



ФАКУЛТЕТ ЗА ИНФОРМАТИЧКИ НАУКИ
И КОМПЈУТЕРСКО ИНЖЕНЕРСТВО

Сложеност на алгоритми

АЛГОРИТМИ И
ПОДАТОЧНИ СТРУКТУРИ

- предавања -

А

П

С

Алгоритми и податочни структури

□ Професори:

- проф. д-р Ана Мадевска Богданова
- проф. д-р Владимир Трајковиќ
- проф. д-р Слободан Калајџиски
- вон. проф. д-р Магдалена Костоска
- вон. проф. д-р Христина Михајлоска
- вон. проф. д-р Бојана Котеска
- вон. проф. д-р Ефтим Здравевски
- доц. д-р. Илинка Иваноска

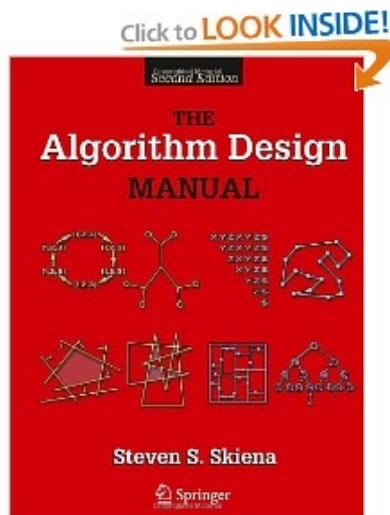
□ Асистенти:

- асс. Александар Тенев
- асс. Ненад Анчев
- асс. Славе Темков
- асс. Јана Кузманова
- дем. Мартин Динев

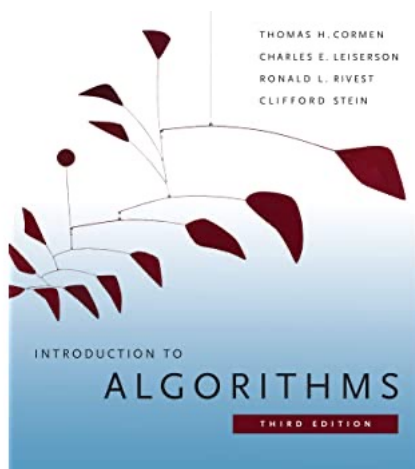
Содржина

- ☐ Сложеност на алгоритми
- ☐ Низи и динамички листи
- ☐ Архетипи на алгоритми - општо
- ☐ Архетипи на алгоритми - продолжение
- ☐ Еднодимензионални податочни структури (редици, магацини), приоритетни листи
- ☐ Сортирање
- ☐ Хеш функции
- ☐ Стебла (општи, бинарни)
- ☐ Стебла (АВЛ, останати)
- ☐ Графови вовед
- ☐ Графови манипулација

Литература

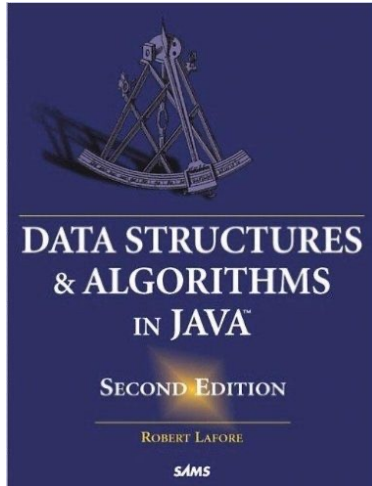


- The Algorithm Design Manual
 - Steven S. Skiena
 - 2008
 - <http://www3.cs.stonybrook.edu/~skiena/373/videos/>

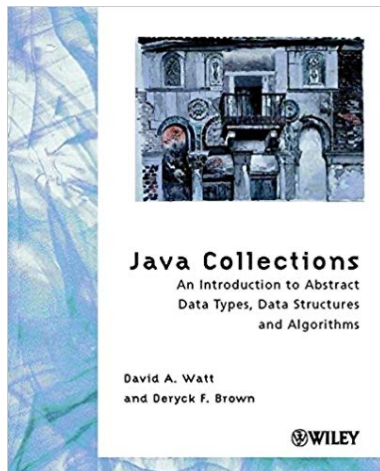


- Introduction to Algorithms, 3rd Edition (The MIT Press)
 - Cormen, Leiserson, Rivest, Stein
 - 2009

