

常见的时间复杂度

1) 常数阶 $O(1)$

无论代码执行了多少行，只要是没有循环等复杂结构，那这个代码的时间复杂度就都是 $O(1)$

```
1 int i = 1;
2 int j = 2;
3 ++i;
4 j++;
5 int m = i + j;
```



上述代码在执行的时候，它消耗的时间并不随着某个变量的增长而增长，那么无论这类代码有多长，即使有几万几十万行，都可以用 $O(1)$ 来表示它的时间复杂度。

2) 对数阶 $O(\log_2 n)$

```
1 int i = 1;
2 while(i < n)
3 {
4     i = i * 2;
5 }
```



说明：在while循环里面，每次都把*i*乘以2，乘完之后，*i*距离*n*就越来越近了。假设循环*x*次之后，*i*就大于*n*了，此时这个循环就退出了，也就是说2的*x*次方等于*n*，那么 $x = \log_2 n$ 也就是说当循环 $\log_2 n$ 次以后，这个代码就结束了。因此这个代码的时间复杂度为： $O(\log_2 n)$ 。 $O(\log_2 n)$ 的这个2时间上是根据代码变化的， $i = i * 3$ ，则是 $O(\log_3 n)$ 。

如果 $N = a^x (a > 0, a \neq 1)$ ，即*a*的*x*次方等于*N* ($a > 0$ ，且 $a \neq 1$)，那么数*x*叫做以*a*为底*N*的对数 (logarithm)，记作 $x = \log_a N$ 。其中，*a*叫做对数的底数，*N*叫做真数，*x*叫做“以*a*为底*N*的对数”。



3) 线性阶 $O(n)$

```
for(i=1; i<=n; ++i)
{
    j = i;
    j++;
}
```



说明：这段代码，for循环里面的代码会执行*n*遍，因此它消耗的时间是随着*n*的变化而变化的，因此这类代码都可以用 $O(n)$ 来表示它的时间复杂度

4) 线性对数阶 $O(n \log_2 n)$

```

for(m=1; m<n; m++)
{
    i = 1;
    while(i<n)
    {
        i = i * 2;
    }
}

```



说明：线性对数阶 $O(n\log N)$ 其实非常容易理解，将时间复杂度为 $O(\log n)$ 的代码循环 N 遍的话，那么它的时间复杂度就是 $n * O(\log N)$ ，也就是 $O(n\log N)$

5) 平方阶 $O(n^2)$

```

for(x=1; x<=n; x++)
{
    for(i=1; i<=n; i++)
    {
        j = i;
        j++;
    }
}

```

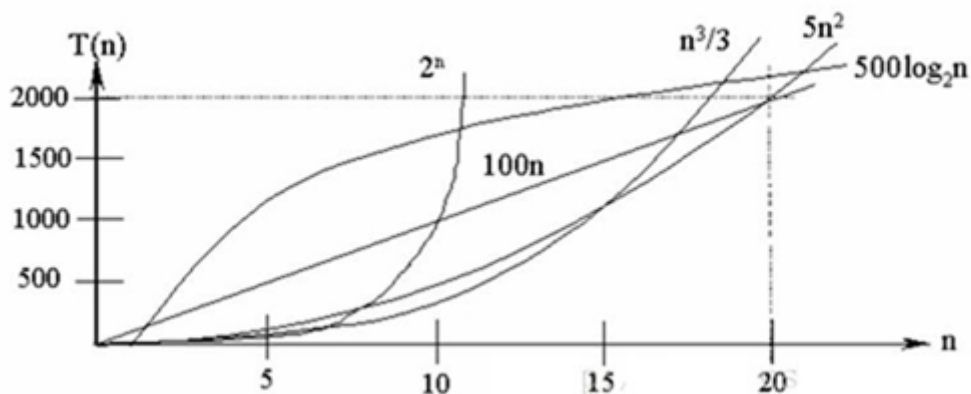


说明：平方阶 $O(n^2)$ 就更容易理解了，如果把 $O(n)$ 的代码再嵌套循环一遍，它的时间复杂度就是 $O(n^2)$ ，这段代码其实就是嵌套了2层 n 循环，它的时间复杂度就是 $O(n*n)$ ，即 $O(n^2)$ 。如果将其中一层循环的 n 改成 m ，那它的时间复杂度就变成了 $O(m*n)$

6) 立方阶 $O(n^3)$

7) k次方阶 $O(n^k)$

8) 指数阶 $O(2^n)$



说明：

1) 常见的算法时间复杂度由小到大依次为： $O(1) < O(\log_2 n) < O(n) < O(n\log_2 n) < O(n^2) < O(n^3) < O(n^k) < O(2^n)$ ，随着问题规模 n 的不断增大，上述时间复杂度不断增大，算法的执行效率越低

2) 从图中可见，我们应该尽可能避免使用指数阶的算法

