

《算法设计与分析》

7-最短路径 (Shortest Path)

杨启哲

上海师范大学信机学院计算机系

2024年11月1日

主要内容



> 最短路径问题介绍

> 单源最短路径

> 所有节点对的最短路径问题

最短路径问题介绍

BFS 回顾



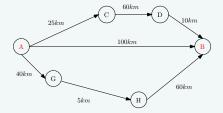
在上节课中,我们介绍了 BFS 可以求得图中的最短路径。但是,这是基于图中所有边的<mark>权</mark> **重都是相同的**而得出的。

现实生活中的图不同的边可能是有不同的距离。

地图上的距离

如右图所示,假设你现在要从 A 地去往 B 地,各个路段的距离如图所示。

哪条路径是最短的呢?



我们引入带权重的图 (weighted graph)这一概念。



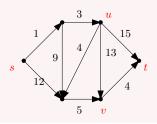
定义 1

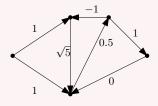
[带权重的图].

一个带权重的有向图可以表示为 $G=(V,E,\omega)$,其中 (V,E) 是一个有向图, $\omega:E\to\mathbb{R}$ 是一个边上的权重函数,其给每条边赋予了一个权重。

例 2.

下列给出了几个带权重的有向图的例子,其中边上的标注即是这条边的权重。





最短路径问题介绍



现在我们定义上面两个点的最短路径。

定义 3

[最短路径].

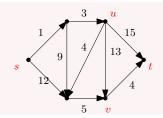
给定一张带权重的图 G=(V,E) 和上面的两个点 $\mathfrak{u}, \mathfrak{v}$,图上的一条路径 π 可以由其经过的节点序列所表示,即 $\pi=<\mathfrak{u}_1,\ldots,\mathfrak{u}_n>$,其权重 $\omega(\pi)$ 定义为构成该路径所有边之和,则我们可以定义 \mathfrak{u} 到 \mathfrak{v} 的最短路径权重 $\omega(\mathfrak{u},\mathfrak{v})$ 为:

$$\omega(\mathfrak{u},\mathfrak{v}) = \begin{cases} \infty & \text{如果不存在 } \mathfrak{u} \ \mathfrak{V} \ \text{的路径} \\ \min \omega(\pi) : \mathfrak{u} \xrightarrow{\pi} \mathfrak{v} & \text{如果存在 } \mathfrak{u} \ \mathfrak{V} \ \text{的路径} \end{cases}$$

例 4.

在上述例子的左图当中, 我们有:

- $\omega(s, u) = 4, \omega(s, v) = 13.$
- $\omega(s, t) = 17$.



最短路径问题的一些变种



最短路径问题存在若干变种:

- 单源最短路径问题。
- 单目的地最短路径问题
- 单节点对最短路径问题。
- 所有节点对的最短路径问题。

最短路径的基本性质-子路径也是最短的



最短路径的一个核心性质便是,最短路径的任何子路径也是最短路径。

定理 5

给定带权重的有向图 $G=(V,E,\omega)$,设 $\pi=<\nu_0,\ldots,\nu_k>$ 是一条从 ν_0 到 ν_k 的最短路径,并定义 $\pi_{ij}=<\nu_i,\ldots,\nu_j>$ 。则 p_{ij} 是 ν_i 到 ν_j 的最短路径。

证明. 假设存在 i,j 使得 π_{ij} 不是 i 到 j 的最短路径,则令其最短路径为 $\pi'_{ij} = <\nu_i, u_1, \ldots, u_m, \nu_j>$ 。由定义我们有 $\omega(\pi'_{ij})<\omega(\pi_{ij})$ 。考察如下的 u 到 v 的一条路 径 π' :

$$\pi' = \langle \nu_0, \dots, \nu_{i-1}, \nu_i, \mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_m, \nu_j, \dots, \nu_k \rangle$$

则我们有:

$$\omega(\pi') = \omega(\pi_{1i}) + \omega(\pi'_{ij}) + \omega(\pi_{j,k}) < \omega(\pi)$$

即 π' 是一条更短的路径,与假设矛盾。

最短路径的基本性质-圈的存在性



一个最短路径是否会存在一个圈?

不可能。

- 如果存在一个权重大于 0 的圈,则删掉这个圈会得到一个更短的路径。
- 如果存在一个权重等于 0 的圈,则这个圈存在与否不会影响最短路径的权重。
- 如果存在一个权重小于 0 的圈,则最短路径的定义没有意义,因为每走一次负圈,路径 权重就会减小。

推论 6.

