

数据结构与算法

数据的基本结构: list, tuple, dictionary, set

数据的基本算法: sorting, searching, recursion

时间复杂度 (import time, start or end=time.time)

不同方法间的复杂度

```
1 import time
2 start= time.time()
3 for i in range(0,1001):
4     for j in range(0,1001):
5         for k in range(0,1001):
6             if i+j+k==1000 and i**2+j**2==k**2:
7                 print(i,j,k)
8 end = time.time()
9 print("总开销: ",end-start)#总开销: 126.49699997901917
10
11 start1= time.time()
12 for i in range(0,1001):
13     for j in range(0,1001):
14         k=1000-i-j
15         if i**2+j**2==k**2:
16             print(i,j,k)
17 end1= time.time()
18 print("总开销: ",end1-start1)#总开销: 1.0120000839233398
```

复制

1.T(n) 时间复杂度, n执行的步数

从代码分析确定执行时间数量级函数

4 从简单的来讲, 一行算一次

❖ 代码赋值语句可以分为4个部分

$$T(n) = 3 + 3n^2 + 2n + 1 = 3n^2 + 2n + 4$$

```
38 a = 5
39 b = 6
40 c = 10
41 for i in range(n):
42     for j in range(n):
43         x = i * i
44         y = j * j
45         z = i * j
46     for k in range(n):
47         w = a * k + 45
48         v = b * b
49 d = 33
```

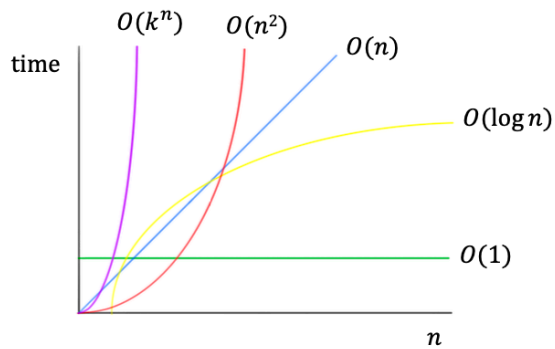
1 每行执行一次, so=3

2 一个for下面就执行n次, 两个for就是n^2, 然后一个for下面又有三行, so=nxn^3

3 nx2

时间复杂度通过 $o()$ 表示

복잡도의 표기 - Big O



1. $O(1)$: 이상적인 알고리즘으로써 n 이 아무리 커져도 실제로 소요되는 시간은 사실상 증가하지 않는다.
2. $O(n)$: 괜찮은 알고리즘으로써 n 이 커지면 그의 비례해서 실제로 소요되는 시간도 증가한다.
3. $O(\log n)$: 바람직한 알고리즘으로써 n 이 커지면 실제로 소요되는 시간도 증가하지만 그 증가폭이 완만하게 증가한다.
4. $O(n^2)$: 부담스러운 알고리즘으로써 n 이 커지면 급격하게 실제로 소요되는 시간도 증가한다.
5. $O(k^n)$: 피해야 하는 알고리즘으로써 n 이 조금만 커져도 사실상 실행할 수 없는 알고리즘이 된다.

$O()$ 分类法:

常见时间复杂度

1 只保留最大项

执行次数函数举例	阶	非正式术语
12	$O(1)$	常数阶
$2n+3$	$O(n)$	线性阶
$3n^2+2n+1$	$O(n^2)$	平方阶
$5\log_2 n+20$	$O(\log n)$	对数阶
$2n+3n\log_2 n+19$	$O(n\log n)$	$n\log n$ 阶
$6n^3+2n^2+3n+4$	$O(n^3)$	立方阶
2^n	$O(2^n)$	指数阶

注意，经常将 $\log_2 n$ （以2为底的对数）简写成 $\log n$

https://blog.csdn.net/m0_46204620

2.最坏时间复杂度 (알고리즘이 가장 오래 걸릴 수 있는 경우에 대한 실행 시간)

예시로 이해하기

1. 선형 검색(Linear Search)

리스트에서 특정 값을 찾는 알고리즘입니다.

```
python
def linear_search(arr, target):
    for i in range(len(arr)):
        if arr[i] == target:
            return i
    return -1
```

- 입력: `arr = [1, 2, 3, 4, 5]`, `target = 5`
- 최악의 경우:
 - `target` 이 리스트의 마지막에 있거나 없을 때.
 - 시간 복잡도는 $O(n)$.

