

درس طراحی الگوریتم ها

(با شبه کد های ++ C)

منبع : کتاب طراحی الگوریتمها
مترجم : جعفر نژاد قمی

ارائه دهنده : دکتر پدیداران مقدم

۴-۱ مرتبه الگوریتم

❖ الگوریتم‌ها یی با پیچیدگی زمانی از قبیل n و $100n$ را الگوریتم‌های زمانی خطی می‌گویند.

❖ مجموعه کامل توابع پیچیدگی را که با توابع درجه دوم محض قابل دسته‌بندی باشند، $\theta(n^2)$ می‌گویند.



❖ مجموعه ای از توابع پیچیدگی که با توابع درجه سوم محض قابل دسته بندی باشند، $\theta(n^3)$ نامیده می شوند.

❖ برخی از گروه های پیچیدگی متداول در زیر داده شده است:

$$\theta(\lg n) < \theta(n) < \theta(n \lg n) < \theta(n^2) < \theta(n^3) < \theta(2^n)$$



۲-۴-۱ آشنایی بیشتر با مرتبه الگوریتم ها

❖ برای یک تابع پیچیدگی مفروض $f(n)$ ، $O(f(n))$ "بزرگ"

مجموعه ای از توابع پیچیدگی $g(n)$ است که برای آن ها
یک ثابت حقیقی مثبت C و یک عدد صحیح غیر منفی N
وجود دارد به قسمی که به ازای همه ی $n \geq N$ داریم:
$$g(n) \leq c \times f(n)$$

اوی بزرگ مجانب بالایی $g(n)$ هست

❖ برای یک تابع پیچیدگی مفروض $f(n)$ ، $\Omega(f(n))$ مجموعه ای از توابع پیچیدگی $g(n)$ است که برای آن ها یک عدد ثابت حقیقی مثبت C و یک عدد صحیح غیر منفی N وجود دارد به قسمی که به ازای همه ی $n \geq N$ داریم:

$$g(n) \Rightarrow c \times f(n)$$

برای یک تابع پیچیدگی مفروض $f(n)$ ، داریم:

$$\theta(f(n)) = O(f(n)) \cap \Omega(f(n))$$

یعنی $\theta(f(n))$ مجموعه ای از توابع پیچیدگی $g(n)$ است که برای آن ها ثابت های حقیقی مثبت c و d و عدد صحیح غیر منفی N وجود دارد به قسمی که :

$$c \times f(n) \leq g(n) \leq d \times f(n)$$

❖ برای یک تابع پیچیدگی $f(n)$ مفروض، $o(f(n))$ "کوچک" عبارت از مجموعه کلیه توابع پیچیدگی $g(n)$ است که این شرط را برآورده می سازند : به ازای هر ثابت حقیقی مثبت C ، یک عدد صحیح غیر منفی N وجود دارد به قسمی که به ازای همه ی $n \geq N$ داریم:

$$g(n) < c \times f(n)$$

ویژگی های مرتبه

۱- $g(n) \in O(f(n))$ اگر و فقط اگر $f(n) \in \Omega(g(n))$.

۲- $g(n) \in \theta(f(n))$ اگر و فقط اگر $f(n) \in \theta(g(n))$.

۳- اگر $b > 1$ و $a > 1$ ، در آن صورت:

$$\log_a n \in \theta(\log_b n) \quad \blacklozenge$$

۴- اگر $b > a > 0$ ، در آن صورت:

$$a^n \in o(b^n)$$

۵- به ازای همه ی مقادیر $a > 0$ داریم :

$$a^n \in o(n!)$$

۶- اگر $c \geq 0$ ، $d > 0$ ، $g(n) \in o(f(n))$ و $h(n) \in \theta(f(n))$ باشد، در آن صورت:

$$c \times g(n) + d \times h(n) \in \theta(f(n))$$

۷- ترتیب دسته های پیچیدگی زیر را در نظر بگیرید:

$\theta(\lg n)$ $\theta(n)$ $\theta(n \lg n)$ $\theta(n^2)$ $\theta(n^j)$ $\theta(n^k)$ $\theta(a^n)$ $\theta(b^n)$ $\theta(n!)$

که در آن $k > j > 2$ و $b > a > 1$ است. اگر تابع پیچیدگی $g(n)$ در دسته ای واقع در طرف چپ دسته ی حاوی $f(n)$ باشد، در آن صورت:

$$g(n) \in o(f(n))$$

فصل دوم:

روش تقسیم و حل



❖ روش تقسیم و حل یک روش بالا به پایین است.

