

贪心算法

贪心算法（又称贪婪算法）是指，在对问题求解时，总是做出在当前看来是最好的选择。也就是说，不从整体最优上加以考虑，他所做出的是在某种意义上的局部最优解。

贪心算法不是对所有问题都能得到整体最优解，关键是贪心策略的选择，选择的贪心策略必须具备无后效性，即某个状态以前的过程不会影响以后的状态，只与当前状态有关。

思想

贪心算法的基本思路是从问题的某一个初始解出发一步一步地进行，根据某个优化测度，每一步都要确保能获得局部最优解。每一步只考虑一个数据，他的选取应该满足局部优化的条件。若下一个数据和部分最优解连在一起不再是可行解时，就不把该数据添加到部分解中，直到把所有数据枚举完，或者不能再添加算法停止

过程

1. 建立数学模型来描述问题；
2. 把求解的问题分成若干个子问题；
3. 对每一子问题求解，得到子问题的局部最优解；
4. 把子问题的解局部最优解合成原来解问题的一个解。

普利姆算法

Prim(G)

1. $VT = \{v_0\}$;
2. $ET = \Phi$;
3. For $i=1$ to $n-1$ do
 find a minimum weight edge $e^*=(u^*, v^*)$ among
 all the edges (u, v) such that u is in T and v is in $V-T$;
 $VT = VT \cup \{v^*\}$;
 $ET = ET \cup \{e^*\}$;
4. Return ET .

库鲁斯卡尔算法

ALGORITHM Kruscal(G)

1. Sort E in nondecreasing order of the edge weights
 $w(e_{i_l}) \leq \dots \leq w(e_{i_m})$
2. $E_T = \emptyset$; $ecounter = 0$ //initialize the set of tree edges and its size
3. $k = 0$
4. **while** $ecounter < |V| - 1$ **do**
 $k = k + 1$
 if $E_T \cup \{e_{i_k}\}$ **is acyclic**
 $E_T = E_T \cup \{e_{i_k}\}$; $ecounter = ecounter + 1$
5. **return** E_T ;

some implementation details

makeset(x): create a singleton set containing just x

find(x): to which set does x belong?

union(x, y): merge the sets containing x and y

Kruskal(G)

1. For all $u \in V$ **do**
 makeset(u);
2. $X = \{\emptyset\}$;
3. Sort the edges E by weight;
4. For all edges $(u, v) \in E$ in increasing order of weight **do**
 if $\text{find}(u) \neq \text{find}(v)$ **then**
 add edge (u, v) to X ;
 union(u, v);

迪杰斯特拉

Dijkstra's algorithm

Dijkstra(G, s)

1. For all $u \in V$ do
 - $\text{dist}(u) = \infty$;
 - $P(u) = \text{nil}$;
2. $\text{Dist}(s) = 0$;
3. $H = \text{makequeue}(V)$;
4. While H is not empty do
 - $u = \text{deletemin}(H)$;
 - for all edges $(u, v) \in E$ do
 - if $\text{dist}(v) > \text{dist}(u) + w(u, v)$ then
 - $\text{dist}(v) = \text{dist}(u) + w(u, v)$;
 - $P(v) = u$;
 - $\text{decreasekey}(H, v)$;

BELLMAN-FORD

松弛：

每次松弛操作实际上是对相邻节点的访问(相当于广度优先搜索)，第 n 次松弛操作保证了所有深度为 n 的路径最短。由于图的最短路径最长不会经过超过 $|V| - 1$ 条边，所以可知贝尔曼-福特算法所得为最短路径，也可只时间复杂度为 $O(VE)$ 。

负边权操作：

与迪科斯彻算法不同的是，迪科斯彻算法的基本操作“拓展”是在深度上寻路，而“松弛”操作则是在广度上寻路，这就确定了贝尔曼-福特算法可以对负边进行操作而不会影响结果。

负权环判定：

因为负权环可以无限制的降低总花费，所以如果发现第 n 次操作仍可降低花销，就一定存在负权环。

基本操作：

1. 创建源顶点 v 到图中所有顶点的距离的集合 distSet ，为图中的所有顶点指定一个距离值，初始均为 Infinite ，源顶点距离为 0 ；
2. 计算最短路径，执行 $V - 1$ 次遍历；
3. 对于图中的每条边：如果起点 u 的距离 d 加上边的权值 w 小于终点 v 的距离 d ，则更新终点 v 的距离值 d ；
4. 检测图中是否有负权边形成了环，遍历图中的所有边，计算 u 至 v 的距离，如果对于 v 存在更小的距离，则说明存在环(无向图不能用这种方法判断负环)

正确性：

Bellman-Ford 算法采用动态规划进行设计，实现的时间复杂度为 $O(V \cdot E)$ ，其中 V 为顶点数量， E 为边的数量。

Bellman-Ford(G, s)

1. For all $u \in V$ do
 - $\text{dist}(u) = \infty$;
 - $P(u) = \text{nil}$;
2. $\text{Dist}(s) = 0$;
3. Repeat $|V| - 1$ times
 - for all $e = (u, v) \in E$ do
 - $\text{dist}(v) = \min(\text{dist}(v), \text{dist}(u) + w(\underline{u}, v))$;
4. for all $e = (u, v) \in E$ do
 - if $\text{dist}(v)$ is changed then
 - return “negative cycle”;

SPFA算法的思路：

我们用数组 dist 记录每个结点的最短路径估计值，用邻接表或邻接矩阵来存储图 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，直至队列为空为止

Hestia | 由 [Themelsle](#) 开发