

搜索进阶(4)--A*搜索

罗勇军 2020.3.17

本系列是这本书的扩展资料：《算法竞赛入门到进阶》（京东，当当） 清华大学出版社

本文 web 地址（同步）：https://blog.csdn.net/weixin_43914593

<https://www.cnblogs.com/luoyj/>

PDF 下载地址：<https://github.com/luoyongjun999/code> 其中的补充资料

如有建议，请联系：（1）QQ 群，567554289；（2）作者 QQ，15512356

《算法竞赛入门到进阶》的第 4 章“搜索技术”，讲解了递归、BFS、DFS 的原理，以及双向广搜、A*算法、剪枝、迭代加深搜索、IDA*的经典例题，适合入门搜索算法。

本文分几篇专题介绍搜索扩展内容、讲解更多习题，便于读者深入掌握搜索技术。

第 1 篇：搜索基础。

第 2 篇：剪枝。

第 3 篇：广搜进阶。

第 4 篇：A*搜索。

本文是第 4 篇。

1.1 A*搜索算法

A*搜索算法（A* Search Algorithm）可以高效率解决一类最短路径问题：给定一个确定起点、一个确定终点（或者可以预测的终点），求起点到终点的最短路径。

A*算法的核心是一个估价函数 $f = g + h$ 。它的效率取决于函数 h 的设计。

最短路径问题的算法很多，例如双向广搜的效率也较高，而 A*算法比双向广搜效率更高。另外，从本文的例题（K 短路等）可以看出，A*算法可以解决更复杂的问题。

1.1.1 最短路径算法

有多种应用场景的最短路径问题，它们对应了不同的算法。下表总结了一些经典算法，除了贪心最优搜索之外，其他的**都是最优性算法**，即得到的解是最短路径。

问题	边权	算法	时间复杂度
一个起点，一个终点	非负数；无边权（或边权为 1）	A*	$< O((E+V)\log V)$
		双向广搜	$< O((E+V)\log V)$
		贪心最优搜索	$< O(E+V)$
一个起点到其他所有点	无边权（或边权为 1）	BFS	$O(E+V)$
	非负数	Dijkstra(堆优化优先队列)	$O((E+V)\log V)$
	允许有负数	SPFA	$< O(EV)$
所有点对之间	允许有负数	Floyd-Warshall	$O(V^3)$

1.1.2 A*搜索算法详解

A*算法的技术可以概况为：A*算法 = 贪心最优搜索 + BFS + 优先队列。

在图问题中，“Dijkstra + 优先队列”就是“BFS + 优先队列”，此时也可以概况为：“A*算法 = 贪心最优搜索 + Dijkstra + 优先队列”。

下面以图的最短路径问题为例，推理出 A*算法的原理。

注意，除了图这种应用场合，A*算法还能在更多场合下得到应用。

1. 贪心最优搜索

贪心最优搜索（Greedy Best First Search^①）是一种启发式搜索，效率很高，但是得到的解不一定是最优的。

算法的基本思路就是贪心：从起点出发，在它的邻居结点中选择下一个结点时，挑那个到终点最近的结点。当然，实际上不可能提前知道结点到终点的距离，更不用说挑选出最近的邻居点了。所以，只能采用估计的方法，例如在网格图中，根据曼哈顿距离来估算邻居结点到终点的距离。