❖ حل یک نمونه سطح بالای مسئله با رفتن به جزء و بدست آوردن حل نمونه های کوچکتر حاصل می شود.



۳-۲ روش تقسیم و حل

راهبرد طراحی تقسیم و حل شامل مراحل زیر است:

۱- تقسیم نمونه ای از یک مسئله به یک یا چند نمونه کوچکتر.

۲- حل هر نمونه کوچکتر. اگر نمونه های کوچک تر به قدر کافی کوچک نبودند، برای این منظور از بازگشت استفاده کنید.

۳- در صورت نیاز، حل نمونه های کوچک تر را ترکیب کنید تا حل نمونه اولیه به دست آید.



❖ هنگام پی ریزی یک الگوریتم بازگشتی ، باید:

۱- راهی برای به دست آوردن حل یک نمونه از روی حل یک یا چند نمونه کوچک تر طراحی کنیم.

۲- شرط(شرایط) نهایی نزدیک شدن به نمونه(های) کوچک تر را تعیین کنیم.

۳- حل را در حالت شرط (شرایط) نهایی تعیین کنیم.



الگوریتم ۱-۲: جست و جوی دودویی (بازگشتی)

```
index B_Search ( index low, index high )
{
    index mid;
    if (low > high )
        return 0;
    else {
        mid = ⌊ (low + high) /2 ⌋;
        if (x == S [mid])
            return mid;
        else if ( x < S [mid])
            return B_Search (low , mid - 1);
        else
            return B_Search (mid + 1, high);
    }
}
```



تحلیل پیچیدگی زمانی در بدترین حالت برای الگوریتم جست و جوی دودویی بازگشتی

عمل اصلی: مقایسه x با $S[mid]$.
اندازه ورودی: n ، تعداد عناصر آرایه.

$$W(n) = W(n/2) + 1 \quad \text{برای } n > 1, n \text{ توانی از } 2 \text{ است}$$
$$W(1) = 1$$

$$W(n) = \lfloor \lg n \rfloor + 1 \in \theta(\lg n)$$



2-2 مرتب سازی ادغامی

❖ ادغام یک فرآیند مرتبط با مرتب سازی است.

❖ ادغام دوطرفه به معنای ترکیب دو آرایه مرتب شده در یک آرایه ی مرتب است.



- ❖ مرتب سازی ادغامی شامل مراحل زیر می شود:
- ۱- تقسیم آرایه به دو زیر آرایه، هر یک با $n/2$ عنصر.
 - ۲- حل هر زیر آرایه با مرتب سازی آن.
 - ۳- ترکیب حل های زیر آرایه ها از طریق ادغام آن ها در یک آرایه مرتب.

p				q				r
0	1	2	3	4	5	6	7	
14	7	3	12	9	11	6	2	

divide

p		q		r
0	1	2	3	
14	7	3	12	

p		q		r
4	5	6	7	
9	11	6	2	

divide

p, q	r
0 1	
14 7	

p, q	r
2 3	
3 12	

p, q	r
4 5	
9 11	

p, q	r
6 7	
6 2	

divide

p, r	
0 1	
14 7	

p, r	
1 1	
7 14	

p, r	
2 3	
3 12	

p, r	
3 3	
12 3	

p, r	
4 5	
9 11	

p, r	
5 5	
11 9	

p, r	
6 7	
6 2	

p, r	
7 7	
2 6	

merge

p, q	r
0 1	
7 14	

p, q	r
2 3	
3 12	

p, q	r
4 5	
9 11	

p, q	r
6 7	
2 6	

merge

p		q		r
0	1	2	3	
3	7	12	14	

p		q		r
4	5	6	7	
2	6	9	11	

merge

p			q				r
0	1	2	3	4	5	6	7
2	3	6	7	9	11	12	14

الگوریتم ۲-۲: مرتب سازی ادغامی

```
void mergesort (int n , keytype S [ ])  
{  
    const int h = ⌊ n/2 ⌋ , m = n - h;  
    keytype U [1...h], V [1..m];  
    if (n > 1) {  
        copy S[1] through S[h] to U[1] through U[h];  
        copy S [h + 1] through S[n] to V[1] through V[m];  
        mergesort(h, U);  
        mergesort(m,V);  
        merge (h , m , U,V,S);  
    }  
}
```


