理 1) , 路径边数上限为 k 时的最短路可以由边数上限为 k-1 时的最短路"加一条边"来求,而根据刚才的结论,最多只需要迭代 n-1 次就可以求出最短路。

效率:

Bellman-Ford 算法的运行时间为 O(VE)。很多时候,我们的算法并不需要运行 |V|-1 次就能得到最优值。对于一次完整的第 3-4 行操作,要是一个结点的最短路径估计值也没能更新,就可以退出了。

经过优化后,对于多数情况而言,程序的实际运行效率将远离 O(VE) 而变为 O(kE),其中 k 是一个比 |V| 小很多的数。

SPFA 算法

我们用数组 d 记录每个结点的最短路径估计值,而且用邻接表来存储图 G。我们采取的方法是动态逼近法:

设立一个先进先出的队列用来保存待优化的结点,优化时每次取出队首结点 u ,并且用 u 点当前的最短路径估计值对离开 u 点所指向的结点 v 进行松弛操作,如果 v 点的最短路径估计值有所调整,且 v 点不在当前的队列中,就将 v 点放入队尾。这样不断从队列中取出结点来进行松弛操作,直至队列空为止。

SPFA(G,w,s) 1. INITIALIZE-SINGLE-SOURCE(G,s) 2. INITIALIZE-QUEUE(Q) 3. ENQUEUE(Q,s) 4. While Not EMPTY(Q) Do $u \leftarrow DLQUEUE(Q)$ 5. For 每条边 (u,v)€ E[G] 6. 7. Do tmp \leftarrow d[v] Relax(u,v,w) 8. If (d[v] < tmp) and (v 不在 Q 中) 9. 10. ENQUEUE(Q,v)

SPFA 算法

适用条件: 任意边权为实数的图

定理 3 只要最短路径存在,上述 SPFA 算法必定能求出最小值。

证明:每次将点放入队尾,都是经过松弛操作达到的。换言之,每次的优化将会有某个点 v 的最短路径估计值 d[v] 变小。所以算法的执行会使 d 越来越小。由于我们假定图中不存在负权回路,所以每个结点都有最短路径值。因此,算法不会无限执行下去,随着 d 值的逐渐变小,直到到达最短路径值时,算法结束,这时的最短路径估计值就是对应结点的最短路径值。(证毕)

定理 4 在平均情况下, SPFA 算法的期望时间复杂度为 O(E)。

证明:上述算法每次取出队首结点 \mathbf{u} ,并访问 \mathbf{u} 的所有临结点的复杂度为 $\mathbf{O}(\mathbf{d})$,其中 \mathbf{d} 为点 \mathbf{u} 的出度。运用均摊分析的思想,对于 \mathbf{J} \mathbf{V} 个点 \mathbf{E} \mathbf{E} 各边的图,点的平均出度为 ,所以每处理一个点的复杂度为 $\mathbf{O}(\mathbf{u})$ 。假设结点入队次数为 \mathbf{h} ,显然 \mathbf{h} 随图的不同而不同。但它仅与边权值分布有关。我们设 \mathbf{h} = \mathbf{k} \mathbf{V} ,则算法 \mathbf{S} \mathbf{P} \mathbf{F} 的时间复杂度为 \mathbf{V} \mathbf{E} \mathbf{E} \mathbf{E} \mathbf{V} 的常数,所以 \mathbf{S} \mathbf{P} \mathbf{F} \mathbf{F} \mathbf{E} \mathbf{E}

小结

Dijkstra 算法的效率高,但是也有局限性,就是对于含负权的图 无能为力。

Bellman-Ford 算法对于所有最短路长存在的图都适用,但是效率常常不尽人意。

SPFA 算法可以说是综合了上述两者的优点。它的效率同样很不错,而且对于最短路长存在的图都适用,无论是否存在负权。它的编程复杂度也很低,是高性价比的算法。

算法	时间复杂度	空间复杂度	编程复杂度	适用范围
Dijkstra	O(V^2)或O((E+V)logV)	O(V^2) 或 O(E+V)	简单或 相对复杂	不含负权的 图(窄)
Bellman-Ford	O(VE)	O(E+V)	简单	实数图(广)
SPFA	O(E)	O(E+V)	简单	实数图(广)

我们应该根据实际需要,找到时空复杂度和编程复杂度的平衡点,在 考场上用最少的时间拿尽可能多的分数。

题意简述:

