

- 图算法
 - 存储
 - 邻接链表
 - 邻接矩阵
 - 搜索
 - 广度优先搜索
 - 深度优先搜索
 - 拓扑排序
 - 分解强联通分量
 - 最小生成树
 - Prim算法
 - 克鲁斯卡尔算法
 - 最小生成树和最短路径树
 - 单源最短路径
 - Bellman-Ford算法
 - 有向无环图中的DAG算法
 - Dijkstra算法
 - 所有点对的最短路径
 - 回溯最短路径
 - 使用Dijkstra/Bellman
 - 重复平方法
 - Floyd-Warshell算法
 - Johnson算法
 - 最大流
 - 基本概念
 - 性质
 - 剩余网络
 - 增广流
 - 增广路径
 - 切割
 - 概念
 - 性质
 - 最大流最小割定理
 - Ford-Fulkson算法
 - Edmonds-Karp算法

图算法

存储

邻接链表

- 存储容量 $O(V + E)$
 - 有向图 $O(V + 2E)$
 - 无向图 $O(V + E)$
- 查询某一条边是否存在
 - 遍历整个邻接链表 $O(E)$
- 查询某一个顶的入/出度
 - 遍历该顶点整个链表 $O(d_v)$

邻接矩阵

- 存储容量 $O(V^2)$

搜索

广度优先搜索

- 给定源节点
 - 使用邻接链表存储, 有
 - 时间复杂度 $O(V + E)$
 - 每次取某个节点的所有邻居时, 只需要遍历整个链表
 - 空间复杂度 $O(V + E)$
 - 使用邻接矩阵存储, 有
 - 时间复杂度 $O(V^2)$
 - 每次去某个节点的所有邻居时, 需要遍历那个节点对应的行, 则有 $O(V)$ 的复杂度, 同时一共重复 $O(V)$ 次(每个节点最多入队一次)
- 性质
 - 运行完 `BFS(G, s)` 后, 有 $\forall v \in V$ 且 v 从 s 可达, $v.d = \delta(s, v)$, 其中 $\delta(s, v)$ 为 s 到 v 的最短距离(路径上最少的边的数目)

深度优先搜索

- 白色路径定理
 - 如果 u, v 之间存在一条路径 p , 满足 $\forall a \in p, a.color = white$, 则 v 是 u 的后代
- 给定源节点

- 使用邻接链表存储, 有
 - 时间复杂度 $O(V + E)$
 - 空间复杂度 $O(V + E)$, 递归调用显然小于 $\min\{V, E\}$
- 使用邻接矩阵存储, 有
 - 时间复杂度 $O(V^2)$?
- 不给定源节点, 对整个图进行 DFS
 - 使用邻接链表存储, 有
 - 时间复杂度 $O(V + E)$
- 边的分类
 - 树边 \subset 后向边

拓扑排序

- 将深度优先搜索得到的点, 按照**变黑的先后顺序**入链表(队列), 链表中的节点 $v.f$ 从大到小
- 只能产生一个有向无环图的拓扑排序
- 时间复杂度 $O(DFS)$
- 空间复杂度 $O(V)$

分解强联通分量

- 时间复杂度 $O(DFS + V \lg V)$
 - 因为要对 $v.f$ 排序, 然后在 G^T 上进行 DFS
- 空间复杂度 $O(\text{取决于存储方式})$
- 证明
 - **归纳**: 假设算法生成的前 k 棵树都是 SCC , 记为 $\mathcal{C} = \{C_1, \dots, C_k\}$, 考虑算法生成的第 $k + 1$ 棵树
 - 首先, 有**事实** $C \subseteq T_{k+1} \in G^{SCC}$, $C \notin \mathcal{C}$, 要证明

$$T_{k+1} \subseteq C$$
 - 对于 C , 有 $\forall u \in C, \nexists v \in G^{SCC} - \mathcal{C}, e(v, u) \in E(G)$
 - 否则会有 $C.f < C'.f$, C' 为第二次 DFS 还未涉及的强连通分量, 与选取 DFS 的根的策略相矛盾
 - 因此在转置图 $G(V, E^T)$ 中, $\forall u \in C$, 如果 $\exists v, e(u, v) \in E^T$, 则一定有 $v \in C$, 即**所有从 C 指出 C 的边一定指向 C 中的某一个强连通分量, 而此强连通分量已经被遍历过, 因此 v 不会被包含在 T_{k+1} 中**
 - 因此 T_{k+1} 中不包含任何 C 之外的点, 即 $T_{k+1} \subseteq C$
 - 因此 $C \subseteq T_{k+1} \wedge T_{k+1} \subseteq C$, 得证 T_{k+1} 也是 SCC