الگوریتم ۳-۲: ادغام

```
void merge ( int h , int m, const keytype U[ ],  
              const keytype V[ ],  
              keytype S[ ] )
```

```
{
```

```
    index i , j , k;
```

```
    i = 1; j = 1 ; k = 1;
```

```
    while (i <= h && j <= m) {
```

```
        if (U [i] < V [j]) {
```

```
            S [k] = U [i]
```

```
            i+ + ;
```

```
}
```



```
}  
else {  
    S [k] = V [j];  
    j+ +;  
}  
k+ +;  
}  
if ( i > h)  
    copy V [j] through V [m] to S [k] through S [ h + m ]  
else  
    copy U [i] through U [h] to S [k] through S [ h + m ]  
}
```

تحلیل پیچیدگی زمانی در بدترین حالت برای الگوریتم ۳-۲ (ادغام)

عمل اصلی: مقایسه $U[i]$ با $V[j]$.
اندازه ورودی: h و m ، تعداد عناصر موجود در هر یک از دو آرایه ورودی.

$$W(h, m) = h + m - 1$$



تحلیل پیچیدگی زمانی در بدترین حالت برای الگوریتم ۲-۲ (مرتب سازی ادغامی)

عمل اصلی: مقایسه ای که در ادغام صورت می پذیرد.

اندازه ورودی: n ، تعداد عناصر آرایه S .

$$W(n) = W(h) + W(m) + h + m - 1$$



زمان لازم برای مرتب سازی U

زمان لازم برای مرتب سازی V

زمان لازم برای ادغام

$$W(n) = 2 W(n/2) + n - 1$$

برای $n > 1$ که n توانی از 2 است

$$W(1) = 0$$

$$W(n) \in \theta(n \lg n)$$



الگوریتم ۴-۲: مرتب سازی ادغامی ۲ (mergesort 2)

```
void mergesort2 (index low, index high)
{
    index mid;
    if (low < high) {
        mid = ⌊ ( low + high) / 2 ⌋;
        mergesort 2 (low, mid);
        mergesort 2 (mid +1, high);
        merge2(low,mid,high)
    }
}
```



الگوریتم ۵-۲: ادغام ۲

مسئله: ادغام دو آرایه ی مرتب S که در mergesort ایجاد شده اند.

```
void mrge2 (index low, index mid, index high)
{
    index i, j , k;
    keytype U [ low..high]
    i = low; j = mid +1 ; k = low;
    while ( i <= mid && j <= high) {
        if ( S [i] < S [j] ) {
            U [k] = S [i];
            i ++ ;
        }
    }
```



```
else {  
    U [k] = S [j]  
    j ++;  
}  
k ++;  
}  
if ( i > mid )  
    move S [j] through S [high] to U [k] through U [high]  
else  
    move S [i] through S [mid] to U [k] through U [high]  
    move U [low] through U [high] to S [low] through S [high]  
}
```

