

类别	排序方法	最好情况 最短时间	平均情况	最坏情况 最长时间	辅助空间	稳定性	特点
插入排序	直接插入排序	$O(n)$	$O(n^2)$	$O(n^2)$	$O(1)$	稳定	<ul style="list-style-type: none"> 最坏情况： $O(n^2) = \frac{n(n-1)}{2}$
	希尔排序	$O(n^{1.3})$	$O(n\log_2 n)$	$O(n^2)$	$O(1)$	不稳定	
	折半插入排序	$O(n\log_2 n)$	$O(n^2)$	$O(n^2)$	$O(1)$	稳定	
交换排序	冒泡排序	$O(n)$	$O(n^2)$	$O(n^2)$	$O(1)$	稳定	<ul style="list-style-type: none"> n 较小时好，用时间换空间的排序方法 最坏情况：把顺序变逆序，或把逆序变顺序，时间复杂度 $O(n^2)$ 只是表示其操作次数的数量级 最好情况：数据本来就有序，复杂度为 $O(n)$
	快速排序	$O(n\log_2 n)$	$O(n\log_2 n)$	$O(n^2)$	$O(\log_2 n) \sim O(n)$	不稳定	<ul style="list-style-type: none"> n 较大时好 比较占用内存，内存随 n 的增大而增大，但效率高 极端情况：划分之后一边是 1 个，一边是 n-1 个，时间复杂度为 $O(n^2) = \frac{n(n-1)}{2}$ 最好情况：每次都能均匀的划分序列， $O(n\log_2 n)$
选择排序	选择排序	$O(n^2)$	$O(n^2)$	$O(n^2)$	$O(1)$	不稳定	<ul style="list-style-type: none"> n 较小时好
	堆排序	$O(n\log_2 n)$	$O(n\log_2 n)$	$O(n\log_2 n)$	$O(1)$	不稳定	<ul style="list-style-type: none"> n 较大时好
	归并排序	$O(n\log_2 n)$	$O(n\log_2 n)$	$O(n\log_2 n)$	$O(n)$	稳定	<ul style="list-style-type: none"> n 较大时好 比较占用内存，内存随 n 的增大而增大 效率高且稳定
非比较排序	基数排序	$O(d(r+n))$	$O(d(r+n))$	$O(d(r+n))$	$O(rd+n)$	稳定	
	计数排序	$O(n+k)$	$O(n+k)$	$O(n+k)$	$O(n+k)$	稳定	
	桶排序	$O(n+k)$	$O(n+k)$	$O(n^2)$	$O(n \times k)$	--	<ul style="list-style-type: none"> 最好情况：每个元素恰好落入不同的桶中，使得桶内元素无需再排序，只需要对各个桶进行合并。即桶的数量接近于元素数量 最坏情况：所有元素都被分到同一个桶中，此时桶内元素需要使用其他排序方法进行排序，得到有序数组 桶排序的稳定性与桶内排序使用的方法有关

- r 代表关键字基数， d 代表长度， n 代表关键字个数， k 代表整数范围、桶的数量
 - 归并排序每次递归都要用到一个辅助表，长度与待排序的表长度相同，虽然递归次数是 $O(\log_2 n)$ ，但每次递归都会释放掉所占的辅助空间
 - 归并排序可以通过手摇算法将空间复杂度降到 $O(1)$ ，但是时间复杂度会提高
 - 快速排序空间复杂度通常为 $O(\log_2 n)$ ，如最坏情况就要 $O(n)$ 的空间，可通过随机化选择 pivot 来将空间复杂度降低到 $O(\log_2 n)$
 - 桶排序每个桶需要用到外部存储空间，所以不是原地排序算法
- 时间复杂度记忆

冒泡、选择、直接排序需要两个 for 循环，每次只关注一个元素，平均时间复杂度为 $O(n^2)$ ，一遍找元素 $O(n)$ ，一遍找位置 $O(n)$

快速、归并、希尔、堆排序基于二分思想，log 以 2 以为底，平均时间复杂度为 $O(n\log_2 n)$ ，一遍找元素 $O(n)$ ，一遍找位置 $O(\log_2 n)$

 - 不稳定——“快希选堆”