2. 이진 검색(Binary Search)

정렬된 리스트에서 값을 찾는 알고리즘입니다.

```
python
def binary_search(arr, target):
    left, right = 0, len(arr) - 1
    while left <= right:
        mid = (left + right) // 2
        if arr[mid] == target:
            return mid
        elif arr[mid] < target:
            left = mid + 1
        else:
            right = mid - 1
    return -1
```

- 입력: `arr = [1, 2, 3, 4, 5]`, `target = 6`
- 최악의 경우:
 - 탐색 범위가 계속 반으로 줄어들다가 ↓을 찾지 못할 때.
 - 시간 복잡도는 $O(\log n)$.

몇 가지 알고리즘의 최악 시간 복잡도

알고리즘	최악 시간 복잡도	설명
선형 검색 (Linear Search)	$O(n)$	리스트 전체를 순회
이진 검색 (Binary Search)	$O(\log n)$	탐색 범위를 반씩 줄임
버블 정렬 (Bubble Sort)	$O(n^2)$	정렬되지 않은 경우 반복 필요
퀵 정렬 (Quick Sort)	$O(n^2)$	피벗 선택이 매번 비효율적일 때
병합 정렬 (Merge Sort)	$O(n \log n)$	항상 일정한 분할, 병합 수행

이진 검색 예시 最坏时间复杂度 구한 과정

왜 $O(\log n)$ 인지 단계별 설명

1. 초기 탐색 범위

- 처음에는 리스트의 전체 길이 n 을 탐색합니다.
- 중간 값을 확인하고 탐색 범위를 절반으로 줄입니다.
즉, 탐색 범위는 $n/2$ 가 됩니다.

2. 두 번째 탐색

- 남은 리스트 길이는 $n/2$.
- 다시 절반으로 줄어들어 탐색 범위는 $n/4$.

3. 반복 과정

- 이 과정이 반복되면서 탐색 범위는 $n, n/2, n/4, n/8 \dots$ 으로 줄어듭니다.
- 탐색 범위가 1이 될 때까지 반복합니다.

4. 몇 번의 단계가 필요한가?

- 탐색 범위가 n 에서 1이 되기 위해 필요한 단계 수는 다음과 같습니다:

$$n \times \frac{1}{2^k} = 1$$

여기서 k 는 탐색 단계 수입니다.

- 양쪽에서 로그를 취하면:

$$k = \log_2(n)$$

- 따라서, 이진 검색의 시간 복잡도는 $O(\log n)$ 입니다.

list内置操作的时间复杂度 N: 执行的步数

Operation	Big-O Efficiency
<u>index</u> x[]	$O(1)$ 1 找索引一步实现
index assignment	$O(1)$ 2 索引处赋值
<u>append</u>	$O(1)$
<u>pop</u> ()	$O(1)$ 3 从尾部弹出
<u>pop</u> (i)	$O(n)$ 4 从后往前弹出，最坏情况 <i>i</i> =0，所以要 <i>n</i> 步
insert(i,item)	$O(n)$ 1 从后往前，最坏 <i>i</i> =0， <i>n</i>
del operator	$O(n)$
iteration	$O(n)$ 2 for操作
<u>contains</u> (in)	$O(n)$ 3 看是否在列表中，要先遍历一次
<u>get slice</u> [x:y]	$O(k)$ 4 取切片，定位索引是一步， <i>k</i> = <i>y</i> - <i>x</i>
del slice	$O(n)$ 5 把第一个删了，后面的会前移
set slice	$O(n + k)$ 6 切片更换，先把原来的删了要 <i>n</i> 步，再加 <i>k</i> 个新的
reverse	$O(n)$
concatenate	$O(k)$ 7 两列表加， <i>k</i> 表示第二个列表的元素，所以要执行 <i>k</i> 步
sort	$O(n \log n)$
multiply	$O(nk)$ 8 <i>n</i> ， <i>k</i> 两列表相乘