最小生成树

- 定义在无向图

Prim算法

- 步骤
 - 和 Dijkstra 类似, 将 RELAX 操作改为修改每个还处在优先级队列中的顶的权重和前序节点(**前序节点记录了最小生成树的结构**)
- 分析
 - 时间复杂度

$$O(E * T_{DECREASE-KEY} + V * T_{EXTRACT-MIN}) = \begin{cases} O(E \lg V + V \lg V) \\ O(E + V \lg V) \end{cases}$$

克鲁斯卡尔算法

- 步骤
 - 将所有边按照权重排序
 - 取权重最小的边 $e(u, v)$
 - 如果边 $e(u, v)$ 中 u 和 v 在 A 中不属于同一个连通分量, $e(u, v)$ 纳入集合 A
 - 否则跳过
- 分析
 - 时间复杂度
 - 将所有节点变为单独的集合, 有 $O(V)$
 - 按照权重排序, 有 $O(E \lg E)$
 - 判断边的两端是否在同一个连通分量, 有 $O(\lg V) = O(\lg E)$
 - 将合格的边合并到 A 中, 有 $O(\lg V) = O(\lg E)$
 - 总时间复杂度 $O(E \lg E)$

最小生成树和最短路径树

- 两者都包含原图的每个顶点
- 两者都是连通的

单源最短路径

- 最短路径上没有环路, 但图上可以有环路

Bellman-Ford算法

- 功能

- 如果图中有负权重的环, 输出false
- 如果没有, 输出true, 同时每个节点的 $v.d$ 都已经是 s (源)到 v 的最短路径长度
- 步骤
 - 进行 $V - 1$ 次迭代, 每次迭代中遍历所有 $e(u, v) \in E$
 - `RELAX(u, v, w)`
 - 所有迭代完成后, 对每个边再次调用 `RELAX(u, v, w)`, 如果仍能进行更新, 则有负圈
- 时间复杂度 $O(VE)$
 - 外层循环迭代 $V - 1$ 次
 - 内层循环 E 次
 - 最后检查是否有负圈需要遍历每个边, $O(E)$

有向无环图中的DAG算法

- 步骤
 - 对节点进行拓扑排序
 - 按此顺序对各个节点的邻边进行 `RELAX` 操作
- $O(V + E)$

Dijkstra算法

- 功能
 - 每个节点的 $v.d$ 都已经是 s (源)到 v 的最短路径长度
- 要求
 - **不存在权重为负的边**
- 步骤
 - 每次从 $V - S$ 中抽取出 $v.d$ 最小的点加入 S , 并更新 $V - S$ 中每个点的 d
- 时间复杂度

$$O(E * T_{DECREASE-KEY} + V * T_{EXTRACT-MIN})$$

- 依赖于优先级队列的实现
- 二项堆: $O((E + V)\lg V)$
- 斐波那契堆: $O(E + V\lg V)$
 - 因为 `DECREASE-KEY` 操作有时间复杂度 $O(1)$
- 空间复杂度
 - $O(V + E)$

所有点对的最短路径

回溯最短路径

- 只需要最终最短路径矩阵 $w_{i,j}$ 的前驱结点矩阵 $\pi_{i,j}$, 因为 $i \rightarrow j$ 的最短路径中若有 $i \rightarrow r \rightarrow j$, 则 $i \rightarrow r$ 一定也是最短路径, 即有 $\pi_{i,j} = r$, 因此可以递归地进行回溯

使用Dijkstra/Bellman

- 时间复杂度
 - $O(V * \phi)$
 - ϕ 为某一种单源最短路径算法的时间复杂度

重复平方法

- 时间复杂度 $\Theta(V^3 \lg V)$
- 空间复杂度 $\Theta(V^2)$

Floyd-Warshall算法

- 要求
 - 不能存在权重为负的环路**
 - 可以存在权重为负的边
- 细节
 - 按照点来扩张路径, 而非按照矩阵
 - 不管是求距离长度还是回溯路径, 都只需要最后一个矩阵 $D_{ij}^{(n)}$
- 时间复杂度
 - 最外层循环每次扩张一个点 $k + 1$; 有 $O(V)$
 - 内层两个循环遍历当前图上每个顶点之间最短路径, 更新; 有 $O(V^2)$
 - 总 $\Theta(V^3)$
- 空间复杂度
 - 如果保存每个矩阵, 则需要 $O(V^3)$
 - 如果只保存一个, 则 $O(V^2)$