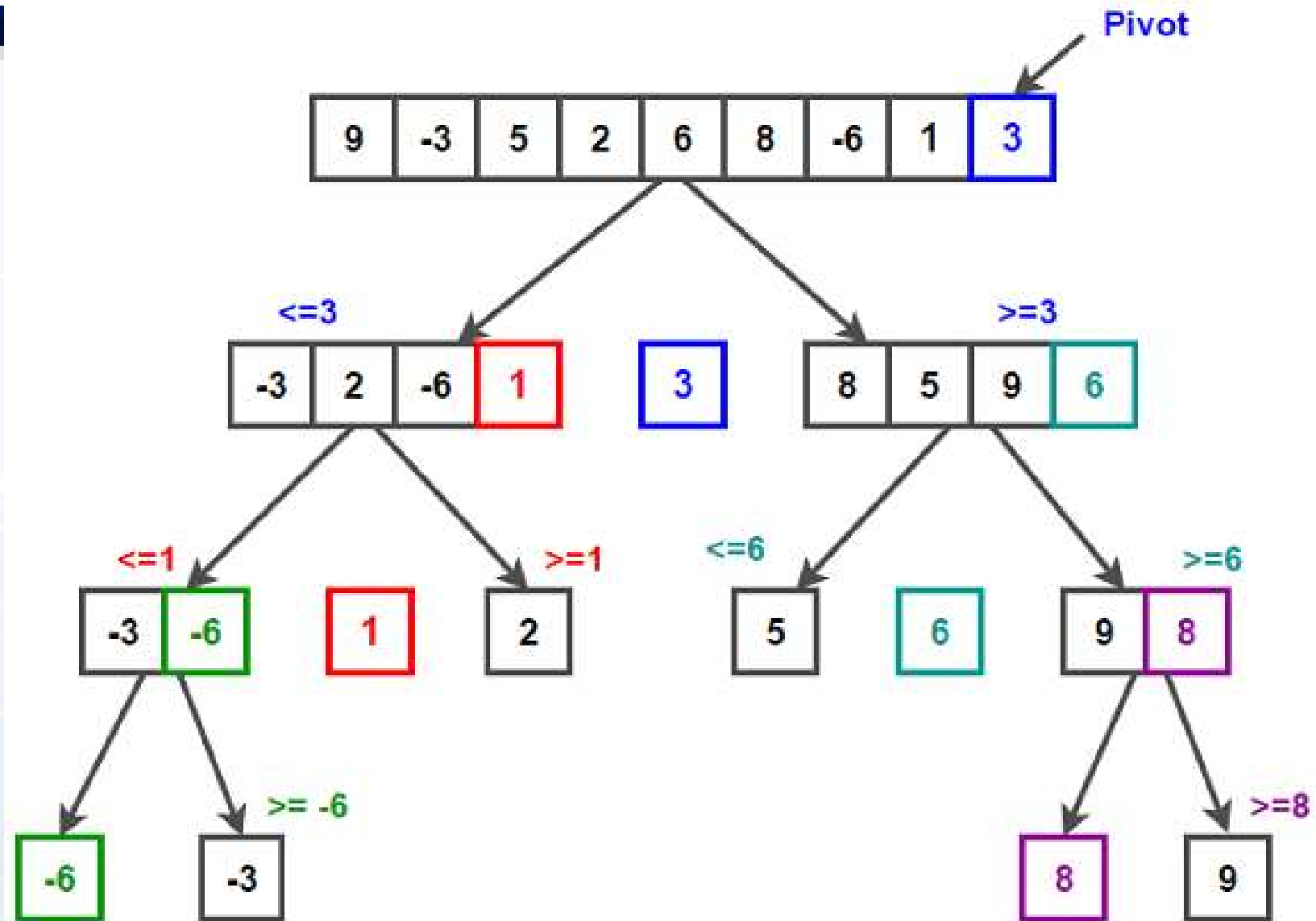
۴-۲ مرتب سازی سریع (quicksort)

❖ در مرتب سازی سریع، ترتیب آنها از چگونگی افراز آرایه ها ناشی می شود.

❖ همه عناصر کوچک تر از عنصر محوری در طرف چپ آن و همه عناصر بزرگ تر، در طرف راست آن واقع هستند.



❖ مرتب سازی سریع، به طور بازگشتی فراخوانی می
شود تا
هر یک از دو آرایه را مرتب کند، آن ها نیز افراز می
شوند
و این روال ادامه می یابد تا به آرایه ای با یک
عنصر برسیم.
چنین آرایه ای ذاتاً مرتب است.



الگوریتم ۶-۲: مرتب سازی سریع

مسئله: مرتب سازی n کلید با ترتیب غیر نزولی.

```
void quicksort (index low , index high)
{
    index pivotpoint;
    if ( high > low ) {
        partition (low , high , pivotpoint)
        quicksort (low , pivotpoint - 1)
        quicksort (pivotpoint + 1 , high);
    }
}
```



الگوریتم ۷-۲: افراز آرایه

مسئله: افراز آرایه S برای مرتب سازی سریع.

```
void partition (index low, index high,  
                index & pivotpoint)  
{  
    index i , j;  
    keytype pivotitem;  
    pivotitem = S [low];  
    j = low  
    for ( i = low +1 ; i <= high; i ++)  
        if ( S [i] < pivotitem ) {  
            j++;  
            exchange S [i] and S [j];  
        }  
    pivotpoint = j;  
    exchange S [low] and S [ pivotpoint];  
}
```



تحلیل پیچیدگی زمانی در حالت معمول برای الگوریتم ۷-۲ (افراز)

عمل اصلی: مقایسه $S[i]$ با pivotitem .
اندازه ورودی: $n = \text{high} - \text{low} + 1$ ، تعداد عناصر موجود در زیر
آرایه.

