



最短路算法

Introduction

- [SPFA](#)
- [Dijkstra](#)
- [Floyd](#)
- [最短路算法的应用](#)

图论最短路算法核心比较表

特性	Dijkstra (优先队列优化)	Bellman-Ford	SPFA (队列优化BF)
解决的问题类型	单源最短路 (SSSP)	单源最短路 (SSSP)	单源最短路 (SSSP)
适用的图类型	非负权 有向图/无向图	任意权 有向图/无向图	任意权 有向图/无向图
能否处理负权边?	✗ 不能	✓ 能	✓ 能
能否检测负权环?	✗ 不能	✓ 能 (源点可达的环)	✓ 能 (源点可达的环)
时间复杂度	$O((V + E) \log V)$	$O(V \times E)$	最坏 $O(V \times E)$, 平均 $O(kE)$ (k为常数, 通常很小)
空间复杂度	$O(V)$ 或 $O(V + E)$	$O(V)$	$O(V)$
核心思想	贪心 + BFS, 优先队列管理待处理顶点	动态规划, $V - 1$ 轮松弛所有边	BF 优化, 队列管理松弛成功的顶点
主要优点	非负权图中效率最高	能处理负权, 可检测负环, 实现简单	平均性能远优于 BF, 处理负权高效
主要缺点/限制	无法处理负权边	时间复杂度高, 效率较低	最坏时间复杂度与 BF 相同, 稳定性不如 Dijkstra

- SSSP vs APSP:
 - SSSP (Single-Source Shortest Path): 求解从一个固定起点到图中所有其他顶点的最短路径。Dijkstra, Bellman-Ford, SPFA 属于此类。
 - APSP (All-Pairs Shortest Path): 求解图中任意两个顶点之间的最短路径。Floyd-Warshall 专门解决此问题。也可通过运行 V 次 SSSP 算法解决 (如 V 次 Dijkstra 或 V 次 SPFA) , 但效率取决于图规模和算法选择。
- 负权边 vs 负权环:
 - 负权边: 边权值为负数。Dijkstra 无法处理, 会出错。其他三种算法可以处理。
 - 负权环 (Negative-Weight Cycle): 图中存在一个环, 其总边权之和为负。
 - 在负权环可达的路径上, 不存在有限的最短路径 (可以无限绕环使总权值趋近负无穷) 。
 - Bellman-Ford 和 SPFA 在求解 SSSP 时可以 检测源点可达的负权环。
 - Floyd-Warshall 在求解 APSP 时可以 检测图中是否存在任意负权环 (检查 `dist[i][i] < 0`) 。
 - 如果图有负权边但 没有负权环, 则所有最短路径都是有限且良定义的, BF、SPFA、Floyd 能正确求解。
- 效率与选择指南 (简化版):
 - SSSP + 所有边权 ≥ 0 : 优先队列优化 Dijkstra (最快)。

- SSSP + 含负权边/需检测负环：
 - 不确定是否有负环/需要检测：Bellman-Ford 或 SPFA (SPFA 通常更快)。
 - **确定无负环：**SPFA (平均性能好)。
- APSP (任意两点间)：
 - 图规模小 (V 小)：Floyd-Warshall (简单直接)。
 - 图规模大 + 所有边权 ≥ 0 ：运行 V 次 Dijkstra。
 - 图规模大 + 含负权边但无负环：运行 V 次 SPFA (需注意最坏时间复杂度风险)。
 - 图规模大 + 含负权边且需检测负环：考虑 Johnson's Algorithm (结合 BF 和 Dijkstra) 或谨慎使用 Floyd (仅当 V 足够小)。

Floyd

Floyd 算法基于传递闭包所设计。

所谓传递闭包：

传递闭包是集合 X 上二元关系 R 的最小传递关系，其定义为包含 R 的所有传递关系的交集。例如在家族关系中，传递闭包可表达祖先关系，在航空线路中表示经多次航行可达的路径。该概念在数学中具有严格的构造性定义，可通过有限元素序列实现路径连接。

任何关系 R 的传递闭包必定存在，通过包含 R 的传递关系交集构造。当两个传递关系取并集时，需通过传递闭包保持传递性，这在等价关系合并时尤为重要。该概念在图论中体现为有向无环图的可达性关系，并与计算复杂性理论中的 NL 类问题相关联。

——摘自 [百度百科](#)

我们只用知道它定义一种传递关系即可。这里的传递关系通常指有向无权图中的可达性关系。

所谓传递即满足如下图所示的关系：

graph LR; A <--> B; B <--> C; A <--> I; C <--> I; I可由左侧关系推出

Problem可以帮助你更好的理解它的实际意义。

Code

既然我们已经可以判定两点之间是否可达，我们尝试更进一步推出两点之间的最短路。

核心思想

Floyd-Warshall 是解决全源最短路径 (APSP) 问题的经典算法。

基于动态规划思想，通过逐步扩展中间点集来更新最短路径。

所谓松弛：给定三个顶点 i, j, k ，总有 $dis_{i,j} = \min(dis_{i,j}, dis_{i,k} + dis_{k,j})$ 。正确性显然。

