



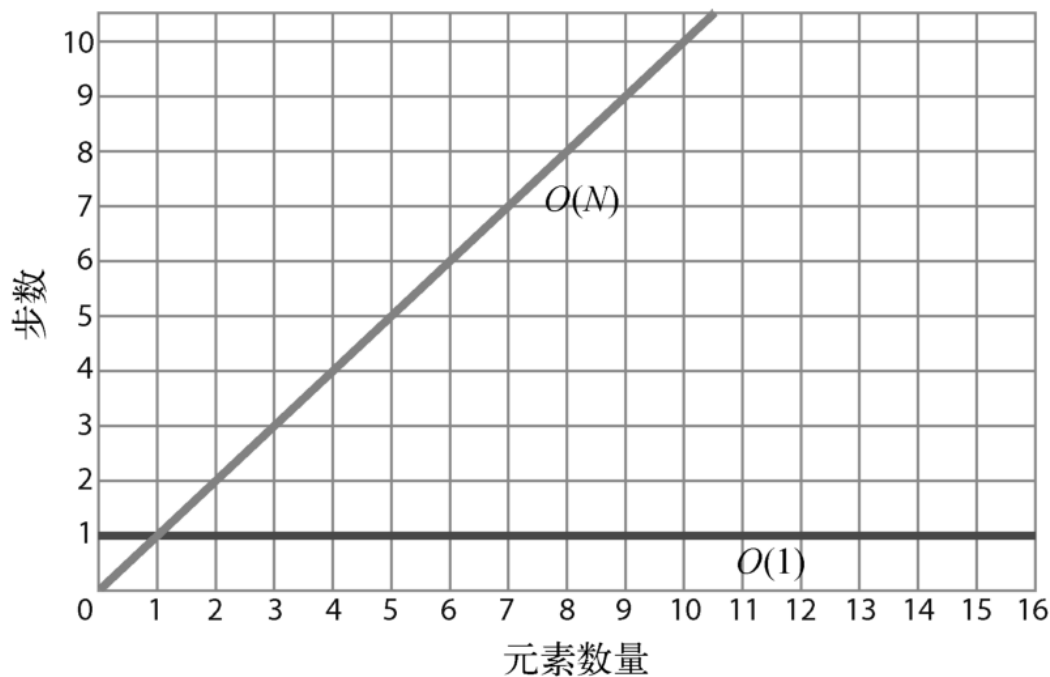
## 3 大O记法

### 3.1 大O：数步数

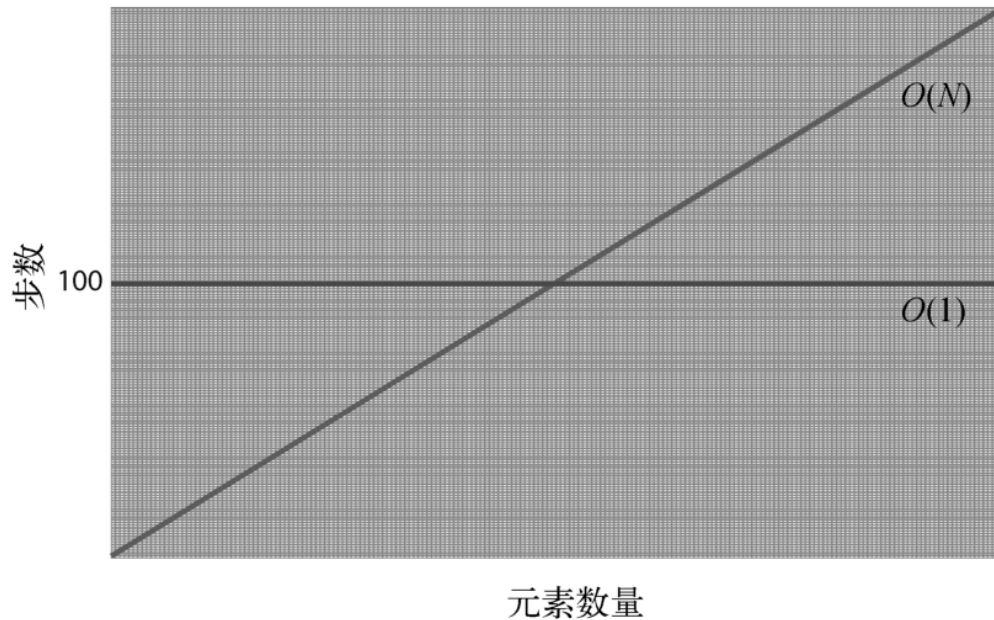
1. 大 O 不关注算法所用的时间，只关注其所用的**步数**
2. 数组不论多大，读取都只需 1 步： $O(1)$
3. 对于N个元素的数组，线性查找需要花N步： $O(N)$