Литература



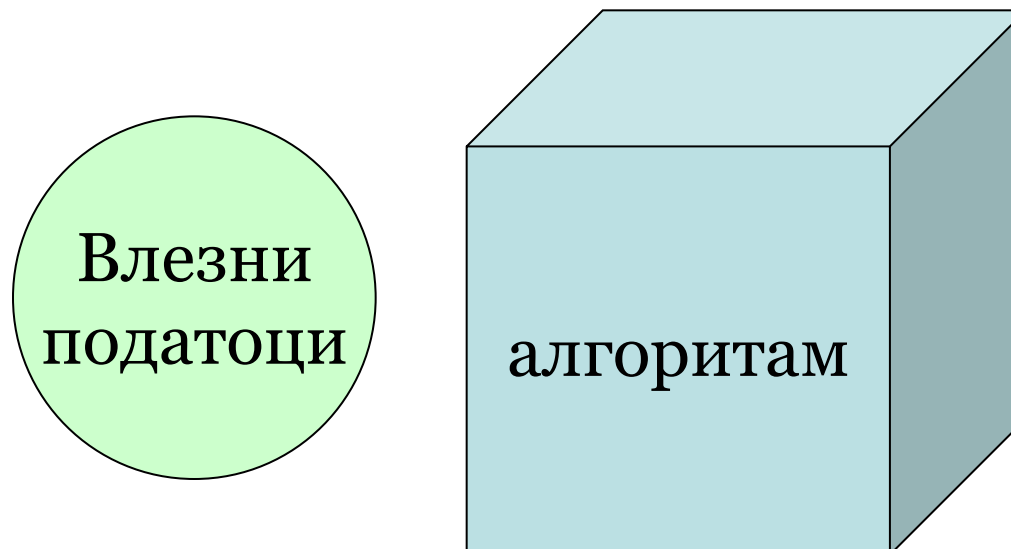
- Data Structures & Algorithms in Java, 2nd edition
 - Robert Lafore
 - 2002



- *Java Collections*
 - David Watt and Deryck Brown
 - 2001

Алгоритми

- Пред да се започне со пишување на програмскиот код на некој проблем што се решава, треба да се смисли решението на проблемот - **алгоритмот**



Алгоритми

□ Алгоритам

- Процедура за решавање даден проблем
- се одвива чекор-по-чекор
- Конечен број чекори

□ Нотации за опис на алгоритмите

- Говорен јазик
- Псевдојазик
- Програмски јазик

Какви се алгоритмите?

- ❑ Алгоритмите треба да бидат:
 - Коректни
 - Ефикасни
 - Лесни за имплементација

Податочни структури

- Информациите кои треба да бидат процесирани од страна на програмата се чуваат во **податочни структури - *data structures***
 - Од изборот на податочните структури зависи ефикасноста на алгоритмите
- Пример:**
 наоѓање телефонски број за позната адреса и
 наоѓање на адреса за познат телефонски број
- Податочните структури може да бидат
 - Статични
 - промени само на вредностите
 - низи (*arrays*) или записи (*records*))
 - Динамички
 - промени и во изгледот, големината
 - магацини (*stacks*), листи (*lists*), дрва (*trees*), датотеки (*files*)).

Перформанси на алгоритмите

- ❑ Акции кои се изведуваат врз податочните структури:
 - Пребарување и пронаоѓање
 - Пребројување
 - Вметнување
 - Сортирање
 - Бришење
- ❑ За да се подобрат перформансите на алгоритмот треба да се напише добар, а потоа по можност и подобар алгоритам (**оптимизација**)

Како се споредуваат алгоритмите?