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



تحلیل پیچیدگی زمانی در بدترین حالت برای الگوریتم ۶-۲ (مرتب سازی سریع)

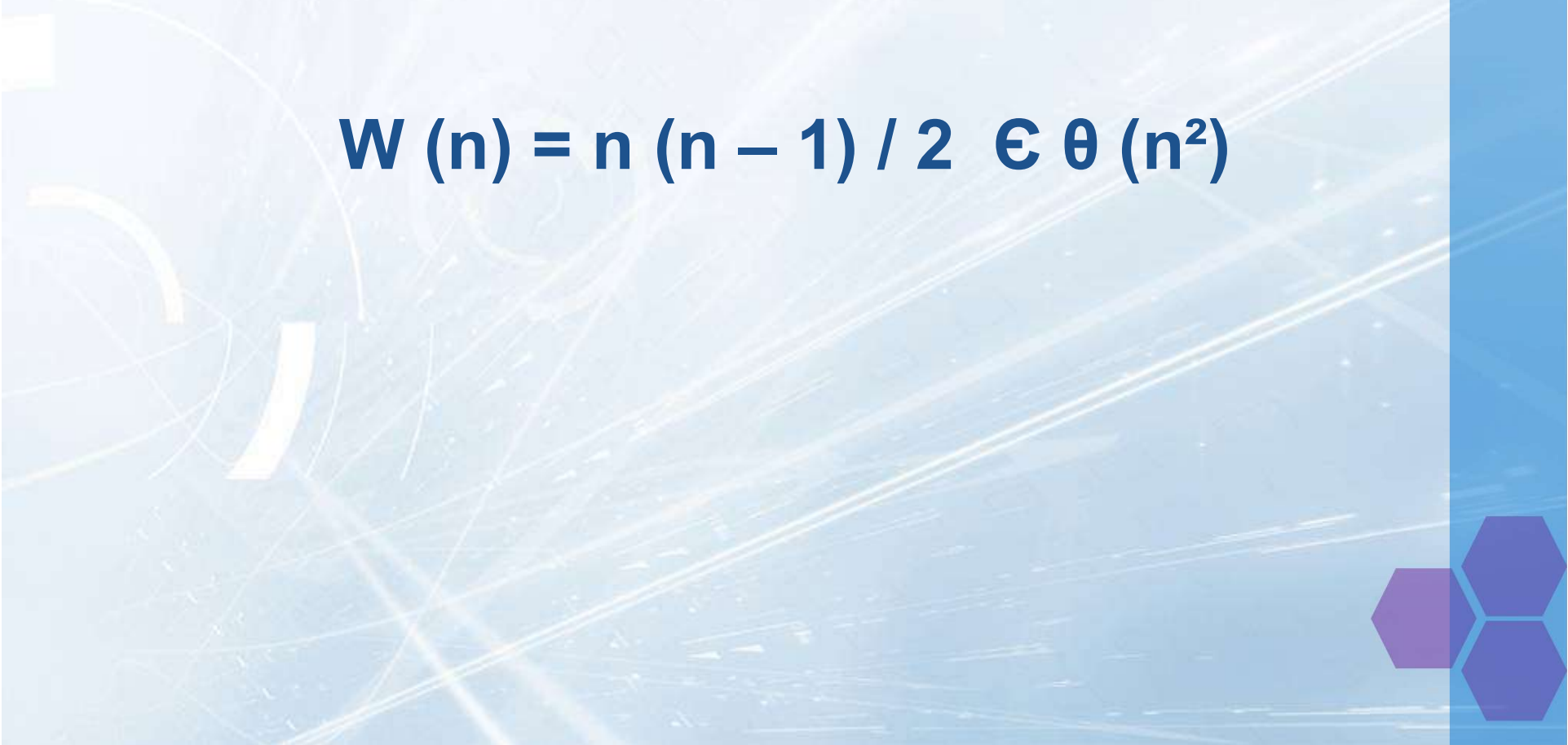
عمل اصلی: مقایسه $S[i]$ با pivotitem در روال partition .
اندازه ورودی: n ، تعداد عناصر موجود در آرایه S .

