

一些算法的时间复杂度

3. 各排序算法的比较

排序算法	时间复杂度（最坏/平均/最好）	空间复杂度	稳定性	特点与适用场景
冒泡排序	$O(n^2) / O(n^2) / O(n)$	$O(1)$	稳定	简单实现，适合小规模数据或数据接近有序的场景
选择排序	$O(n^2)$	$O(1)$	不稳定	简单但效率低，不适合大数据
插入排序	$O(n^2) / O(n^2) / O(n)$	$O(1)$	稳定	适合少量数据或几乎有序的数组
归并排序	$O(n \log n)$	$O(n)$	稳定	适合大数据、需要稳定性的场景
快速排序	$O(n^2) / O(n \log n) / O(n \log n)$	$O(\log n)$	不稳定	高效通用的排序算法，适合大规模数据
堆排序	$O(n \log n)$	$O(1)$	不稳定	用于堆结构的场景，内存使用较少
计数排序	$O(n + k)$	$O(n + k)$	稳定	适用于数据范围较小且整数数据的场景
桶排序	$O(n + k)$	$O(n + k)$	稳定	适合数据均匀分布的场景
基数排序	$O(n * k)$	$O(n + k)$	稳定	适合多位数值或字符串的排序

	查找	更新	插入	删除
数组	$O(1)$ <small>知道index的情况下</small>	$O(1)$	$O(n)$	$O(n)$
链表	$O(n)$	$O(1)$	$O(1)$	$O(1)$

最坏 / 平均情况			
	查 找	插 入	删 除
有序数组 <small>查找为二分查找</small>	$\Theta(\log n) / \Theta(\log n)$	$\Theta(n) / \Theta(n)$	$\Theta(n) / \Theta(n)$
有序链表	$\Theta(n) / \Theta(n)$	$\Theta(n) / \Theta(n)$	$\Theta(n) / \Theta(n)$
跳表	$\Theta(n) / \Theta(\log n)$	$\Theta(n) / \Theta(\log n)$	$\Theta(n) / \Theta(\log n)$
哈希表	$\Theta(n) / \Theta(1)$	$\Theta(n) / \Theta(1)$	$\Theta(n) / \Theta(1)$

二叉树：遍历：时间和空间都为 $O(n)$ （四种遍历方式都一样）
访问一个节点： $\Theta(1)$

大/小根堆：初始化： $\underbrace{O(n \log n)}_{\text{算法复杂性上限}} \quad \underbrace{\Theta(n)}_{\text{实际的复杂性}}$
插入： $O(\log n)$
删除： $O(\log n)$

左高树：合并： $O(\log(mn))$
初始化： $O(n)$

构造霍夫曼树： $O(n \log n)$

二叉搜索树：查找： $O(h)$ n 是树的高度
插入&删除： $O(h)$ $O(\log n)$ n 是节点数

最坏 / 平均情况			
	搜 索	插 入	删 除
二叉搜索树	$n / \log n$	$n / \log n$	$n / \log n$
AVL树	$\log n / \log n$	$\log n / \log n$	$\log n / \log n$
B-树	$\log n / \log n$	$\log n / \log n$	$\log n / \log n$

拓扑排序：邻接矩阵： $O(n^2)$ n 表示顶点数， e 表示边数
邻接链表： $O(n+e)$

Dijkstra 算法： $O(n^2 \log n)$

Kruskal 算法： $O(n+e \log e)$

Prim 算法： $O(n^2)$

Floyd 算法：递归： $O(3^n)$
迭代： $\Theta(n^3)$

邻接矩阵 邻接链表

BFS $O(sn)$ $O(\sum d_i^{out})$ s 为被标记顶点数

DFS $O(sn)$ $O(\sum d_i^{out})$

表示方法	时间复杂度	说明
邻接表	$O(E)$ 或 $O(V+E)$	$O(E)$ 指只计算一个顶点的入度； $O(V+E)$ 考虑了遍历所有顶点寻找入边的情况，最坏情况相当于遍历所有边。预先计算入度则为 $O(1)$
邻接矩阵	$O(V)$	遍历矩阵的一列