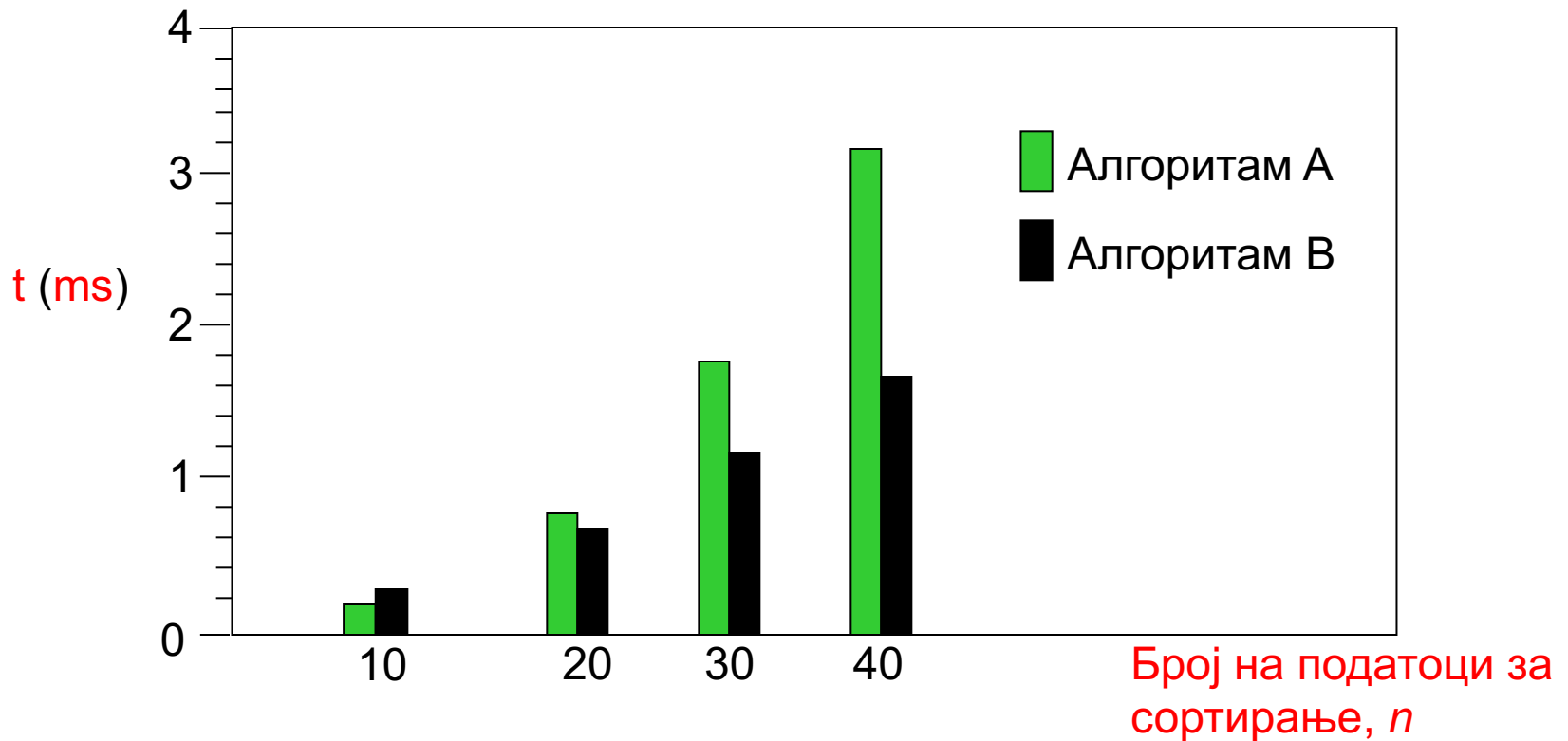
- ❑ Еден проблем може да се реши на неколку начини
 - Различни алгоритми

НО,

- ❑ Како да се процени нивната ефикасност?
- ❑ Како да се споредат?

Пример

- Споредба на два алгоритми за сортирање:



- Алгоритамот В е побрз од алгоритмот А.

Еве како се споредуваат алгоритми!

- ❑ Споредба на алгоритми се прави преку модел кој е независен од хардверот
- ❑ Хипотетички компјутер - Random Access Machine

Перформанси на алгоритмите

□ Random Access Machine

- Секоја едноставна операција (+, *, -, =, if, call) **се извршува во една временска единица**
- Циклусите (јамките), процедурите и функциите се извршуваат во онолку временски единици колку што содржат итерации
- Постои неограничена меморија

Броење чекори

Suma(x, n)

{

int sum = 0;

for (int i=0; i<=n; ++i)

sum = sum*x+1;

return sum;

}

Број на извршени операции

1

$1+(n+2)+(n+1)=2n+4$

$(n+1)(1+1+1)=3n+3$

1

Вкупно: $T(n) = 5n+9$

$$\sum_{i=0}^n x^i$$

T(n) е функција што го дава бројот на извршени операции во зависност бројот на влезните податоци

А споредувањето?