$$T(n) = T(0) + T(n-1) + n - 1$$

↓	↓	↓
زمان لازم برای مرتب سازی زیر آرایه طرف چپ	زمان لازم برای مرتب سازی زیر آرایه طرف راست	زمان لازم برای افراز




$$T(n) = T(n-1) + n - 1 \quad \text{به ازای } n > 0$$
$$T(0) = 0$$

$$W(n) = n(n-1)/2 \in \theta(n^2)$$


تحلیل پیچیدگی زمانی در حالت میانگین برای الگوریتم ۶-۲ (مرتب سازی سریع)

عمل اصلی: مقایسه $S[i]$ با pivotitem در partition .
اندازه ورودی: n ، تعداد عناصر موجود در S .

$$A(n) \in \theta(n \lg n)$$



الگوریتم‌های مرتب‌سازی را می‌توان به دو دسته درجا (inplace) و برون از جا (outplace) تقسیم‌بندی کرد. در روش‌های درجا فضای مورد استفاده وابسته به اندازه آرایه ورودی نبوده و از مرتبه $O(1)$ است ولی در الگوریتم‌های برون از جا فضای مورد استفاده (مانند مرتب‌سازی ادغامی) تابعی از اندازه ورودی است و هر چقدر تعداد عناصر آرایه (n) بیشتر شود، فضای کمکی مورد نیاز نیز افزایش می‌یابد.

۵-۱۲ الگوریتم ضرب ماتریس استراسن

❖ پیچیدگی این الگوریتم از لحاظ ضرب، جمع و تفریق بهتر از پیچیدگی درجه سوم است.

❖ روش استراسن در مورد ضرب ماتریس های 2×2 ارزش چندانی ندارد.



الگوریتم ۸-۲: استراسن

مسئله : تعیین حاصلضرب دو ماتریس $n \times n$ که در آن n توانی از ۲ است.

```
void starssen ( int n
                n × n _ matrix A,
                n × n _ matrix B,
                n × n _ matrix & C)
{
    if ( n <= threshold)
        compute C = A × B using the standard algorithm;
```





```
else {
```

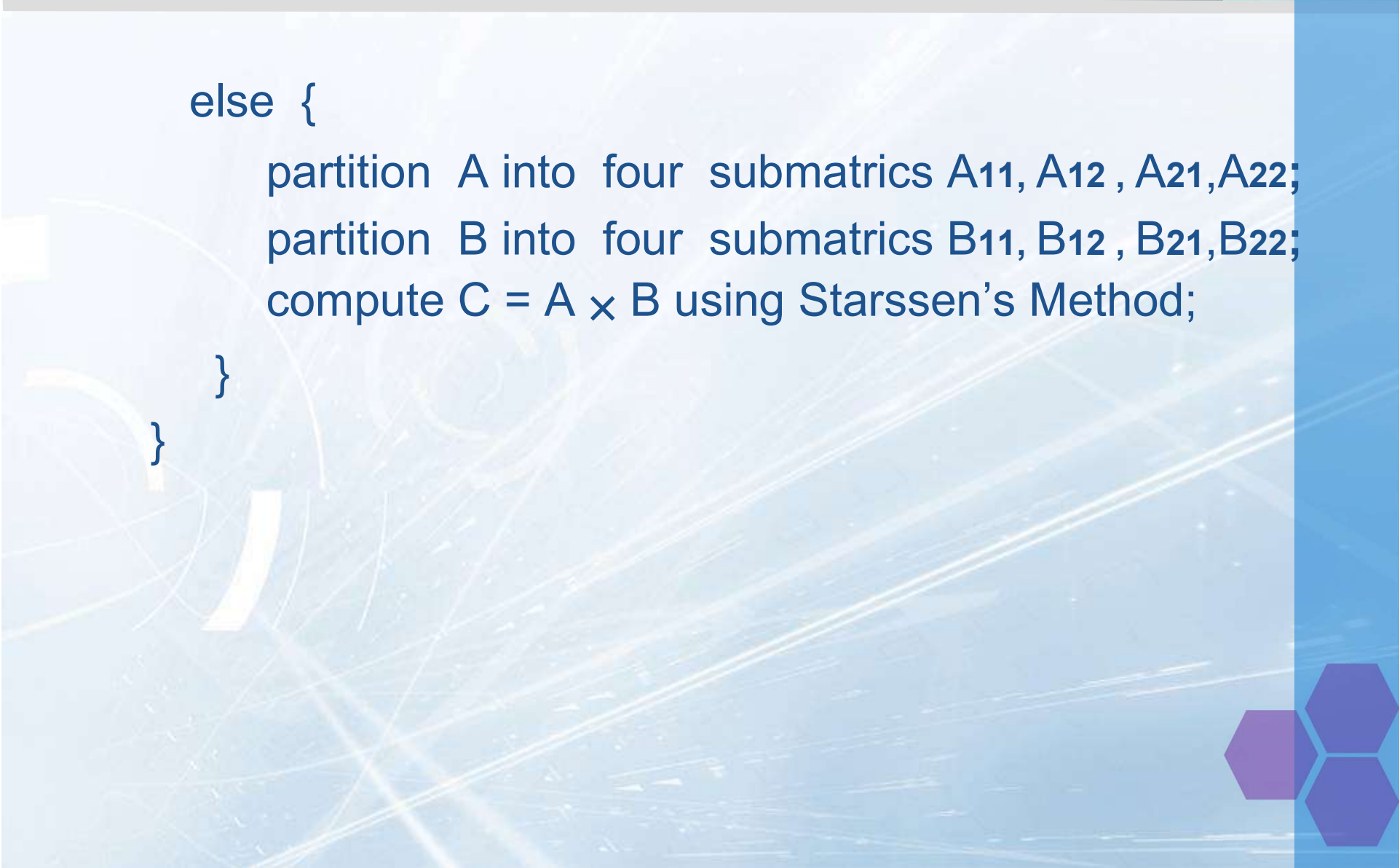
```
    partition A into four submatrices A11, A12 , A21,A22;
```

```
    partition B into four submatrices B11, B12 , B21,B22;
```

```
    compute  $C = A \times B$  using Strassen's Method;
```

```
}
```

```
}
```



