

АНАЛИЗ НА АЛГОРИТМИ

Дефиниции:

- $T(N) = O(f(N))$ ако съществуват c, N_0 и за $\forall N \geq N_0 \rightarrow$
 - $T(N) \leq c f(N)$;

цели: пренебрегване малки членове, облекчен анализ, оценка по горна граница.

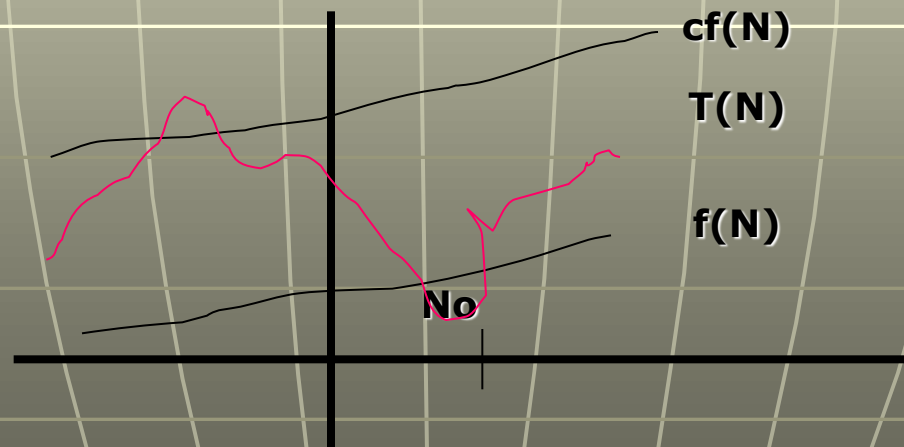
пр: $N(N-1)/2 \rightarrow N^2/2$
 или $N^2 = O(N^3)$

или

$2a_0N^2 + a_1N + a_2 \rightarrow 2a_0N^2 + O(N)$

↙ вътр.цикъл; ↘ външен цикъл

(за големи N)



• $T(N) = \Omega(g(N))$ ако съществуват $\text{const } c$ и n_0 , такива че $T(N) \geq cg(N)$ за $N > n_0$

* $T(N) = \Theta(h(N))$ ако и само ако $T(N) = O(h(N))$ и $T(N) = \Omega(h(N))$
 казваме : “growth rate” на $T(N) = \text{growth rate } h(N)$

ефект от удвояване на големината на задача върху t:

1	- никакъв	2^N	- квадратичен
$\lg N$	- лек	N^2	- с коефициент 4
N	- удвоява	N^3	- с коеф. 8
$N \lg N$	- малко > от двойно		

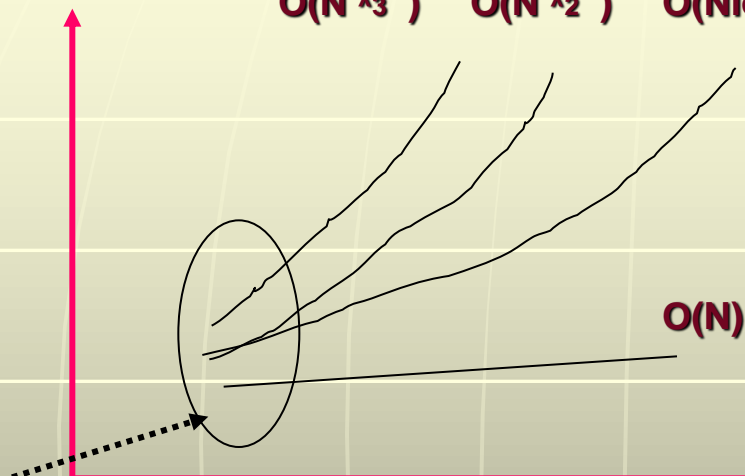
пр: $(N + O(1))(N + O(\log N) + O(1)) =$
 $= N^2 + O(N) + O(N \log(N)) + O(\log N) + O(N) + O(1) =$
 $= N^2 + O(N \log N)$ приблизит. $= N^2$ за големи N .

