



СЛОЖНОСТ НА АЛГОРИТМИТЕ

SAP GEEKYCAMP 4.0

Божин Кацарски
6.09.17

Алгоритъм

- ▶ Поредица от инструкции за решаване на даден проблем, често свързан с изчисление или обработка на данни
- ▶ Може да се изрази
 - ▶ описателно
 - ▶ чрез псевдокод
 - ▶ на реален език за програмиране
- ▶ Краен алгоритъм
- ▶ Терминиращ алгоритъм
- ▶ Входни и изходни данни
- ▶ Ефективност

Swapping two variables without using another variable

Algorithm

Step1: Start

Step2: Read the value of a, b

Step3: $a = a + b$

$b = a - b$

$a = a - b$

Step4: Print the value of a and b

Step5: Stop

Анализ на алгоритъм (по време)

- ▶ Имаме два алгоритъма, които решават даден проблем
- ▶ Как избираме кой от тях е по-ефективен (бърз)?
- ▶ Можем
 - ▶ да пускаме и двата алгоритъма с различни входни данни и да измерваме времето им за изпълнение
 - ▶ да хвърляме чоп (?)
 - ▶ да сравним техните **функции на растежа**
 - ▶ Става много по-бързо отколкото да ги пускаме много пъти
 - ▶ Не е нужно първо да сме имплементирали алгоритмите
 - ▶ Не ни трябва монета 😊

Функция на растежа

- ▶ Функцията на растежа показва как се изменя времето за изпълнение при различни входни данни
- ▶ Първо броим **елементарните операции**, които извършва нашия алгоритъм
 - ▶ Например `a=b;`, `i++;` или `return 42;`
 - ▶ Алгоритъма от слайда преди малко имаше 5 елементарни операции
- ▶ Всяка операция има някаква „цена“ – време, за което се изпълнява
- ▶ После изразяваме този брой като функция на **големината на проблема**
 - ▶ Например ако проблема е сортировка на масив, големината му е дължината на масива
- ▶ Тази функция наричаме функция на растежа
- ▶ Полезна е, защото по нея сравняваме кой от два алгоритъма е по-ефективен

КОНСТАНТНА СЛОЖНОСТ

```
count = count + 1; // c1
```

```
sum = sum + count; // c2
```

Total cost: $c1 + c2$

И двете елементарни операции отнемат известно време, но то е константно.

КОНСТАНТНА СЛОЖНОСТ

```
if (n < 0) {           // c1      //тук n е входните данни
    absolute = -n;     // c2
} else {
    absolute = n;      // c3
}
```

Total cost: $c1 + \max(c2, c3)$

Независимо от големината на входа n , алгоритъма завършва за константно време

Линейна сложност

```
i = 0;           // c1
sum = 0;         // c2
while (i <= n) {  // c3    //тук n е входните данни
    sum = sum + i; // c4
    i++;          // c5
}
```

Total cost: $c1 + c2 + (n + 1) * c3 + n * (c4 + c5)$

- ▶ Броят операции расте пропорционално на n
- ▶ Когато n нарастне 10 пъти, необходимото време също ще нарастне 10 пъти
- ▶ **Линейна** зависимост между n и Total cost

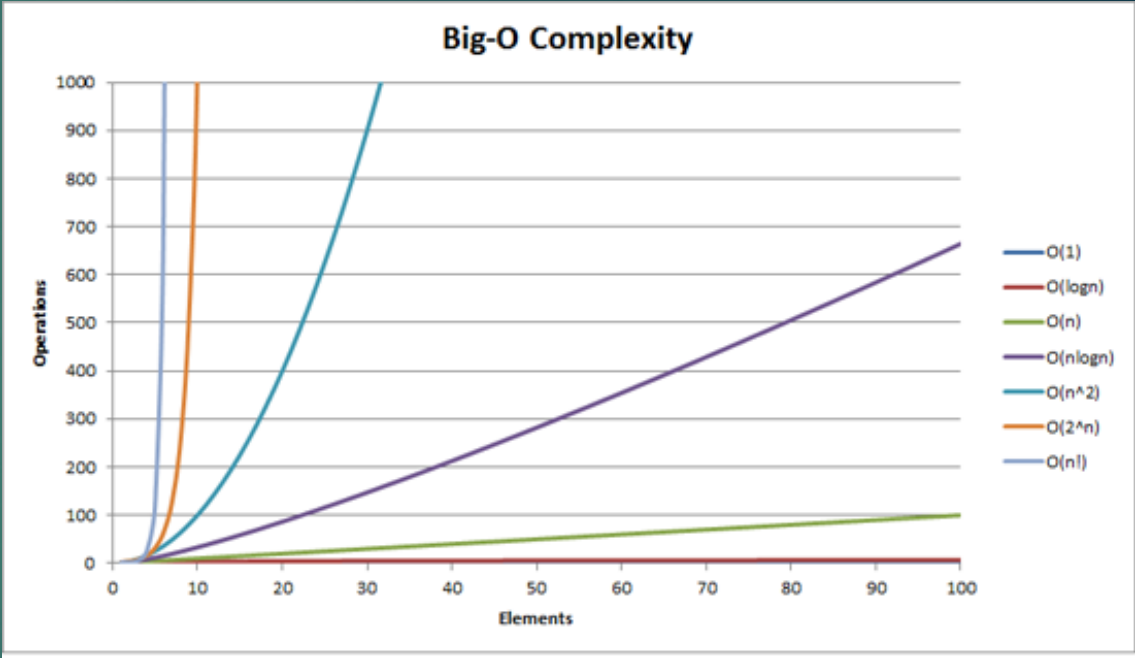
Квадратна СЛОЖНОСТ

```
i = 0;           // c1
while (i < n) {   // c2
    j = 0;        // c3
    while (j < n) { // c4
        sum = sum + i; // c5
        j++;         // c6
    }
    i++;           // c7
}
```