如何编程？仍然用“BFS + 优先队列”，不过，进入优先队列的，不是从起点 s 到当前点 k 的距离，而是从当前点 k 到终点 t 的距离。

很明显，贪心最优搜索避开了大量结点，只挑那些“好”结点，速度极快，但是显然得到的路径不一定最优。

在无障碍的网格图中，贪心最优搜索算法的结果是最优解。因为用于估算的曼哈顿距离就是实际存在的最短路，所以每次找到的下一个结点，显然是最优的。

在有障碍的网格图中，根据曼哈顿距离选下一跳结点，路线会一直走到碰壁，然后再绕路，最后得到的不一定是最短路径。

贪心搜索的算法思想是：“只看终点，不管起点”。走一步看一步，不回头重新选择，走错了也不改正。而且，用曼哈顿距离这种简单的估算，也不能提前绕开障碍。

2. Dijkstra (BFS)

用优先队列实现的 Dijkstra (BFS)^②，能比较高效地求得一个起点到所有其他点的最短路径。Dijkstra 算法有 BFS 的通病：下一步的搜索是盲目的，没有方向感。即使给定了终点，Dijkstra 也需把几乎所有的点和边放进优先队列进行处理，直到终点从优先队列弹出为止。所以它适合用来求一个起点到所有其他结点的最优路径，而不是只求到一个终点的路径。

Dijkstra 的算法思想是：“只看起点，不管终点”。等遍历得差不多了，总会碰到终点的。

3. A*算法的原理和复杂度

A*算法是贪心最优搜索和 Dijkstra 的结合，“既看起点，又看终点”。它比 Dijkstra 快，因为它不像 Dijkstra 一样盲目；它不仅有贪心搜索的预测能力，而且能得到最优解。

它是如何结合这两个算法的？

设起点是 s，终点是 t，算法走到当前位置 i 点，把 s-t 的路径分为两部分：s-i-t。

(1) s-i 的路径，由 Dijkstra 保证最优性；

(2) i-t 的路径，由贪心搜索进行预测，选择 i 的下一个结点；

(3) 当走到 i 碰壁时，i 将被丢弃，并回退到上一层重新选择新的点 j，j 仍由 Dijkstra 保证最优性。

以上思路可以用一个估价函数来具体操作：

$$f(i) = g(i) + h(i)$$

f(i)是对 i 点的评估，g(i)是从 s 到 k 的代价，h(i)是从 k 到 t 的代价。

^① <https://www.hackerearth.com/zh/practice/notes/a-search-algorithm/>

^② 在“BFS+优先队列”一节中，指出“dijkstra+优先队列”=“BFS+优先队列”。

若 $h=0$, 则 $f=g$, A^* 就退化为 Dijkstra。

A*算法的复杂度，在最差情况下的上界是 Dijkstra，或者 BFS+队列，一般情况下会更优。

A*算法的解是最优的吗？答案是确定的，它的解和 Dijkstra 的解一样，是最短路径。

总结: A*算法通过 Dijkstra 获得最优性结果; 通过贪心最优搜索预测扩展方向, 减少搜索节点数量。

下面这张图^①，准确地说明了三种算法的区别。图中起点是 s，终点是 t，黑格是障碍。图中精心设置了障碍的位置，以演示三种算法是如何绕过障碍的。



图 1 三个算法对比

(1) Dijkstra (BFS) 算法。格子中的数字，是从起点 s 到这个格子的最短距离。算法搜索格子时，把这些格子到起点的距离送入优先队列，当弹出时，就得到了 s 到这些格子的最短路径。最后，当终点 t 从优先队列弹出时，即得到 s 到 t 的最短距离 14。

(3) A*搜索。例如格子 i 中的数字, 是“ s 到 i 的最短路 + i 到 t 的曼哈顿距离”。算法在扩展格子的过程中, 标记数字的格子都会进入优先队列。在图示中, 先弹出所有标记为 10 的格子, 再弹出标记为 12 的格子, 直到最后弹出终点 t 。最后得到的 s - t 最短路径也是 14。

如何打印出完整的一条路径？三个算法都基于 BFS，而 BFS 记录路径是非常简单的：在结点 u 扩展邻居结点 v 的时候，在 v 上记录它的前驱结点 u ，即可以从 v 回溯到 u ；到达目的后，