初始时，直接连接的两点距离为边权，不连接的点对距离为 $+\infty$ ，对角线元素为 0。

算法核心：三重循环

- 第一层循环 $k = 1$ 到 n ：考虑经过中间点 k 的路径。
- 第二层循环 $i = 1$ 到 n ：枚举起点。
- 第三层循环 $j = 1$ 到 n ：枚举终点。

负权环检测

在 Floyd 算法完成后，若存在 $dis[i][i] < 0$ ，则图中存在负权环（经过点 i 的环权之和为负）。

Problem : [P1119 灾后重建](#)

Code : [Code](#)

SPFA (BellmanFord + 队列优化)

前置算法 —— BellmanFord

基于松弛操作检测负环并实现最短路。

每轮松弛都要遍历所有边。

所谓松弛：给定一条边 (u, v, w) ，总有 $dis_v = \min(dis_v, dis_u + w)$ 。正确性显然。

初始时源点 dis_{root} 为 0，其它点 $dis_i = inf$ 。

Code

SPFA

前言

SPFA (Shortest Path Faster Algorithm)，是基于 BellmanFord 的队列优化算法，但是……

关于 SPFA

它死了……

不要在能使用 Dijkstra 的时候使用 SPFA 或 BellmanFord。

很多时候我们并不需要那么多无用的松弛操作。

很显然，只有上一次被松弛的结点，所连接的边，才有可能引起下一次的松弛操作。

由于只有上一次对 dis_i 产生更新的点才会对下一次更新产生贡献，于是想到利用类似 BFS 的方法（使用队列）对 BellmanFord 进行优化。

```
int n,m,u,v,w,dis[maxn],cnt[maxn];
bool inq[maxn];
vector<pii> g[maxn];
queue<int>q;
void in(int x){inq[x] = true,q.push(x),cnt[x]++;};
int out(){int x = q.front();q.pop();return inq[x] = false,x;};
void spfa(int s){
    in(s);
    dis[s] = 0;
```

```
while(!q.empty()){
    u = out();
    for(auto [v,w]:g[u]){
        if(dis[v] > dis[u] + w){
            dis[v] = dis[u] + w;
            if(!inq[v]){
                in(v);
                if(cnt[v] == n+1){
                    cout<<"NO SOLUTION";
                    exit(0);
                }
            }
        }
    }
}
}
```

Complete Code

Problem : P3371 【模板】单源最短路径（弱化版）

Dijkstra

将结点分成两个集合：已确定最短路长度的点集（记为 S 集合）的和未确定最短路长度的点集（记为 T 集合）。一开始所有的点都属于 T 集合。

初始化 $dis_s = 0$, 其他点的 dis 均为 $+\infty$ 。

然后重复这些操作:

1. 从 T 集合中, 选取一个最短路长度最小的结点, 移到 S 集合中 (最短的边松弛出最短路的潜力最大)。
2. 对那些刚刚被加入 S 集合的结点的所有出边执行松弛操作。
3. 直到 T 集合为空, 算法结束。

Dijkstra 遵循每次选择一条集合中距离最小的点进行松弛操作。这也意味着 Dijkstra无法处理负权边

暴力做法

时间复杂度 $O(V^2)$

```
namespace Graph {
    struct Edge {
        int v,w;
    };
    constexpr int maxn = 1e4+5;
    int dis[maxn],u,v,w,minid,cnt[maxn];
    vector<Edge> g[maxn];
    bool vis[maxn];
    void add() {
        cin>>u>>v>>w;
        g[u].push_back({v,w});
        return;
    }
}
```

```

}
void Dijkstra(int n,int s){
    memset(dis,0x3f,sizeof(dis));
    dis[s] = 0;
    for(int i=1;i<=n;i++){
        // 1. 找到未访问顶点中距离最小的顶点
        mind = INT_MAX,u = -1;
        for(int j=1;j<=n;j++){
            if(!vis[j] && dis[j]<mind){
                mind = dis[j];
                u = j;
            }
        }
        // 如果找不到可达的未访问顶点，结束循环
        if(u == -1)break;
        // 标记该顶点已访问
        vis[u] = true;
        // 2. 松弛操作：更新所有邻接顶点的距离
        for(Edge e:g[u]){
            v = e.v,w = e.w;
            if(!vis[i]){//只考虑未访问的节点
                dis[v] = min(dis[v],dis[u]+w);
            }
        }
    }
}
void print(int n){
    for(int i=1;i<=n;i++)cout<<dis[i]<<' ';
    cout<<endl;
    return;
}
}