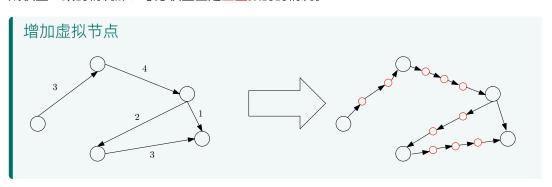
给定一个 \mathfrak{n} 个点的带权重的有向图,任何最短路径最多经过 $\mathfrak{n}-1$ 条不同的 \mathbf{b} 。



BFS 回顾



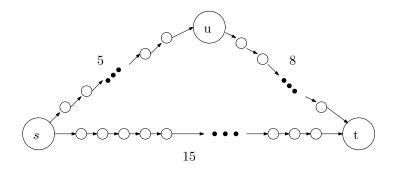
我们说过,BFS 可以求得权重一致的图中的最短路径。那有没有办法使得一个带权重的图变成权重一致的情况那?考虑权重全是正整数的的情况。



松弛操作



再来考虑以下虚拟节点和真正节点的作用区别。

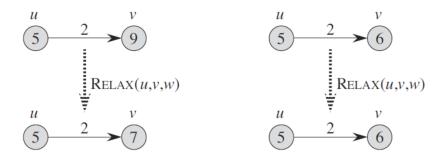


- 当访问到真正的节点的时候路径长度才起到作用。
- (u,t) 这条边会对 s 到 t 的路径产生优化作用。

松弛操作(Relax)



假设 s 出发到其余各个点已经存在了一条路径,则我们称一条边 (u,v) 的松弛操作是指,如果存在一条从 s 到 u 的路径,使得其权重加上 (u,v) 的权重小于从 s 到 v 的路径,则我们可以用这条路径来更新 s 到 v 的路径。



$$\lambda[\nu] = \min\{\lambda[\nu], \lambda[u] + \omega((u, \nu))\}$$

权重都为正数的一个想法



当权重都为正数的时候, 考察 s 到 t 的任何一条最短路径:

$$s \to u_1 \to u_2 \to \ldots \to u_k \to t$$

记 $t = u_{k+1}$, 我们有如下观察事实:

事实 7.

对于任意的 $i \in [1,k]$,我们有 $\omega(s,u_i) \leqslant \omega(s,u_{i+1})$,也就是说 u_i 对于 u_{i+1} 说一定是 距离 s 更近的点。

因此我们有了个简单的想法:

• 每次找到还未考虑过的目前距离 s 最近的点,并用该点连出去的边去考虑松弛操作。

这就是Dijkstra 算法的思想。

Dijkstra 算法



算法: Dijkstra

输入: 含权有向图 $G = (V, E), V = \{1, 2, ..., n\}$

输出: G 中顶点 1 到其余各个顶点的最短路径长度

1:
$$X = \{1\}, Y \leftarrow V - \{1\}, \lambda[1] \leftarrow 0$$

2: for
$$y \leftarrow 2$$
 to n do

3: if
$$(1, y) \in E$$
 then

4:
$$\lambda[y] \leftarrow \omega(1,y)$$

6:
$$\lambda[y] \leftarrow \infty$$

7: while
$$Y \neq \emptyset$$
 do

8: 从 Y 中选取一个点
$$\mathfrak{u}$$
,使得 $\lambda[\mathfrak{u}] = \min_{y \in Y} \lambda[y]$

9:
$$X \leftarrow X \cup \{u\}, Y \leftarrow Y - \{u\}$$

10: for
$$y \in Y$$
 do

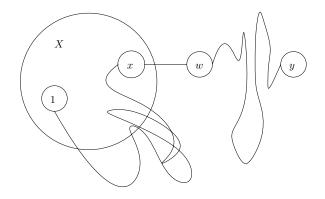
11: if
$$(u, y) \in E$$
 then

12:
$$\lambda[y] \leftarrow \min\{\lambda[y], \lambda[u] + \omega(u, y)\}$$

算法正确性的直观解释



我们要证明,每次第8步有顶点 y 选中时,这个时候的 $\lambda[y]$ 就是 $\omega(1,y)$ 的值。



证明的**核心**在于,如果到 y 的最短路径上有别的 X 外的点,则该点对应的值一定是 $\omega(1,x)$ 。

算法正确性证明



定理 8.

在上述算法 Dijkstra 的过程中,当第 8 步的点 y 被选中时,我们有: $\lambda[y]=\omega(1,y)$.