3

从终点逐步回溯到起点，就得到了路径。在 Dijkstra 算法中，每次从优先队列中弹出的，都是得到了最短路径的结点，从它们扩展出来的邻居结点，也会继续形成最短路径，所以能根据前驱和后继结点的关系，方便地打印出一条完整的最短路径^①。A*算法用 Dijkstra 算法来确定前驱后继的关系，也一样可以打印出一条最短路径。贪心最优搜索的路径打印最简单，就是普通 BFS 的路径打印。

6. 函数 h 的设计

在二维平面上，有 3 种方法可以近似计算 h。下面的(i.x, i.y)是 i 点的坐标，(t.x, t.y)是终点 t 的坐标。

(1) 曼哈顿距离。应用场景：只能在四个方向（上，下，左，右）移动。

$$h(i) = \text{abs}(i.x - t.x) + \text{abs}(i.y - t.y)$$

(2) 对角线距离。应用场景：可以在八个方向上移动，例如国际象棋的国王的移动。

$$h(i) = \max \{ \text{abs}(i.x - t.x), \text{abs}(i.y - t.y) \}$$

(3) 欧几里得距离。应用场景：可以向任何方向移动。

$$h(i) = \sqrt{(i.x - t.x)^2 + (i.y - t.y)^2}$$

非平面问题，需要设计合适的 h 函数，后面的例题中有一些比较复杂的 h 函数。

设计 h 时注意以下基本规则：

(1) g 和 h 应该用同样的计算方法。例如 h 是曼哈顿距离，g 也应该是曼哈顿距离。如果计算方法不同， $f = g + h$ 就没有意义了。

(2) 根据应用情况正确选择 h。各个结点的 h 值，应该能正确反映它们到终点的距离远近。例如下一跳结点有 2 个选项：A(280, 319)、B(300, 300)，如果用曼哈顿距离应该选 A，用欧氏距离应该选 B。如果只能走四个方向（需要按曼哈顿距离计算路径），用欧式距离计算就会出错。

(3) **h 应该优于实际存在的所有路径**。前面的例子中，h(i) 小于等于 i-t 的所有可能路径长度，也就是说，最后得到的实际路径，长度大于 h(i)。这个规则可以用下面两点讨论来说明。

1) h(i) 比 i-t 的实际存在的最优路径长。假设这条实际的最优路径是 path，由于程序是根据 h(i) 来扩展下一个结点的，所以很可能会放弃 path，而选择另一条非最优的路径，这会造成错误。

2) h(i) 比 i-t 的所有实际存在的路径都短。此时 i-t 上并不存在一条长度为 h(i) 的路径，如果程序根据 h(i) 来扩展下一结点，最后肯定会碰壁；但是不要紧，程序会利用 BFS 的队列操作弹走这些错误的点，退回到合适的结点，从而扩展出实际的路径，所以仍能保证正确性。

上面第 (3) 点最重要，应用 A*算法时应特别注意。

1.1.3 A*算法例子

A*算法的主要难点是设计合适的 h 函数，而编码很容易。例如图问题中，Dijkstra 或 BFS 使用 g 函数，A*使用 $f = g + h$ 函数，那么编码时只要用 f 代替 g 即可。读者可以尝试把图论的最短路径题目改成为 A*算法实现，例如 poj 2243^②。

下面给出 2 个复杂一点的例题。

1. K 短路

问题描述^③：给定一个图，定义起点 s 和终点 t，以及数字 k；求 s 到 t 的第 k 短的路。允许环路。相同长度的不同路径，也被认为是完全不同的。

K 短路问题是 A*算法应用的经典例子，几乎完全套用了 A*算法的估价函数。

^① 如果需要打印出最短路径，参考《算法竞赛入门到进阶》“10.9 最短路”，给出了路径打印的代码。

^② <http://poj.org/problem?id=2243>

^③ <http://poj.org/problem?id=2449>

下面分别用暴力法和 A* 算法求解。

(1) 暴力法: BFS + 优先队列

用 BFS 搜索所有的路径, 用优先队列让路径按从短到长的顺序输出。

“BFS+优先队列”求最短路, 在“BFS+优先队列”这一节中曾讲解过。其原理是当再次扩展到某个点 i 时, 如果这次的新路径比上次到达 i 的路径更短, 就替代它; 优先队列可以让结点按路径长短先后输出, 从而保证最优性。队列的元素是一个二元组 $(i, \text{dist}(s-i))$, 即结点 i 和路径 $s-i$ 的长度。