```

优先队列优化

时间复杂度 $O((V + E) \log V)$

每次取出最短路最小的节点，避免枚举查找。

Code

注意这里使用了vis数组进行判断，实际上我们可以不使用vis数组，直接判断**存储**的最短路是否和**现存**的最短路相等（判断最短路信息是否已经**过期**）。

这种思想十分重要，运用 Dijkstra 求**次短路**正是基于此。

Problem : [P4779](#) 【模板】单源最短路径（标准版）

Johnson全源最短路

时间复杂度 $O(V \times E \log E)$

核心理想

Johnson 算法的精妙之处在于它巧妙地结合了 Bellman-Ford 算法和 Dijkstra 算法的优势：

1. **处理负权边**：利用 Bellman-Ford 算法的能力检测负权环并处理负权边。
2. **高效求解 APSP**：利用 Dijkstra 算法在非负权重图上的效率，避免了对所有节点对重复运行 Bellman-Ford ($O(V^2E)$) 或使用 Floyd-Warshall ($O(V^3)$) 在稀疏图上的相对低效。
3. **重赋权 (Reweighting)**：算法的核心步骤是通过一个精心设计的权重转换函数，修改原图 G 中所有边的权重，生成一个新图 G' 。这个转换的关键在于：
 - **保持最短路径**：图 G 中的最短路径在图 G' 中仍然是相同节点序列的最短路径（反之亦然）。
 - **消除负权重**：图 G' 中所有边的权重都变为非负值 ($w' \geq 0$)。

一旦图 G' 的所有边权变为非负，我们就可以对图 G' 中的每一个节点安全地运行 Dijkstra 算法（单源最短路径算法，时间复杂度 $O(E \log V)$ ）来求解所有节点对的最短路径。最后，再将 G' 中得到的最短路径距离转换回原图 G 的距离。

算法步骤详解

记 a, b 之间的最短距离为 $\delta(a, b)$ 。

1. **添加新节点**：
 - 创建一个新的节点 s ，该节点不属于原图 $G(V, E)$ 。
 - 从 s 向原图 G 中的每一个节点 $v \in V$ 添加一条权重为 0 的有向边。
 - 这样得到一个新的图 $G'' = (V'', E'')$ ，其中 $V'' = V \cup \{s\}$ ， $E'' = E \cup \{(s, v) \mid v \in V, \text{weight} = 0\}$ 。
2. **运行 Bellman-Ford 算法**：
 - 以新添加的节点 s 作为源点，在扩展图 G'' 上运行 Bellman-Ford 算法。
 - **目的 1：检测负权环**。
 - 如果 Bellman-Ford 算法检测到 G'' 中存在从 s 可达的负权环，则意味着原图 G 中也存在负权环（因为新加的边权重为 0，环必然在原图中）。
 - **算法终止**：如果存在负权环，则无法定义最短路径（因为可以无限次绕环降低路径长度），算法报告错误并结束。
 - **目的 2：计算势函数 $h(v)$** 。
 - 如果不存在负权环，Bellman-Ford 算法会成功计算出从源点 s 到原图 G 中每个节点 $v \in V$ 的最短路径距离。
 - 我们将这个距离记作 $h(v)$ ，即 $h(v) = \delta(s, v)$ （在 G'' 中）。
 - $h(v)$ 被称为节点 v 的“势能”或“高度”。
3. **重赋权（计算新权重 w' ）**：
 - 对于原图 G 中的每一条边 $(u, v) \in E$ ，计算其新的权重 $w'(u, v)$ ：

$$w'(u, v) = w(u, v) + h(u) - h(v)$$

- 这个转换是 Johnson 算法的**核心魔法**：
 - **消除负权**： $w'(u, v) \geq 0$ 。证明如下：
根据三角不等式（由 Bellman-Ford 保证的最短路径性质），在 G'' 中：

$$\delta(s, v) \leq \delta(s, u) + w(u, v) \implies h(v) \leq h(u) + w(u, v)$$

移项得：

$$w(u, v) + h(u) - h(v) \geq 0 \implies w'(u, v) \geq 0$$

- **保持最短路径**：对于原图 G 中的任意路径 $p = \langle v_0, v_1, \dots, v_k \rangle$ ，设 $w(p)$ 和 $w'(p)$ 分别表示该路径在

G 和 G' 中的权重。则有：

$$w'(p) = w(p) + h(v_0) - h(v_k)$$

证明：

$$\begin{aligned} w'(p) &= \sum_{i=1}^k w'(v_{i-1}, v_i) \\ &= \sum_{i=1}^k [w(v_{i-1}, v_i) + h(v_{i-1}) - h(v_i)] \\ &= \left[\sum_{i=1}^k w(v_{i-1}, v_i) \right] + [h(v_0) - h(v_k)] \quad (\text{裂项相消}) \\ &= w(p) + h(v_0) - h(v_k) \end{aligned}$$