Johnson算法

- 步骤
 - 给边重新赋值, 保证没有负边:
 - $w'(i, j) = w(i, j) + h(u) - h(v)$
 - $h(u)$ 是使用 Bellman-Ford 算法求得的从新加入的虚拟节点 s 到 u 的单源最短路径
 - 用新权重对每个节点调用 Dijkstra, 得到的伪最短路径 $\delta'(i, j)$, 有

$$\delta(i, j) = \delta'(i, j) + h(j) - h(i)$$

- 时间复杂度
 - 斐波那契堆: $O(VE + V^2 \lg V)$
 - 二项堆: $O(V^2 \lg V + VE \lg V)$

最大流

基本概念

- 流
 - 一个函数, 将 $V \times V$ 映射到 R , 即 $f(u, v) : V^2 \rightarrow R$
- 流的值

$$|f| = \sum_{v \in V} f(s, v) - \sum_{v \in V} f(v, s)$$

- 后一项一般是0
- 最大流 \Leftrightarrow 最大流的值
- 流是流, 即 $f(u, v) \in R$; 容量是容量, 即 $c(u, v) \in R$; 流的值是流的值, 即 $|f(u, v)| \in R$

性质

- 流量限制

$$\forall u, v \in V \quad 0 \leq f(u, v) \leq c(u, v)$$

- 流量守恒

$$\forall u \in V - \{s, t\} \quad \sum_{v \in V} f(u, v) = \sum_{v \in V} f(v, u)$$

剩余网络

- 对于一个流网络 $G(V, E)$, 其源点 s , 汇点 t , f 为 G 上的一个流, 定义

$$c_f(u, v) = \begin{cases} c(u, v) - f(u, v) & \text{若 } e(u, v) \in E \\ f(u, v) & \text{若 } e(v, u) \in E \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$$

- 则由 f 诱导产生的剩余网络 G_f 为 $G(V, E_f)$, 其中

$$E_f = \{e(u, v) \mid u, v \in V, c_f(u, v) > 0\}$$

增广流

- 在由流 f 诱导产生的剩余网络 G_f 上定义一个流 $f' : V^2 \rightarrow R$, 记 f 的增广流为 $f \uparrow f'$, **定义**

$$f \uparrow f'(u, v) = f(u, v) + f'(u, v) - f'(v, u)$$

- 则有 $f \uparrow f'$ 是 G 中的一个流, 且

$$|f \uparrow f'| = |f| + |f'|$$

- 因此, **沿着增广流来增加流量可以使流的值变大**

增广路径

- 定义:** 残余网络 G_f 中的一个 $s \rightarrow t$ 的最短路径
- 残余容量**
 - 一条增广路径 p 中能为每条边增加的流量的最大值, 即

$$c_f(p) = \min\{c_f(u, v) \mid e(u, v) \in p\}$$

- 进一步, 在 G_f 上定义流**

$$f_p(u, v) = \begin{cases} c_f(p) & e(u, v) \in p \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$$

- 将 f 增加 f_p 的量, 得到 $f \uparrow f_p$ 是 G 的一个流, 且 $|f \uparrow f_p| = |f| + |f_p| = |f| + |c_p| > |f|$ (依据定义 $c_p > 0$)

切割

概念

- 横跨切割的净流量**

$$f(S, T) = \sum_{u \in S} \sum_{v \in T} f(u, v) - \sum_{u \in S} \sum_{v \in T} f(v, u)$$

- 切割的容量**

$$c(S, T) = \sum_{u \in S} \sum_{v \in T} c(u, v)$$

性质

- 给定 G 上的一个流 f , 则**横跨任何切割的净流量 $f(S, T)$ 相同, 等于 $|f|$**

- 流网络 G 上的任意一个流 f 的值 $|f|$ 不能超过 G 的任意切割的容量

最大流最小割定理

对于流网络 G 中的一个流 f , 有以下三者等价

- f 是 G 的一个最大流
- 残余网络 G_f 中不包含任何增广路径
- $|f| = c(S, T)$, 其中 $c(S, T)$ 是流网络 G 的最小切割 (容量最小)

Ford-Fulkson算法

- 步骤
 - 一直在残余网络中寻找增广路径, 如果找不到了, 则得到最大流
 - 当容量为无理数时, 可能不收敛
- 分析
 - 在残余网络中使用 DFS / BFS 搜索一条 $s \rightarrow t$ 的路径, 有时间复杂度 $O(V + E)$
 - 最终时间复杂度 $O(E f^*)$
 - f^* 是将有理数容量 $c = \frac{p}{q}$ 转化为 p 后的网络的最大流的值

Edmonds-Karp算法

- 步骤
 - 使用广度优先搜索寻找 $s \rightarrow t$ 的最短路径(基于路径上的边数判定而非基于流量) 作为增广路径
- 时间复杂度 $O(V E^2)$