- **правило 1:** ако $T_1(N) = O(f(N))$ и $T_2(N) = O(g(N))$, то
 - a) $T_1(N) + T_2(N) = \max(O(f(N)), O(g(N)))$.
 - b) $T_1(N) * T_2(N) = O(f(N) * g(N))$.
- **правило 2:** ако $T(N)$ е полином от степен k , то $T(N) = \Theta(N^k)$
 напр: вместо $T(N) = O(2N^2) \rightarrow T(N) = \Theta(N^2)$
- **правило 3:** $\log^k N = O(N)$ за $\forall k$ (логаритмите растат бавно)
- **Правило 4:** без константи в изразите с O : вместо $T(N) = O(2N^2) \rightarrow T(N) = O(N^2)$

какво анализираме:

- t (зависи от комп., компилатор,.....)
- вх. поредица (средна, лоша, добра (best case))

пример:(анализът по-късно):от вх. поредица числа да се намери подредица с max сума (по Ak)
ms $O(N^3)$ $O(N^2)$ $O(N \log N)$



4 алгоритъма с огромни различия в оценките.

при малък брой ч-ла, различията са незначителни → усилието за добър алгор., зависи от диапазона на вх.ч-ла.

алгоритъм	1	2	3	4
време (сек.)	$O(N^3)$	$O(N^2)$	$O(N \log N)$	$O(N)$
N=10	0,00103	0,00045	0,00066	0,00034
N=100	0,47015	0,01112	0,00486	0,00063
N= 1000	448,77	1,1233	0,0584	0,00333
N= 10 000	NA	111,13	0,6863	0,03042
N= 100 000	NA	NA	8,013	0,2867

данните: Mark Weiss, Algorithm Analysis

начален пример за анализ:

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

$$\sum_{i=1}^N i^3$$

$$\left. \begin{array}{l} 1 \\ 2N + 2 \\ 4N \\ 1 \end{array} \right\} 6N + 4 \rightarrow O(N)$$

Общи правила в анализа на алгоритми

- 1. за цикли for: N пъти 't' тялото.
- 2. за вложени цикли: произведение от оценките

```
pr: for (i= 1; i < n; i++)
    for (j = 0; j < N ; j++)
        k++;
```

$$O(N^2)$$

- 3. за последователни оператори: важи максималното

```
for ( I = 0; ... )
    a[I] = 0;
for ( I = 0; ..... )
    for ( j = k; ..... )
        a[I] = a[j] + I;
```

$$O(N)$$

$$O(N^2)$$

4. if ('тестов израз') S1 else S2 → t ≤ t_{test} + max(ts₁, ts₂)

5. при рекурсия:

А. long fact(int i)
{ if (n ≤ 1) return 1;
else
return n * fact(n - 1) ; }

Б. long fib(int n)
{ if(n ≤ 1) return 1;
else
return fib(n - 1) + fib(n - 2);}

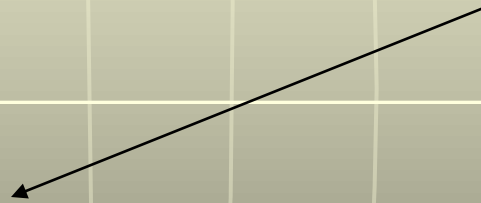
опасна → преминава в цикъл
→ O(N)

тежък анализ, бавна.

нека T(N) → fib(n)

T(0) = T(1) = 1

T(N) = T(N-1) + T(N-2) + 2



■ ще докажем по индукция:

F₀, F₁ = 1; F₂ = 2; F₃ = 3 → съществува k fib(N) < (5/3)^N
F_k < (5/3)^k.