- ❑ Да разгледаме 2 алгоритми, A и B , коишто решаваат ист проблем.
- ❑ Сме направиле анализа за потребниот број чекори за секој од алгоритмите
 - $T_A(n)$ и $T_B(n)$
 - n е мерка за големината на проблемот
 - n е број на влезни податоци
- ❑ Значи останува **само** да се споредат двете функции $T_A(n)$ и $T_B(n)$ и ќе одредиме кој е победникот!

НО!

- ❑ Може да провериме за некоја конечна вредност за n (n_0) кој алгоритам е побрз (помал број на операции)
- ❑ Во општ случај не знаеме колку може да биде n .
 - 10, 100, ..100 000...1000 000 ??
- ❑ Може да се покаже дека **ако** $T_A(n) \leq T_B(n)$ **за сите** $n \geq 0$,
 - Алгоритамот А е побрз, подобар!
- ❑ СЕПАК,
 - Не го знаеме n однапред !!
- ❑ ЗАТОА – ќе го разгледаме поставување горна **асимптотска граница** за многу големи проблемски величини
 - За големо n

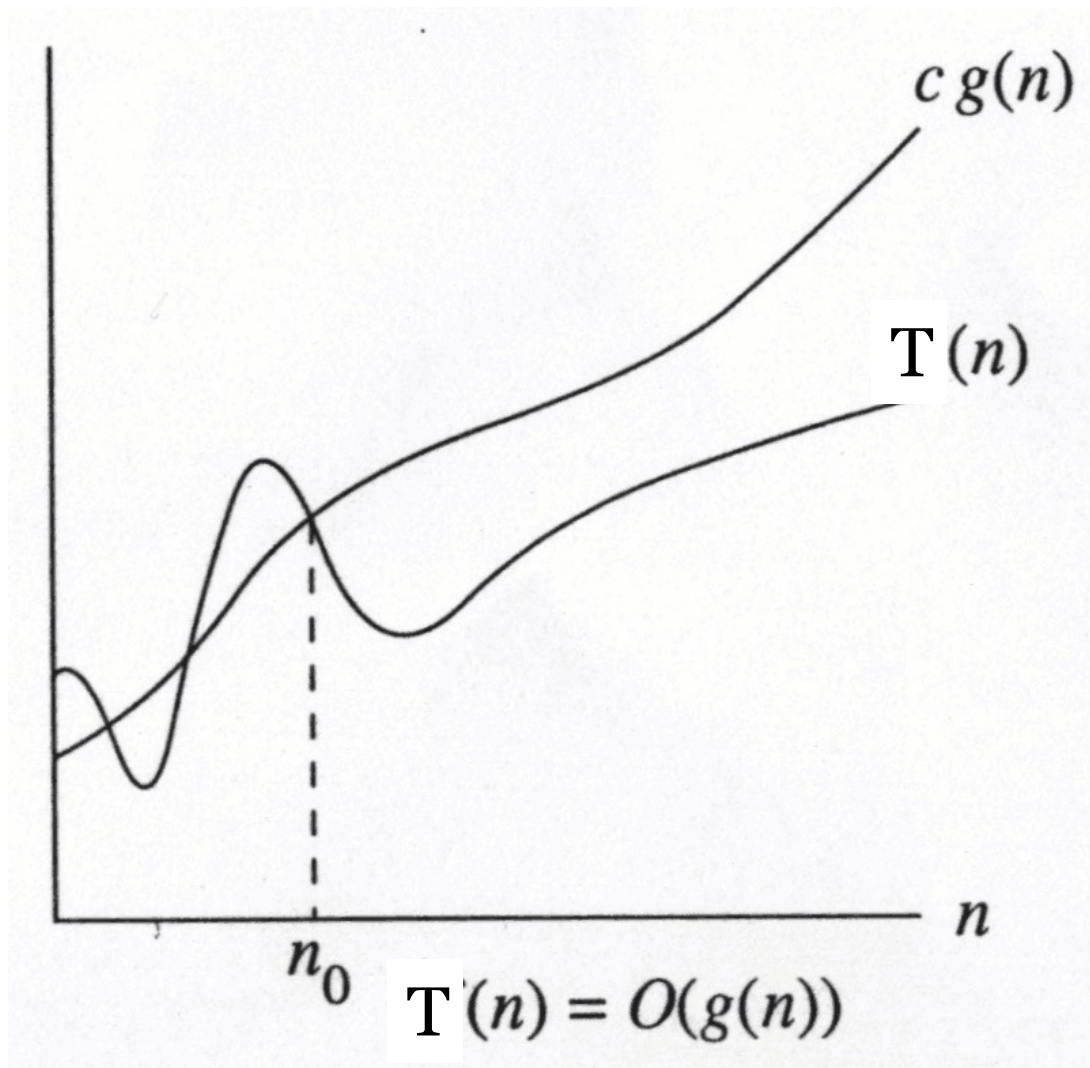
Исто така...