BFS 求所有路径, 就是最简单的“BFS + 优先队列”, 再次扩展邻居 i 时, 计算它到 s 的距离, 然后直接进队列, 并不与上次 i 进队列的情况进行比较。一个结点 i 会进入优先队列很多次, 因为可以从它的多个邻居分别走过来; 每一次代表了一个从 s 到 i 的路径。优先队列可以让这些路径按 dist 从短到长的顺序输出, i 从优先队列中第 x 次弹出, 就是 s 到 i 的第 x 个短路。对于终点 t , 统计它出队列的次数, 第 K 次时停止, 这就是第 K 短路。

在 K 短路问题中, 路径有可能形成环路。有的题目允许环路, 有的不允许。如果允许环路, 那么想在环路上绕多少圈都可以, 环路上的结点反复进入队列, K 可以无限大。

在最短路算法中并不需要判断环路, 因为更新操作有去掉环路的隐含作用。

复杂度: 因暴力法需要生成几乎所有的路径, 而路径数量是指数增长的, 所以暴力法的复杂度非常高。

下面用一个简单的图例解释 BFS 暴力搜索所有路径的过程。

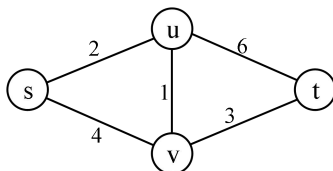


图 2 一个简单图

下面的表格给出了算法的步骤。结点后面的下标表示从 s 到这个结点的路径长度, 例如 u_2 , 就是二元组 $(u, 2)$, 即结点 u , 以及 $s-u$ 的路径长度 2。步骤中没有列出环路。

步骤	出队	邻居进队	优先队列	新得到的路径	输出队头的路径
1		s	{s ₀ }		
2	s ₀	u, v	{u ₂ , v ₄ }	s-u ₂ s-v ₄	
3	u ₂	v, t	{v ₃ , v ₄ , t ₈ }	s-u ₂ -v ₃ s-u ₂ -t ₈	s-u ₂
4	v ₃	t	{v ₄ , t ₈ , t ₆ }	s-u ₂ -v ₃ -t ₆	s-u ₂ -v ₃
5	v ₄	u, t	{t ₈ , t ₆ , u ₅ , t ₇ }	s-v ₄ -u ₅ s-v ₄ -t ₇	s-v ₄
6	u ₅	t	{t ₈ , t ₆ , t ₇ , t ₁₁ }	s-v ₄ -u ₅ -t ₁₁	s-v ₄ -u ₅
7	t ₆		{t ₈ , t ₇ , t ₁₁ }		s-u ₂ -v ₃ -t ₆
8	t ₇	u	{t ₈ , t ₁₁ , u ₁₃ }	s-v ₄ -t ₇ -u ₁₃	s-v ₄ -t ₇
9	t ₈	v	{t ₁₁ , u ₁₃ , v ₁₁ }	s-u ₂ -t ₈ -v ₁₁	s-u ₂ -t ₈
10	t ₁₁		{u ₁₃ , v ₁₁ }		s-v ₄ -u ₅ -t ₁₁
11	v ₁₁		{u ₁₃ }		s-u ₂ -t ₈ -v ₁₁
12	u ₁₃		{}		s-v ₄ -t ₇ -u ₁₃