证明. 我们对顶点离开集合 Y 的顺序进行归纳。第一个离开的点是 1,从而 $\lambda[1] = \omega(1,1)$

假设 u_k 是第 k 个离开的点,定理对前 k 个点都有 $\lambda[u_k] = \omega(1, u_k)$ 。

考虑第 k+1 个离开的点 y,令

$$\pi = <1,\ldots,x,w,\ldots,y>$$

是 1 到 y 的最短路径,其中 x 是在 y 前最迟离开 Y 的顶点。

$$\lambda[y] \leqslant \lambda[w] \leqslant \lambda[x] + \omega(x, w) = \omega(1, x) + \omega(x, w) = \omega(1, w) \leqslant \omega(1, y)$$

从而结论成立。

算法的复杂性



我们先从边的数目 |E| = m 和顶点的数目 |V| = n 进行对算法的分析。

- 2-6 行要遍历所有的顶点一次,因此时间复杂性是 O(n)。
- 算法第 8 步每次要找到最小的 $\lambda[y]$,因此总共需要的执行时间是 $O(n^2)$ 。
- 算法 10-12 步的循环恰好对每条边都执行了一次,因此总共需要的执行时间是 $O(\mathfrak{m})$ 。

定理 9.

给定一个含有 $\mathfrak n$ 个顶点和 $\mathfrak m$ 条边的带权重的有向图,Dijkstra 算法可以在 $O(\mathfrak n^2+\mathfrak m)=O(\mathfrak n^2)$ 的时间内计算出从顶点 1 到其余各个顶点的最短路径长度。

算法的提升-数据结构的实现



我们可以发现,导致算法是 $O(n^2)$ 的原因是每次第 8 步要找出最小的 $\lambda[y]$ 。

有什么办法可以使得这一步速度变快?

使用堆!

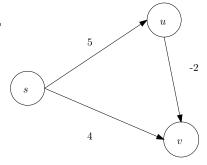
- ・ 当使用二分堆时,每次可以通过 O(1) 的时间获取当前的最小值,而对于堆的修改操作至多进行 m+n+1 次,而每个堆运算都需要 $O(\log n)$ 的时间,因此总的时间复杂性是 $O(m\log n)$ 。
- ・ 如果使用二分堆的推广-d 堆,如果图时稠密的,即 $\mathfrak{m} \geqslant \mathfrak{n}^{1+\epsilon}$,通过合适的 d 的选取,我们可以将结果提升至 $O(\frac{\mathfrak{m}}{\epsilon})$.

算法的局限性-不能带有负边



Dijkstra 算法的局限性是不能存在有负权重的边。

- 从 s 出发第一次会将 ν 放进去。
- · 从 s 出发第二次会将 u 放进去。
- ω[v] 的值会在第一次确定。



对负边失效的原因



Dijkstra 算法一个重要的性质是,从起始点到任意点的最短路径一定会经过比 v 距离更近的顶点。但这一性质在有负权重的时候是失效的。

- 在上述例子中, s 到 ν 的最短路径首先要去一个距离更远的顶点 u。
- 在证明中, $\omega(1, w) \leq \omega(1, y)$ 不再成立。



回顾一下 Relax 操作:

$$\lambda[\nu] = \min\{\lambda[\nu], \lambda[\mathfrak{u}] + \omega((\mathfrak{u}, \nu))\}$$

- 首先这一方式说明,从 s 到 v 的最短路径不可能超过s 到 u 的距离加上 (u,v) 的权重。
- ・ 其次,当 \mathfrak{u} 是 \mathfrak{s} 到 \mathfrak{v} 的最短路径上的倒数第二个顶点并且 $\lambda[\mathfrak{u}]$ 被**正确设定**时,我们可以求得 \mathfrak{s} 到 \mathfrak{v} 的最短路径。

解决方法



假设 s 到 t 的最短路径如下:

$$s \to u_1 \to \ldots \to u_k \to t$$

・ 这意味着如果我们按 $(s, u_1), (s, u_2), \dots (u_k, t)$ 的方式去松弛,我们便可以求得 s 到 t 的最短路径。这个序列的长度显然最长是 |V|-1。

引理 10.

假设 s 到 t 的最短路径为 π =< s = u_0,u_1,\ldots,u_{k+1} = t >,则如果按照边 $(s,u_1),(s,u_2),\ldots(u_k,t)$ 的次序去松弛,最终获得 $\lambda[t]=\omega(\pi)$,且其他边的松弛操作不会对其产生影响。

但问题是我们预先并不知道这样的序列, 怎么办?

那就全部尝试一遍! 这就是BellmanFord 算法!