- ❑ Пресметувањето на $T(n)$ е исцрпувачко за алгоритми со голем број инструкции и операции
- ❑ Не е потребно да се знае точниот број операции
 - за да се одреди сложеноста на даден алгоритам
 - за да се одреди кој алгоритам е поефикасен (побрз)
- ❑ Ни треба оценувач (функција) што ќе биде горна **асимптотска граница** на $T(n)$

Дефиниција на “Големо O ”

- ❑ Најчесто користениот метод и нотација за проценка на сложеност на алгоритам е *Големо O*
- ❑ *Големо O* е асимптотско време на извршување (број на операции) на даден алгоритам
- ❑ Ни треба одговор на прашањето: *Како расте времето на извршување на алгоритмот како функција од бројот на влезни податоци?*
- ❑ *Големо O* е горна граница
- ❑ Математичка алатка
- ❑ Крие голем број непотребни детали со придружување на едноставна проценка (функција) кон даден алгоритам

Дефиниција на “Големо О”



Формална дефиниција на "Големо О"

- $T(n)$ е $O(g(n))$ ако постојат позитивни константи c и n_0 такви што $T(n) \leq c g(n)$ за $n \geq n_0$
 - n е бројот на влезните податоци
 - $T(n)$ е функција која го опишува вистинското време на извршување на алгоритмот (број на извршени операции – една операција се изведува во една временска единица)
 - $g(n)$ е функција што ја карактеризира горната граница на $T(n)$ (**асимптотска граница** на $T(n)$)
 - најблиску е до $T(n)$, а секогаш е над неа, за било кое n , почнувајќи од некое n_0
 - гарантирано е дека $T(n)$ не може да биде поголемо од $g(n)$ за било кое $n \geq n_0$

Како се одредува $O(g(n))$?

- ❑ Може уште повеќе да се олесни проценувањето за сложеноста на алгоритмите
- ❑ $O(g(n))$ - се зема САМО членот со најголемиот степен на асимптотската функција $g(n)$

Правила за користење на ознаката $O(..)$

- ❑ Се отстрануваат сите терми, освен термот (членот) со највисок степен

- Пример $O(n^2 + n \log n + n) \rightarrow O(n^2)$

- $g(n) = n^2 + n \log n + n$

- ❑ Се отстрануваат константите

- Пример $O(3n^2) \rightarrow O(n^2)$

- $O(1024) \rightarrow O(1)$

Споредба на алгоритми

□ Според RAM моделот имаме:

- Најдобро време на извршување
- Средно време на извршување
- Најлошо време на извршување на алгоритмот
 - Големо O

Пример:

Да се напише програмски код во псевдо јазик за реализација на сумата $\sum_{i=1}^n i^3$

Споредба на алгоритми

```
sum (n)
{
    partial_sum = 0;
    for (i=1; i<=n; i++)
        partial_sum += i*i*i;
    return partial_sum;
}
```

$$T(n) = 6n + 4$$

1

$$1 + n + 1 + n = 2n + 2$$

$$n + n + n + n = 4n$$

1

$O(n)$

- Декларациите не влијаат на времето на извршување

Се нарекува **КОМПЛЕКСНОСТ** на алгоритмот

Правила при споредба на алгоритми

□ Циклуси:

- Сума на времињата потребни да се извршат операциите во циклусот помножено со бројот на итерации

```
for (int i=0; i<n; i++)
{
    a += i;
    b *=i;
}
```

$2n$

$O(n)$

Правила при споредба на алгоритми

□ Вгнездени циклуси:

- Сума на времињата потребни да се извршат операциите во циклусот помножено со производот на бројот на итерации на циклусите

```
for (i=0; i<n; i++)
{
    for (j=0; j<n; j++)
        b *=i;
}
```

$n*n$

$O(n^2)$

Правила при споредба на алгоритми

□ Последователни времиња:

- Кај последователни извршувања се зема најголемата кардиналност од блоковите на последователни кодови

```
for (i=0; i<n; i++)
    a[i] = 0;
for (i=0; i<n; i++)
    for (j=0; j<n; j++)
        a[i] += a[j]+i+j;
```

n

$O(n)$

$O(n^2)$

$n*n$

$O(n^2)$

- Комплексноста на алгоритмот е $O(n^2)$

Правила при споредба на алгоритми

□ IF / ELSE:

- Збир од времетраењето на условот и подолгото време од времетраењата на блоковите S1 и S2

```
if (condition)
    S1
else
    S2
```

Правила при споредба на алгоритми

□ Рекурзии:

- Комплексноста на рекурзијата се разгледува од случај до случај и нема генерален шаблон за нејзиното времетраење

```
factorial (n)
{
    if (n<=1)
        return 1;
    else
        return (n*factorial(n-1));
}
```

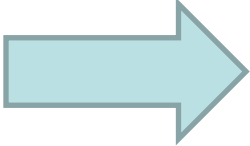
Правила при споредба на алгоритми

□ Рекурзии:

```
fib (n)
{
    if (n<=1)
        return 1;
    else
        return (fib(n-1) + fib(n-2));
}
```

$T(n)$ – време на извршување на $\text{fib}(n)$

$$T(n) = T(n-1) + T(n-2) + 2$$



$$O(2^n)$$

Принципи на споредба

Низ следниот пример, решен со 3 различни алгоритми ќе се прикаже **практичниот начин** на проценка на нивната сложеност

□ Пример:

- Да се најде најголемата позитивна подсума во низа од n цели броеви
- Влез: -2, 11, -4, 13, -5, -2



20

Примерот решен со три вгнездени циклуси

```

max_subsequence_sum( a[], n )
{
    max_sum = 0; best_i = best_j = -1;
    for( i=0; i<n; i++) → n
        for( j=i; j<n; j++) → n-i+1
        {
            this_sum=0;
            for( k = i; k<=j; k++) → j-i+1
                this_sum += a[k];
            if( this_sum > max_sum )
            {
                /* update max_sum, best_i, best_j */
                max_sum = this_sum;
                best_i = i;
                best_j = j;
            }
        }
    return max_sum;
}

```

Комплексноста на
алгоритмот е $O(n^3)$

Примерот решен со два вгнездени циклуса

```
max_subsequence_sum( a[], n )
{
    max_sum = 0; best_i = best_j = -1;
    for( i=0; i<n; i++ )
    {
        this_sum=0;
        for( j = i; j<=n; j++ )
        {
            this_sum += a[j];
            if( this_sum > max_sum )
            {
                /* update max_sum, best_i, best_j */
                max_sum = this_sum;
                best_i = i;
                best_j = j;
            }
        }
    }
    return max_sum;
}
```

Комплексноста на
алгоритмот е $O(n^2)$

Примерот решен со еден циклус

```
max_subsequence_sum( a[], n )
{
    i = this_sum = max_sum = 0; best_i = best_j = -1;
    for( j=0; j<n; j++ )
    {
        this_sum += a[j];
        if( this_sum > max_sum )
        {
            /* update max_sum, best_i, best_j */
            max_sum = this_sum;
            best_i = i;
            best_j = j;
        }
        else
            if( this_sum < 0 )
            {
                i = j + 1;
                this_sum = 0;
            }
    }
    return max_sum;
}
```

Комплексноста на
алгоритмот е $O(n)$

А што кога...

□ ...податоците постојано се делат со 2?

Комплексноста се опишува со **логаритамска функција!**

```
foo (n) {  
    // n > 0  
    total = 0;  
    while (n > 1) {  
        n = n / 2;  
        total++;  
    }  
    return total;  
}
```

Комплексноста на
алгоритмот е $O(\log n)$

$\log_2 8 = ?$

Одговор: 3

Назад кон примерот

```
max_sub_sum( a[], left, right )  
{  
  if ( left == right ) /* Base Case */  
    if( a[left] > 0 ) return a[left];  
    else return 0;
```

```
  center = (left + right )/2;
```

```
  max_left_sum = max_sub_sum( a, left, center );
```

```
  max_right_sum = max_sub_sum( a, center+1, right );
```

```
  max_left_border_sum = 0; left_border_sum = 0;
```

```
int max_sub_seq_sum( int a[],  
  unsigned int n )  
{  
  return max_sub_sum( a, 0, n-1 );  
}
```