Table 2.2: Big-O Efficiency of Python List Operators

dict内置操作的时间复杂度

Operation	Big-O Efficiency
copy	$O(n)$
get item	$O(1)$
set item	$O(1)$
delete item	$O(1)$
contains (in)	$O(1)$ 9 使用键，就不用遍历
iteration	$O(n)$

https://blog.csdn.net/m0_46204224

Time.it, list, dic 内置函数

```
from timeit import Timer
def test3():
    l = [i for i in range(1000)]
    t3 = Timer("test3()", "from __main__ import test3")#1函数名, 2import, 因为这个Timer不一定在这里运行
    print("comprehension ", t3.timeit(number=10000), "seconds")#test3()执行10000次后, 10000次总的执行时间

import time
start=time.time()#从1970年到现在的计时秒数
end=time.time()-start#返回秒
print(start)
```

✓ 0.3s

comprehension 0.31369719999929657 seconds
1737898228.2422438

分析:

```
from timeit import Timer
#timeit 모듈은 Python에서 코드 실행 시간을 측정하기 위한 라이브러리입니다.
#Timer 클래스를 사용하면 특정 코드 블록의 실행 시간을 정확히 측정할 수 있습니다.
def test3():
    l = [i for i in range(1000)]

t3 = Timer("test3()", "from __main__ import test3")#1函数名, 2import, 因为这个Timer不一定在这里运行
#Timer는 두 가지 매개변수를 받습니다:"test3()": 실행하려는 함수나 코드(문자열로 전달).
#"from __main__ import test3": test3 함수가 현재 스크립트에 정의되어 있으므로 Timer가 이를 가져올 수 있도록 import합니다.
#주의: timeit.Timer는 입력 코드를 문자열로 받기 때문에, 외부 함수나 변수를 가져오려면 반드시 import 해야 합니다.

print("comprehension ", t3.timeit(number=10000), "seconds")#test3()执行10000次后, 10000次总的执行时间
#t3.timeit(number=10000):
#test3() 함수를 10,000번 실행한 총 시간을 반환합니다.
#number=10000은 실행 횟수를 지정한 것으로, 10,000번 반복합니다.
```

```
import time
start=time.time()#从1970年到现在的计时秒数
end=time.time()-start#返回秒
#time 모듈은 현재 시간을 초 단위로 반환합니다.
#start = time.time(): 현재 시간을 기록.
#end = time.time() - start: 현재 시간에서 시작 시간을 뺀 값은 경과 시간입니다.
#이 부분은 timeit과는 다르게 직접 시간을 측정할 때 사용됩니다.
print(start)
timeit: 코드를 여러 번 반복 실행해 정확한 실행 시간을 계산.
time: 단순히 시작과 종료 시간 차이를 계산.
```

1. Unix 시간(Epoch Time)

- `time.time()` 은 1970년 1월 1일 00:00:00 UTC(세계 표준시)부터 현재까지의 경과 시간을 초 단위로 반환합니다.
- 이 시간을 "Unix 시간" 또는 "Epoch 시간"이라고 부릅니다.
- 반환 값은 현재 시각까지의 총 초 단위 시간입니다.

2. 왜 1970년 기준인가?

- 1970년 1월 1일은 Unix 운영 체제의 시작 기준 날짜입니다.
- 컴퓨터 시스템에서 시간을 표현할 때 기준점(Epoch)을 설정해 모든 시간을 상대적으로 계산하기 위해 1970년을 사용합니다.



数据结构

数据结构就是一个类的概念，数据结构有顺序表、链表、栈、队列、树

（算法复杂度只考虑的是运行的步骤，数据结构要与数据打交道。数据保存的方式不同决定了算法复杂度）

程序=数据结构+算法

算法是为了解决实际问题而设计的，而数据结构是算法需要处理的问题载体。

顺序表：

顺序表+链表=线性表：一根线串起来，两种表都是用来存储数据的。

顺序表的2个形式

1.计算机存储

计算机最小寻址单位是1字节，就是一个字节，才有一个地址，所有的地址都是统一大小0x27 4字节