ще докажем : F_{k+1} < (5/3)^(k+1)

F_{k+1} = F_k + F_{k-1} < (5/3)^k + (5/3)^(k-1) < (3/5)(5/3)^(k+1) + (3/5)² * (5/3)^(k+1)
< ((3/5) + (9/25))(5/3)^(k+1) < (24/25)(5/3)^(k+1) < (5/3)^(k+1)

експоненциална оценка – не е добре!

Алгоритми за откриване на максимална сума на подредица

1. преглед на всички възможности

```
int maxSubSum1(const vector<int> &a)
{ int maxSum = 0;
for( int l = 0; l < a.size(); l++)
    for( int j = l; j < a.size(); j++)
        { int thisSum = 0;
          for( int k = l; k < j; k++)
              thisSum += a[k];
          if( thisSum > maxSum)
              maxSum = thisSum; }
return maxSum; }
```

$$O(N^3)$$

$$O(1 * N * N * N) = O(N^3)$$
$$\sum_{i=0}^{N-1} \sum_{j=0}^{N-1} \sum_{k=i}^{N-1} * 1$$

2. премахваме третия for:

```
int maxSubSum2( const vector <int> & a)
{ int maxSum = 0;
for (int I = 0; I < a.size(); I++)
{ int thisSum = 0; //преместено тук
for( int j = I; j < a.size(); j++)
{ thisSum += a[j];
if( thisSum > maxSum)
maxSum = thisSum;
}
}
return maxSum; }
```

натрупваме сумата като сме я нулирали в началото на външния for. (От вар.1 знаем че:)

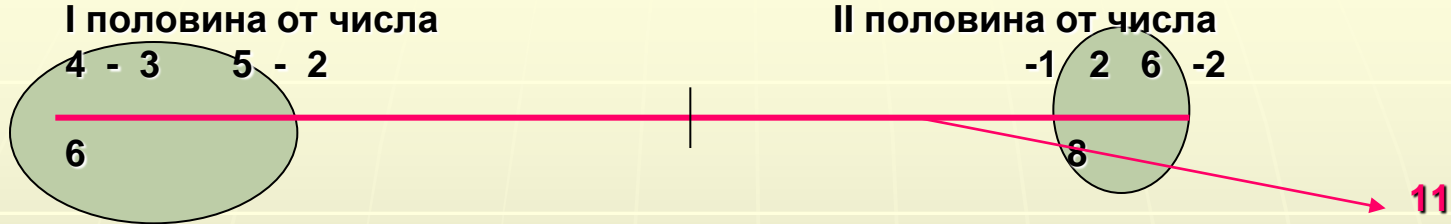
$$\sum_{k=I}^j A_k = A_j + \sum_{k=I}^{j-1} A_k$$

$$O(N^2)$$

3. *divide& conquer стратегия:*

цепим проблема на 2 части и т. н. рекурсивно. Съединяваме двете решения.

Мах сума може да е на 3 места:



```
int maxSumRec( const vector< int> &a, int left, int right)
```

```
{ if( left == right) // базов случай
  if( a[left] > 0)
    return a[left];
  else
    return 0;
```

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

```
int maxLeftSum = maxSumRec( a, left, center);
```

```
int maxRightSum = maxSumRec( a, center + 1, right);
```

```
// T(N/2)
//T(N/2)
```

```
int maxLeftBorderSum = 0; leftBorderSum = 0;
```

```
for( int I = center; I >= left; I--)
```

```
{ leftBorderSum += a[I];
```

```
if(leftBorderSum > maxLeftBorderSum) maxLeftBorderSum = leftBorderSum }
```

$O(N)$

```
int maxRightBorderSum = 0; rightBorderSum = 0;
```

```
for( int j = center + 1; j < right; j++)
```

```
{ rightBorderSum +=a[j];
```

```
if(rightBorderSum > maxRightBorderSum) maxRightBorderSum = rightBorderSum; }
```

```
return max3(maxLeftSum, maxRightSum, MaxLeftBorderSum + maxRightBorderSum);}
```

```
int maxSubSum3 (const vector<int> &a)  
{ return maxSumRec( a,0, a.size() - 1); }
```