... продолжение

Комплексноста на
алгоритмот е $O(n \log_2 n)$

```

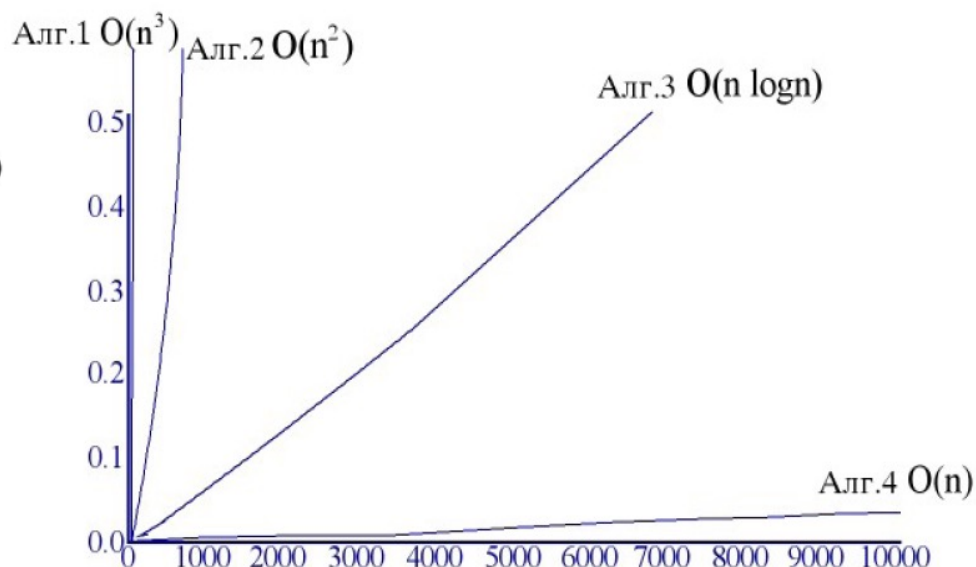
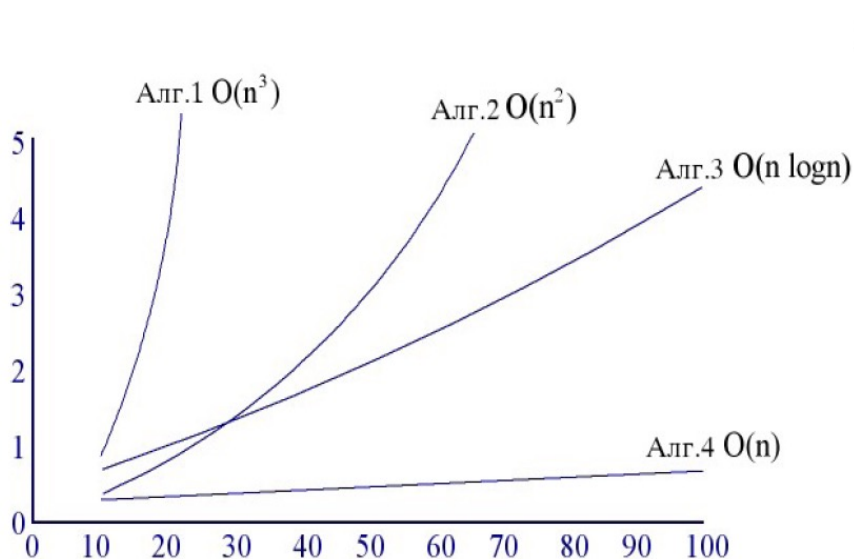
for( i=center; i>=left; i-- )
{
    left_border_sum += a[i];
    if( left_border_sum > max_left_border_sum )
        max_left_border_sum = left_border_sum;
}
max_right_border_sum = 0; right_border_sum = 0;
for( i=center+1; i<=right; i++ )
{
    right_border_sum += a[i];
    if( right_border_sum > max_right_border_sum )
        max_right_border_sum = right_border_sum;
}
return max3( max_left_sum, max_right_sum,
    max_left_border_sum + max_right_border_sum );
}
    
```

Споредба на алгоритмите

Алгоритам		1	2	3	4
кардиналност		$O(n^3)$	$O(n^2)$	$O(n \log n)$	$O(n)$
влез	$n = 10$	0.00103	0.00045	0.00066	0.00034
	$n = 100$	0.47015	0.01112	0.00486	0.00063
	$n = 1,000$	448.77	1.1233	0.05843	0.00333
	$n = 10,000$	NA	111.13	0.68631	0.03042
	$n = 100,000$	NA	NA	8.0113	0.29832