- → 如今的道路密度越来越大,收费也越来越多,因此选择最佳路径是很现实的问题。城市的道路是双向的,每条道路有固定的旅行时间以及需要支付的费用。路径由连续的道路组成。总时间是各条道路旅行时间的和,总费用是各条道路所支付费用的总和。同样的出发地和目的地,如果路径 A 比路径 B 所需时间少且费用低,那么我们说路径 A 比路径 B 好。对于某条路径,如果没有其他路径比它好,那么该路径被称为最优双调路径。这样的路径可能不止一条,或者说根本不存在。
- → 给出城市交通网的描述信息,起始点和终点城市,求最优双条路径的条数。 城市不超过 100 个,边数不超过 300,每条边上的费用和时间都不超过 100。

分析:

→ 这道题棘手的地方在于标号已经不是一维,而是二维,因此不再有全序关系。 我们可以采用拆点法,让 d[i,c]表示从 s 到 i 费用为 c 时的最短时间。

算法一:

标号设定算法是根据拓扑顺序不断把临时标号变为永久标号的

在这题中,其实,我们并不需要严格的拓扑顺序,而只需要一个让标号永久化的理由。拓扑顺序能保证标号的永久化,但是还有其他方式。在本题中,标号永久化的条件是:从其他永久标号得不到费用不大于c且时间不大于t的临时标号(这里利用了费用和时间的非负性),即:所有的"极小临时标号"都可以永久化。这样,一个附加的好处是一次把多个临时标号同时变成永久的。

假设时间上限为 t , 费用上限为 c , 城市数为 n , 边数为 m , 则每个点上的标号不超过 O(nc) 个,标号总数为 O(n*n*c) 个,每条边考虑 O(nc) 次。如果不同顶点在同一费用的临时标号用堆来维护,不同费用的堆又组成一个堆的话,那么建立(或更新)临时标号的时间为 O(mnclognlogc),总的时间复杂度为 O(nnc+mnclognlogc),本题的规模是完全可以承受的。实际上由于标号的次数往往远小于 nnc ,程序效率是相当理想的

算法二:

在本题中构图直接用 SPFA 算法。

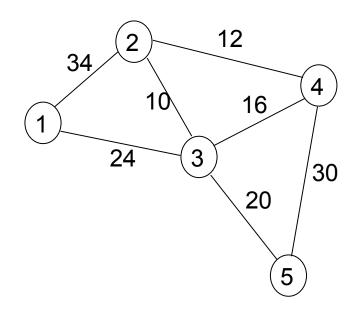
在最坏情况下,费用最大值 c 为 100 * 100=10000 , 那么每个点将被拆成 10000 个点,由于原图边数不超过 300 ,所以我们构造的新图中边数不会超过 3000000 。

因此算法的时间复杂度是 O(k*3000000)。写出来的程序运行的实际效果非常好,每个数据的速度都比官方参考程序(算法一)快,有几个甚至比官方程序快 3~4 倍!完全通过这题简直是轻而易举。这和我们对时间复杂度在理论上的分析是一致的。

→ 两个算法在空间上是同阶的,一样是 O(E)。虽然算法一仅用到二叉堆,并不是特别复杂,但是因为要用两个堆,建立更新删除写起来还是有一定的工作量的。 SPFA 算法写起来极其简单,效率又高,而且适用范围广(可以处理含有负权的图),在很多情况下,是最短路问题上好的选择。

题意简述:

- ▶ 某学校的校园网由 n(1<=n<=50) 台计算机组成,计算机之间由网线相连,其中顶点代表计算机,边代表网线。不同网线的传输能力不尽相同。</p>
- → 现学校购买了 m(1<=m<=10) 台加速设备,每台设备可作用于一条网线,使网线上传输信息用时减半。多台设备可用于同一条网线,其效果叠加。
- → 如何合理使用这些设备,使计算机 1 到计算机 n 传输用时最少,这个问题急需解决。校方请你编程解决这个问题。



→ 如图,若 n=5, m=2,则将两台设备分别用于 1-3, 3-5 的线路,传输用时可减少为 22 秒,这是最佳解。

分析:

→ 让我们重新描述一下问题:

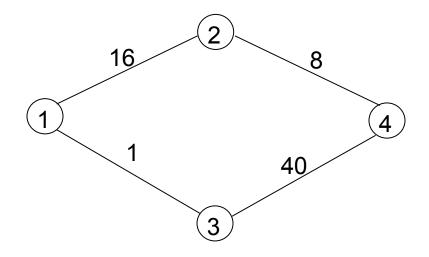
给定含有 n 个顶点的带权无向图,一共可以进行 m 次操作,每次操作将一条边的权值除以 2 。问每次应该对哪条边进行操作,使得 1 到 n 的最短路径权和最小。

如果我们把 Dijkstra 算法直接用在原图上,得到的是没有使用任何加速设备顶点 1 到顶点 n 的最短路长,不是我们想要的结果。

能否用增量法做这题呢?就是,我们先求出使用前 m-1 台加速设备的最短路长,然后通过枚举之类算出第 m 台设备用在那条边上,行不行呢?