### 3.2 常数时间与线性时间

1. 当数据增长时，步数如何变化



2.  $O(N)$ 也被称为**线性时间**
3.  $O(1)$ 也被称为**常数时间**。用来表示**所有**数据增长但是步数不变的算法
4. 如果它的步数是恒定的，那么它还是比  $O(N)$ 更高效



### 3.3 同一算法，不同场景

1. 线性查找的最好情况是  $O(1)$ ，最坏情况是  $O(N)$
2. 大  $O$  记法一般都是指最坏情况

### 3.4 第三种算法

1. 二分查找  $O(\log N)$
2. 归于此类的算法，它们的时间复杂度都叫作**对数时间**

### 3. 三种时间复杂度的对比

到这里我们所提过的 3 种时间复杂度，按照效率由高到低来排序的话，会是这样：

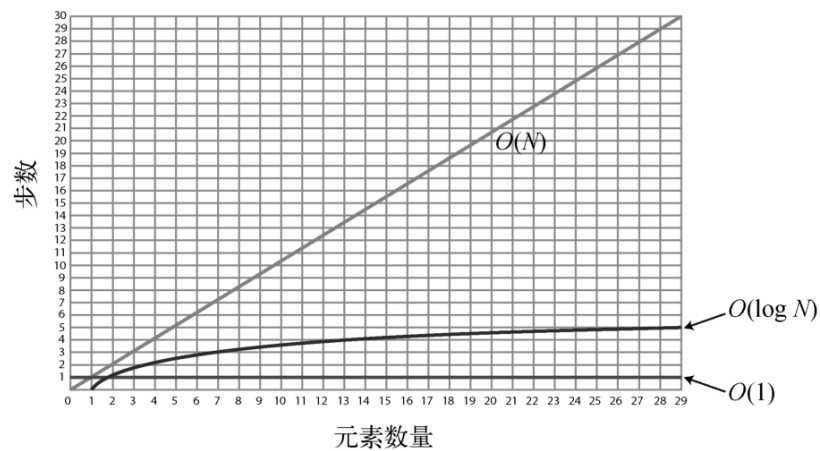
$O(1)$

$O(\log N)$

$O(N)$

下图为它们三者的对比。

注意  $O(\log N)$  曲线的微弯，使其效率略差于  $O(1)$ ，却远胜于  $O(N)$ 。



## 3.5 对数

### 1. 一些对数计算

## 3.6 解释 $O(\log N)$

### 1. $O(\log N)$ 算法的步数等于二分数数据直至元素剩余 1 个的次数

## 3.7 实例

### 1. 一个Python实例-

在该例子中的问题是print列表中的所有元素，算法是在for循环中使用print -  $O(N)$

```
things = ['apples', 'baboons', 'cribs', 'dulcimers']

for thing in things:
    print "Here's a thing: %s" % thing
```

### 2. 另一个Python实例

```
print 'Hello world!'
#  $O(1)$ 
```

### 3. 代码判断一个数字是否为质数

```
def is_prime(number):
    for i in range(2, number):
        if number % i == 0:
            return False
    return True
```

### 4.