Времиња на извршување на секој од претходните алгоритми

Споредба на алгоритмите преку големо O



Времиња на извршување на секој од претходните алгоритми

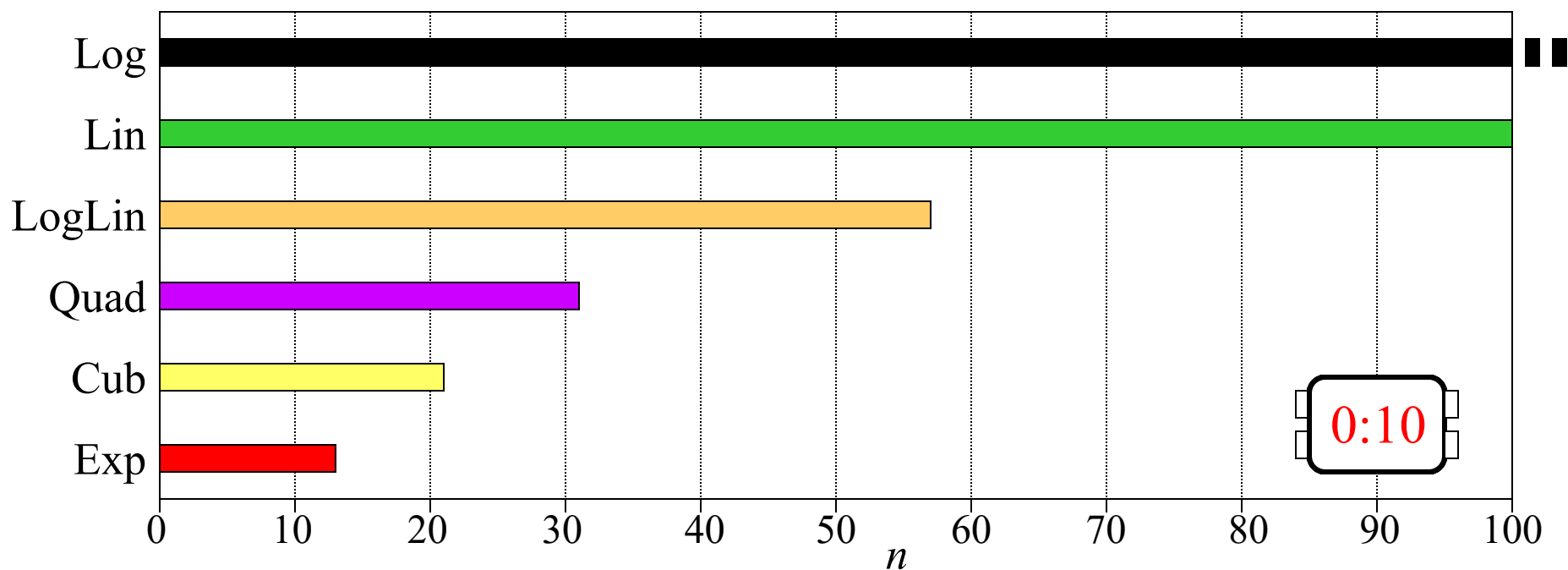
Најчести кардиналности

функција	Име

c	Константа
$\log n$	Логаритамска
$\log^2 n$	Квадратно-логаритамска
n	Линеарна
$n \log n$	
n^2	Квадратна
n^3	Кубна
2^n	Експоненционална

Пример

- Се споредува колку податоци (n) може да обработи секој од алгоритмите за 1, 2, ..., 10 секунди:



Брзини на растење на различни кардиналности

n	1	2	4	16	256	4096	65536
$\ln n$	0	1	2	4	8	12	16
$n \cdot \ln$	0	2	8	64	2048	49152	1048576
n^2	1	2	16	256	65536	16777216	4.295×10^9
n^3	1	8	64	4096	16777216	6.872×10^{10}	2.815×10^{14}
2^n	2	4	16	65536	1.16×10^{73}	$> 10^{1232}$	Огромно

Нотации

О-нотација

- Горна граница на времето на извршување на алгоритмот. Ја мери комплексноста (сложеноста) во **најлош случај**.

Ω-нотација

- Долна граница на времето на извршување на алгоритмот. Ја мери комплексноста (сложеноста) во **најдобар случај** (не е многу корисно).

Θ-нотација

- Долна и горна граница на времето на извршување на алгоритмот.
- Се користи при истражување во полето на анализа на алгоритми