带有负边的解决-BellmanFord 算法



算法: BellmanFord

输入: 含权有向图 $G = (V, E), V = \{1, 2, ..., n\}$

输出: G 中顶点 1 到其余各个顶点的最短路径长度

- 1: for i = 2 to n do
- 2: **if** (1,i) in E **then**
- 3: $\lambda[i] \leftarrow \omega(1,i)$
- 4: **else**
- 5: $\lambda[i] \leftarrow \infty$
- 6: for i = 1 to n 1 do
- 7: **for** $(u, v) \in E$ **do**
- 8: $\lambda[\nu] \leftarrow \min\{\lambda[\nu], \lambda[u] + \omega((u, \nu))\}$
- 9: for $(\mathfrak{u}, \mathfrak{v}) \in \mathsf{E}$ do
- 10: **if** $\lambda[\nu] > \lambda[\mathfrak{u}] + \omega((\mathfrak{u}, \nu))$ **then**
- 11: return "存在负圈"

时间复杂性: O(nm)!

BellmanFord 算法的正确性



算法的正确性可以通过之前的讨论获得。我们最后再讨论一个问题:

为什么松弛了|V|-1轮之后如果还能松弛成功、就说明图中存在负圈?

因为如果路径长度 ≥ |V|,那路径中一定包含一个圈!

引理 11.

BellmanFord 算法可以在 O(nm) 的时间内判断是否存在负圈,如果不存在负圈的话则计算出从顶点 1 到其余各个顶点的最短路径长度。

- 所有节点对的最短路径问题

所有节点对的最短路径问题



前面计算了<mark>单源的</mark>最短路径问题。那么如果我们想要计算<mark>所有节点对的</mark>最短路径问题呢?

| | s | ν_1 | | ν_n |
|---------|---|---------|---|---------|
| s | ? | ? | | ? |
| v_1 | ? | ? | | ? |
| : | | : | · | |
| ν_n | ? | ? | | ? |

Versus

| | s | ν_1 | | ν_n |
|---------|---|---------|-------|---------|
| S | ? | ? | | ? |
| ν_1 | | | • • • | |
| : | : | | ٠. | : |
| ν_n | | | | |

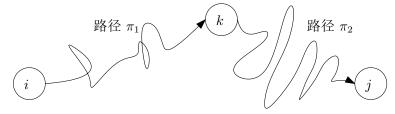
Floyd 算法



当然我们可以执行 n 次 BellmanFord 算法。这需要O(n²m)的时间。

我们下面来介绍一个更快的算法-Floyd 算法。

• 考虑一个从 i 到 j 的只经过 1~k 个顶点的最短路径,它一定是如下的形式:



- 。 其中 π_1 是 i 到 k 的只经过 $1 \sim k 1$ 个顶点的最短路径.
- 。 其中 π_2 是 k 到 j 的只经过 $1 \sim k 1$ 个顶点的最短路径.

Floyd 算法的状态转移方程



从而令 $d_{i,i}^k$ 表示从 i 到 j 的只经过 $1 \sim k$ 个顶点的最短路径长度,则我们有:

$$d_{i,j}^k = \begin{cases} \omega(i,j) & \text{如果 } k = 0 \text{ } \underline{\text{且}} \text{ } (i,j) \in E \\ \\ \infty & \text{如果 } k = 0 \text{ } \underline{\text{H}} \text{ } (i,j) \notin E \end{cases}$$

$$\min\{d_{i,j}^{k-1}, d_{i,k}^{k-1} + d_{k,j}^{k-1}\} & \text{如果 } k \geqslant 1$$

根据该方程和 k 的值依次更新所有的 $d_{i,j}^k$,便可以得到一个求所有节点的最短路径的算法。

Floyd 算法



算法:Floyd

输入: 用 $\mathfrak{n} \times \mathfrak{n}$ 矩阵表示的图 I,其中 I_{ij} 表示边 (i,j) 的权重,不存在的边权重为 ∞ 。

输出: $n \times n$ 矩阵 D, 其中 D_{ij} 表示从 i 到 j 的最短路径长度。

- 1: $D \leftarrow I$
- 2: for k = 1 to n do
- 3: **for** i = 1 to n **do**
- 4: **for** j = 1 to n **do**
- 5: $D_{ij} \leftarrow \min\{D_{ij}, D_{ik} + D_{kj}\}$

显然这是一个 $O(n^3)$ 的算法, 比调用 n 次 BellmanFord 算法要快! (为什么?)



本节内容

- 单源最短路径
 - 。 Dijkstra 算法
 - 。 BellmanFord 算法
- 所有节点对最短路径
 - 。 Floyd 算法