анализ (както Фибоначи): нека $T(N)$ за N числа; за $N = 1 \rightarrow T(1) = 1$;
при $N > 1$ имаме 2 рекурсии. Всеки for $\rightarrow O(N)$
Следователно

$T(N) = 2 T(N/2) + O(N) \rightarrow$
ако $N = 2^k$ $T(N) = N * (k+1)$
 $= N \log N + N = O(N \log N)$

$2T(N/2) + N$

$T(2) = 4 = 2 * 2$
$T(4) = 12 = 4 * 3$
$T(8) = 32 = 8 * 4$
$T(16) = 80 = 16 * 5$

$O(N \log N)$

ако $N \neq 2^k$ - анализът е по-тежък, но резултатът е същия.

4.линейно време

```
int maxSubSum4 ( const vector <int> &a)  
{int maxSum = 0; thisSum = 0;  
  for( int j = 0; j < a.size(); j++)  
  { thisSum += a[j];  
    if( thisSum > maxSum)  
      maxSum = thisSum;  
    else if( thisSum < 0) // отриц. ч-ло или сума едва ли  
      thisSum = 0;      } // част от търсена подредица.  
  } // можем да скочим към i+1  
  } // и дори към j+1.  
return maxSum;
```

$O(N)$

- а) всеки момент алгоритъмът дава решението до което е стигнал (on-line алгоритми)
- б) не изисква много памет.

АНАЛИЗ С ЛОГАРИТМИЧНИ ОЦЕНКИ

1. оценки на divide&conquer

2. Ако log в оценката не е очевиден, то все пак може да се счита че алгоритъмът е $O(\log N)$ ако изисква const време ($O(1)$) за разделяне задачата на части (обикновено $\frac{1}{2}$).

- Ако е необходимо const време за частичното решаване на проблема (напр. намаляване сложността с 1), то оценката е около $O(N)$.

Някои примери с log оценка:

■ двоично търсене:

търсим 'X' в сортирана редица A_0, A_1, \dots, A_{n-1} .

Вариант: **А. последователно**

Б. чрез разделяне

```
int low = 0, high = a.size() - 1;
while( low <= high)
{
    int mid = ( low + high ) / 2;
    if( a[mid] < x)                low = mid + 1;
    else if( x < a[ mid])         high = mid - 1;
                                // открито
    else return mid;
}
return NOT_FOUND; }
```

$O(1)$ вътре във всеки цикъл. Циклите са $\leq \lceil \log(N - 1) \rceil + 2$.
следоват: $O(\log(N))$

Напр. ако $high - low = 128$, то се цикли за 64, 32, 16, 8, 4, 2, 1, 0, -1)

Евклидов алгоритъм за НОД(M, N)

M >= N

```
long gcd(long m, long n)
```

```
{ while ( n != 0)
{long rem = m % n;
 m = n; n = rem; }
return m;}
```

// доказва се че след 2 итерации остатъкът
// е поне наполовина смален. Следователно:

// оценка: $2 \log N = O(\log(N))$

Повдигане в степен

```
long pow(long x, int n)
```

```
{ if( n == 0) return 1;
  if( n == 1) return x;
```

```
if (isEven(n))
```

```
return pow ( x*x, n/2);
```

```
else
```

```
return pow( x*x, n-1/2) *x;} // при нечетно
```

1 вариант: N-1 послед. умножения;

2 вариант: с използване на рекурсия:

// излишна проверка.

При n=1 последния ред решава нещата правилно

// брой умножения при четно

Пример: $x^{62} = (x^{31})^2$;
 $x^{31} = (x^{15})^2 * x$;
 $x^{15} = (x^7)^2 * x$;
 $x^7 = (x^3)^2 * x$;
 $x^3 = (x^2) * x$

-----общо 9 умножения. Мах 2 умножения (при нечетно) намаляват двойно степента.

Следователно умноженията са $\leq 2 \log N$

Тогава оценката е: $O(\log N)$