从第二列的“出队”可以看到, 共产生 10 个路径, 按从短到长的顺序排队输出。从起点 s 到终点 t 共有 4 条路径, t 在第 7、8、9、10 步出队的时候, 输出了第 1、第 2、第 3、第 4 路径。表格中也列出了 s 到每个结点的多个路径和它们的长度, 例如 $s-u$ 有 3 个路径, $s-v$ 有 3 个路径。

(2) A* 算法求 K 短路

从暴力法可以知道:

1) 从优先队列弹出的顺序, 是按这些结点到 s 的距离排序的。

2) 一个结点 i 从优先队列第 x 次弹出, 就是 $s-i$ 的第 x 短路; 终点 t 从队列中第 K 次弹出, 就是 $s-t$ 的第 K 短路。

如何优化暴力法? 是否可以套用 A* 算法?

联想前面讲解 A* 算法求最短路的例子, A* 算法的估价函数 $f(i) = g(i) + h(i)$, g 是从起点 s 到 i 的距离, h 是 i 到终点 t 的最短距离 (例子中是曼哈顿距离)。

那么在 K 短路问题中, 可以设计几乎一样的估价函数。 $g(i)$ 仍然是起点 s 到 i 的距离; 而 $h(i)$, 只是把曼哈顿距离改为从 i 到 t 的最短距离。这个最短距离如何求? 用 Dijkstra 算法, 以终点 t 为起点, 求所有结点到 t 的最短距离即可。

编程非常简单。仍用暴力法的“BFS+优先队列”, 但是在优先队列中, 用于计算的不再是 $g(i)$, 而是 $f(i)$ 。当终点 t 第 K 次弹出队列时, 就是第 K 短路。

根据前面对 A* 算法原理解释, 求 K 短路的过程将得到很大优化。虽然在最差情况下, 算法复杂度的上界仍是暴力法的复杂度, 但优化是很明显的。

2. poj 1945

Power Hungry Cows <http://poj.org/problem?id=1945>

题目描述: 两个变量 a 、 b , 初始值 $a = 1, b = 0$ 。每一步可以执行一次 $a \times 2, b \times 2, a+b, |a-b|$ 之一的操作, 并把结果再存回 a 或者 b 。问最快多少步能得到一个整数 $P, 1 \leq P \leq 20,000$ 。

例如 $P = 31$, 需要 6 步:

	a	b
初始值:	1	0
$a \times 2$, 存到 b	1	2
$b \times 2$:	1	4
$b \times 2$:	1	8
$b \times 2$:	1	16
$b \times 2$:	1	32
$b - a$:	1	31

样例输入:

31

样例输出:

6

题解:

(1) BFS+剪枝

这一题是典型的 BFS。从 $\{a, b\}$ 可以转移到 8 种情况, 即 $\{2a, a\}$ 、 $\{2a, b\}$ 、 $\{2b, a\}$ 、 $\{2b, b\}$ 等等。把每种 $\{a, b\}$ 看成一个状态, 那么 1 个状态可以转移到 8 个状态。编码时, 再加上去重和剪枝。此题 P 不是太大, “BFS+剪枝”可行。

(2) A* 算法

如何设计估价函数 $f(i) = g(i) + h(i)$?

$g(i)$ 是从初始态到 i 状态的步数。 $h(i)$ 是从 i 状态到终点的预期步数, 它应该小于实际的步数。如何设计呢? 容易观察到, $\{a, b\}$ 中的较大数, 一直乘以 2 递增, 是最快的。例如样例中的 31, 在起点状态, $2^5 > 31$, 经 5 步可以超过目标值, 所以 $h = 5$ 。

3. 一些习题

下面的题目有多种实现方法, 尝试用 A* 算法来做。

洛谷 P1379 八数码难题, <https://www.luogu.com.cn/problem/P1379>。八数码有多种解法, A* 也是经典解法之一。

洛谷 2324 骑士精神, <https://www.luogu.com.cn/problem/P2324>

洛谷 P2901 Cow Jogging <https://www.luogu.com.cn/problem/P2901>, K 短路。