- 这个等式表明：
 - 路径 p 在 G 和 G' 中的权重仅相差一个常数 $h(v_0) - h(v_k)$ 。
 - 这个常数只与路径的起点 v_0 和终点 v_k 有关，与路径 p 本身的具体节点序列无关。
- 结论：如果在原图 G 中路径 p 是从 u 到 v 的最短路径，那么在重赋权后的图 G' 中， p 也必然是从 u 到 v 的最短路径（因为所有从 u 到 v 的路径增加的权重都是相同的常数 $h(u) - h(v)$ ，所以权重最小的路径仍然是权重最小的路径）。反之亦然。

4. 在 G' 上运行 Dijkstra：

- 现在，我们得到了一个新图 $G' = (V, E)$ ，其边权函数为 w' ，且 $w'(u, v) \geq 0$ 。
- 对于 G' 中的每一个节点 $u \in V$ ：
 - 以 u 为源点，运行 **Dijkstra 算法**（因为所有边权非负）。
 - Dijkstra 算法会计算出从 u 到 G' 中所有其他节点 v 的最短路径距离 $\delta'(u, v)$ 。

5. 还原原始距离：

- 对于每对节点 (u, v) ，利用步骤 3 中推导出的关系 $w'(p) = w(p) + h(u) - h(v)$ ，将 G' 中的最短路径距离 $\delta'(u, v)$ 还原为原图 G 中的最短路径距离 $\delta(u, v)$ ：

$$\delta(u, v) = \delta'(u, v) - h(u) + h(v)$$

- 这个公式直接来自 $w'(p) = w(p) + h(u) - h(v)$ 的推广。因为 $\delta'(u, v)$ 是 G' 中从 u 到 v 的最小 w' 值， $\delta(u, v)$ 是 G 中从 u 到 v 的最小 w 值，它们之间的关系就是 $\delta'(u, v) = \delta(u, v) + h(u) - h(v)$ 。移项即得还原公式。

Code

Problem : [P5905](#) 【模板】全源最短路 (Johnson)

次短路

研究次短路之前，我们要知道次短路的几种类别。

概念辨析

1. 有的次短路允许与最短路相等（有多条最短路），称为**非严格次短路**。
2. 有的次短路被要求不能等于最短路，称为**严格次短路**。
3. 有的次短路允许重复经过同一道路或节点，严格意义上称之为**次短途径 (Walk)** 而不是**路径 (Path)**，但我们也可以

把他放到最短路研究的范畴。

4. 有的次短路不允许重复经过同一道路或节点，这是我们通常意义上所说的次短路。

场景/需求	ExtDijkstra	删边法
简单路径	✗	✓
大规模数据	✓	✗
k短路扩展	✓	✗

ExtDijkstra（途径）

在ExtDijkstra算法中，每次对边进行松弛操作时，需要同时检查最短路和次短路的更新可能性。特别要注意，由于次短路允许包含环（即同一节点可被多次访问），同一个节点的次短路状态可能被多次更新，这依赖于 ExtDijkstra 要求使用距离是否有效来判断能否更新节点。

实际上我们可以不使用vis数组，[直接判断存储的最短路是否和现存的最短路相等（判断最短路信息是否已经过期）](#)。

代码实现中要特别关注是否为严格次短路。

Problem:P2865 [USACO06NOV] Roadblocks G - Code:link

删边法（路径）

次短路的边至少有一条不与最短路相同，因此可以每次禁用最短路上的一条边来强制 dijkstra 选择第二短的路。

Problem:P1491 集合位置 - Code:link

Application

分层图-动态规划

一般的，我们使用 *dis* 数组来记录每个节点的最短路。

我们可以借助动态规划的思想，来使用 *dis* 数组记录下不同状态下到达某个节点的最短路。

每个状态对应一个层，这种具有多种状态或是动态变化的图我们称为分层图。

凭借这种思想可以通过许多与最短路有关的变种题目。

同样的，升维是一种很常用的 Trick。

```
//case 1
if(k_u > 0){
    k_v = f1(k_u);
    if(dis[v][k_v] > /*A*/){
        dis[v][k_v] = /*A*/;
        pq.push({dis[v][k_v],v,k_v});
    }
}
//case 2
```



```
k_v = f2(k_u);  
if(dis[v][k_v] > /*B*/){  
    dis[v][k_v] = /*B*/;  
    pq.push({dis[v][k_v],v,k_v});  
}
```

用它替换掉 `Dijkstra` 里面的松弛操作即可（依照题意修改 `f1` `f2` `A` `B` 的内容即可）

求解不等式组

使用查分约束把不等式组的求解建模为图论最短路的问题。

见 [DiffConstraints](#)。