Total cost = $c1 + (n+1)*c2 + n*(c3 + (n+1)*c4 + n*(c5+c6) + c7)$

- ▶ Когато **n** нарастне 10 пъти, необходимото време ще нарастне 100 пъти
- ▶ **Квадратна** зависимост между **n** и Total cost

- [illegible]



КОНСТАНТНА СЛОЖНОСТ

```
count = count + 1; // takes some time c1 but it is constant  
sum = sum + count; // c2
```

Total cost: $c1 + c2$

$f \in O(1)$

Най-добрата възможна сложност!

Правило: При последователни операции събираме

КОНСТАНТНА СЛОЖНОСТ

```
if (n < 0) {           // c1
    absolute = -n;     // c2
} else {
    absolute = n;      // c3
}
```

Total cost: $c1 + \max(c2, c3)$
 $f \in O(1)$

Правило: При разклонения, взимаме max

Линейна сложност

```
i = 0;           // c1
sum = 0;         // c2
while (i <= n) {  // c3
    sum = sum + i; // c4
    i++;          // c5
}
```

Total cost: $c1 + c2 + (n + 1) * c3 + n * (c4 + c5)$

Линейна зависимост между n и Total cost
 $f \in O(n)$

Правило: При влагане умножаваме

Квадратна СЛОЖНОСТ

```
i = 0;                // c1
while (i < n) {        // c2
    j = 0;             // c3
    while (j < n) {    // c4
        sum = sum + i; // c5
        j++;          // c6
    }
    i++;              // c7
}
```

Total cost = $c1 + (n+1)*c2 + n*(c3 + (n+1)*c4 + n*(c5+c6) + c7)$

Квадратна зависимост между n и Total cost
 $f \in O(n^2)$

Правило: При влагане умножаваме

Логаритмична СЛОЖНОСТ

```
i = 1;  
while (i < n) {  
    i = i * 2;  
}
```

$i = 1, 2, 2^2, 2^3, \dots, 2^{\log_2 n - 1}, 2^{\log_2 n}$

Общо $\log_2 n$ СЪПКИ

Когато n нарастне два пъти, броят стъпки нараства с 1 =>
ЛОГАРИТМИЧНА ЗАВИСИМОСТ

`ЕН ЛОГ ЕН` СЛОЖНОСТ - $n * \log n$

linearithmic complexity

```
for(i = 0, i < n, i++) {    // linear
    j = 3 * n;
    while(j > 0) {          // logarithmic
        j = j / 5;
    }
}
```

- ▶ Още една често срещана сложност, но без добър превод на български
- ▶ Този път
 - ▶ Основата на логаритъма ще е 5
 - ▶ Пред n има константа 3

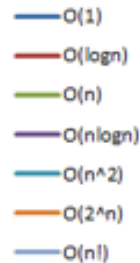
Константите нямат значение*

- ▶ Дотук дадохме само неформална дефиниция на функциите на растежа
- ▶ Всъщност зад тях стои много и добре дефинирана теория
- ▶ От нея можем да видим, че
 - ▶ Константите множители нямат значение
 - ▶ Основата на логаритъма няма значение
- ▶ Например
 - ▶ $O(100n^2) = O(5n^2 + 40n + 10)$, пишем само $O(n^2)$
 - ▶ $O(\log_{10} n) = O(\log_2 n)$, пишем само $O(\log n)$
- ▶ За щастие тази теория не ни е необходима в момента ☺

* Понякога имат: $O(2^n) \neq O(3^n)$

Function	Growth Rate Name
c	Constant
$\log N$	Logarithmic
$\log^2 N$	Log-squared
N	Linear
$N \log N$	
N^2	Quadratic
N^3	Cubic
2^N	Exponential

13



Анализ на алгоритми в практиката

- ▶ Когато пишем алгоритми и операции в структури от данни **трябва** да оценяваме времевата им сложност и преценяваме/сравняваме колко са ефективни те
- ▶ Обикновено
 - ▶ $O(1)$, $O(\log n)$ е бързо
 - ▶ $O(n)$, $O(n * \log n)$ става
 - ▶ $O(n^2)$, $O(n!)$, $O(2^n)$ е бавно
- ▶ Днес ще
 - ▶ се интересуваме от времева сложност
 - ▶ се стремим към $O(1)$ и $O(\log n)$ сложност на операциите

Ресурси по темата

- ▶ Много добра и достъпна статия
<http://www.informatika.bg/lectures/complexity>
 - ▶ В сайта има още много други лекции, важни и полезни са особено за състезателите по информатика
- ▶ Сложности на известни структури данни (ще ги видим след малко) <http://bigocheatsheet.com/>
- ▶ Голямо-О нотацията в Уикипедия
https://en.wikipedia.org/wiki/Big_O_notation