经过简单的举例后发现行不通。

一个明显的反例是:



如果我们只有一个加速设备的话,显然将它加在 **1-2** 上,那么最短路长 **16** 是最佳的。

但是,我们有两个的话,将两个都加在 3-4 上,则最短路长 11 是最优的。

所以要是我们的加速设备增多一台的话,可能导致前面的所有放 置方案都不是最优值。

我们注意到一点,就是 n 和 m 都很小,特别是 m ,最大只有 10 。直觉和经验告诉我们,应该从数据规模小上面作文章。

从简单情形入手往往是解题的捷径。

没有 m 值,或者说 m=0 时,问题的解就是最简单的最短路径问题。 m 值的出现导致了最短路算法的失败。

关键是我们不知道应该在哪几条边用加速设备,而且每条边用 多少次也不知道。方案与权值的分布还有 m 值的大小都有莫大的关联。

我们想想,有无 m 值的差异在哪,能够消除吗?

可以的。

构造图
$$G=(V,E)$$
。设原图= $\{v_1,v_2,.....,v_n\}$,将原图中的每个顶点 v_i 拆成 i $m+1$. 个顶点 $v_{i,m}$ $V=\{v_{i,0},v_{i,1},v_{i,2},.....,v_{i,m}|v_i \text{ o } V_0\}$

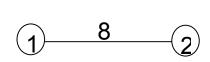
对于原图的每一条边,注意是无向 \mathfrak{h} , $\mathbf{v}_i \mathbf{v}_j \mathbf{O} E_0$, 将它拆成 (m+1)(m+2) 条有向边:

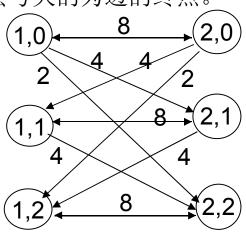
$$(e_k)_{0,0} = v_{i,0}v_{j,0}$$
 $(e_k)_{0,1} = v_{i,0}v_{j,1}$ $(e_k)_{m,m} = v_{i,m}v_{j,m}$
 $(e_k)'_{0,0} = v_{j,0}v_{i,0}$ $(e_k)'_{0,1} = v_{j,0}v_{i,1}$ $(e_k)'_{m,m} = v_{j,m}v_{i,m}$

构造 E 使得:

解释一下图G的含义。

为了更清楚地说明问题,我们举出一个例子。下图 (a) 显示了某个 G0(n=2,m=2),按照以上的构造方法得出 (b) 中的 G。将图 G 分成 三层,第 0 层由顶点 v1,0 , v2,0 构成,第 1 层由顶点 v1,1 , v2,1 构成,第 2 层由顶点 v1,2 , v2,2 构成。可以看出,若两个顶点间有边相连,两个顶点在同一层的,则顶点之间是互连的,若不在同一层,则层号小的顶点为边的起始点,层号大的为边的终点。





(a)

(b)

层号代表已用的加速设备台数,例如从 ^V2,1 到 需要且恰好要用一台加速设备。我们无法从层号大的顶点到达层号小的顶点,这符合同一个设备不能使用多次的规定。

顶点 $v_{n,m}$ 到 的最短路长就是添置 m 台加速设备后计算机 1 到计算机 n 的最少传输时间。

剩下的工作就是对图 G 使用 Dijkstra 算法求 $V_{n,m}$ 到 的 最短路长。相信大家都会,我就不多说了。

结语

- ◆ 我们从理论上研究问题的最终目的是更好地指导实践。
- ◆ 在题目中,往往不会直接告诉你,什么元素应该作为结点,什么元素应该作为边,应该如何构图。这就需要你根据题目的自身的特点,借鉴以往的解题经验,运用所学的相关知识,抽象出合适的模型,利用效率已有公论的算法高效求解。

◆ 实际中遇到的题目可能千奇百怪,模型的转化千变万化,从而导致解法也多种多样,不拘一格,本文实在难以涵盖万一,只要能对读者有所启发,那么我的目的也就达到了。

最后送上两句话:

万变不离其宗。

阵而后战,兵法之常;运用之妙,存乎一心。

湖地大人