排序稳定性：排序前后相同元素的相对位置不变，则称排序算法是稳定的；否则排序算法是不稳定的

注意不要雷同

1、时间复杂度

时间复杂度可以认为是对排序数据的总的操作次数。反映当 n 变化时，操作次数呈现什么规律

常见的时间复杂度有：常数阶 $O(1)$ ，对数阶 $O(\log_2 n)$ ，线性阶 $O(n)$ ，线性对数阶 $O(n\log_2 n)$ ，平方阶 $O(n^2)$

时间复杂度 $O(1)$ ：算法中语句执行次数为一个常数，则时间复杂度为 $O(1)$

2、空间复杂度

空间复杂度是指算法在计算机内执行时所需存储空间的度量，它也是问题规模 n 的函数

空间复杂度 $O(1)$ ：当一个算法的空间复杂度为一个常量，即不随被处理数据量 n 的大小而改变时，可表示为 $O(1)$

空间复杂度 $O(\log_2 n)$ ：当一个算法的空间复杂度与以 2 为底的 n 的对数成正比时，可表示为 $O(\log_2 n)$

$$a^x = N(a > 0, a \neq 1), \quad x = \log_a N$$

空间复杂度 $O(n)$ ：当一个算法的空间复杂度与 n 成线性比例关系时，可表示为 $O(n)$

	顺序表	链表
优点	<ul style="list-style-type: none">方法简单，各种高级语言中都有数组，容易实现不用为表示结点间的逻辑关系而增加额外的存储开销，存储密度大具有按元素序号随机访问的特点，查找速度快	<ul style="list-style-type: none">插入、删除时，只要找到对应前驱结点，修改指针即可，无需移动元素采用动态存储分配，不会造成内存浪费和溢出
缺点	<ul style="list-style-type: none">插入删除操作时，需要移动元素，平均移动大约表中一半的元素，元素较多的顺序表效率低采用静态空间分配，需要预先分配足够大的存储空间，会造成内存的浪费和溢出	<ul style="list-style-type: none">在有些语言中，不支持指针，不容易实现需要用额外空间存储线性表的关系，存储密度小不能随机访问，查找时要从头指针开始遍历

数据结构	查找		插入		删除		遍历
	平均	最坏	平均	最坏	平均	最坏	
数组	$O(n)$	$O(n)$	$O(n)$	$O(n)$	$O(n)$	$O(n)$	--
有序数组	$O(\log_2 n)$	$O(n)$	$O(n)$	$O(n)$	$O(n)$	$O(n)$	$O(n)$
链表	$O(n)$	$O(n)$	$O(1)$	$O(1)$	$O(1)$	$O(1)$	--
有序链表	$O(n)$	$O(n)$	$O(n)$	$O(n)$	$O(1)$	$O(1)$	$O(n)$
二叉查找树	$O(\log_2 n)$	$O(n)$	$O(\log_2 n)$	$O(n)$	$O(\log_2 n)$	$O(n)$	$O(n)$
红黑树	$O(\log_2 n)$	$O(\log_2 n)$	$O(\log_2 n)$	$O(\log_2 n)$	$O(\log_2 n)$	$O(\log_2 n)$	$O(n)$
平衡树	$O(\log_2 n)$	$O(\log_2 n)$	$O(\log_2 n)$	$O(\log_2 n)$	$O(\log_2 n)$	$O(\log_2 n)$	$O(n)$
二叉堆/优先队列	$O(1)$	$O(1)$	$O(\log_2 n)$	$O(\log_2 n)$	$O(\log_2 n)$	$O(\log_2 n)$	$O(n)$
哈希表	$O(1)$	$O(1)$	$O(1)$	$O(1)$	$O(1)$	$O(1)$	$O(n)$

复杂度类型	意义	举例
$O(1)$	耗时与数据规模无关，一次计算后即可找到目标	哈希算法（不考虑冲突）
$O(n)$	数据增大 n 倍，耗时也增大 n 倍	遍历算法
$O(n^2)$	对 n 个数排序需要扫描 $n \times m$ 次	冒泡排序
$O(\log_2 n)$	当数据增大 n 倍时，耗时增大 $\log_2 n$ 倍。当数据增大 256 倍时，耗时只增大 8 倍	二分查找，256 个数据中查找只要找 8 次就可以
$O(n\log_2 n)$	复杂度高于线性低于平方。当数据增大 256 倍时，耗时增大 $256 \times 8 = 2048$ 倍	归并排序