Strassen's Matrix Multiplication



Basic Matrix Multiplication

Suppose we want to multiply two matrices of size $N \times N$: for example $A \times B = C$.

$$\begin{vmatrix} C_{11} & C_{12} \\ C_{21} & C_{22} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{vmatrix} \begin{vmatrix} B_{11} & B_{12} \\ B_{21} & B_{22} \end{vmatrix}$$

$$C_{11} = a_{11}b_{11} + a_{12}b_{21}$$

$$C_{12} = a_{11}b_{12} + a_{12}b_{22}$$

$$C_{21} = a_{21}b_{11} + a_{22}b_{21}$$

$$C_{22} = a_{21}b_{12} + a_{22}b_{22}$$

2x2 matrix multiplication can be accomplished in 8 multiplications. ($2^{\log_2 8} = 2^3$)

Basic Matrix Multiplication

```
void matrix_mult () {  
    for (i = 1; i <= N; i++) {  
        for (j = 1; j <= N; j++) {  
            compute Cij;  
        }  
    }  
}
```

algorithm

Time analysis

$$C_{i,j} = \sum_{k=1}^N a_{i,k} b_{k,j}$$

$$\text{Thus } T(N) = \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N \sum_{k=1}^N c = cN^3 = O(N^3)$$

Strassen's Matrix Multiplication

- ❖ Strassen showed that 2×2 matrix multiplication can be accomplished in 7 multiplications and 18 additions or subtractions. $(2^{\log_2 7} = 2^{2.807})$
- ❖ This reduce can be done by Divide and Conquer Approach.



Divide-and-Conquer

- ❖ **Divide-and conquer** is a general algorithm design paradigm:
 - **Divide**: divide the input data S in two or more disjoint subsets $S_1, S_2, \dots$
 - **Recur**: solve the subproblems recursively
 - **Conquer**: combine the solutions for $S_1, S_2, \dots$, into a solution for S
- ❖ The base case for the recursion are subproblems of constant size
- ❖ Analysis can be done using **recurrence equations**



Divide and Conquer Matrix Multiply

$$A \times B = R$$

A_0	A_1	$\times$	B_0	B_1	$=$	$A_0 \times B_0 + A_1 \times B_2$	$A_0 \times B_1 + A_1 \times B_3$
A_2	A_3		B_2	B_3		$A_2 \times B_0 + A_3 \times B_2$	$A_2 \times B_1 + A_3 \times B_3$

- Divide matrices into sub-matrices: A_0, A_1, A_2 etc
- Use blocked matrix multiply equations
- Recursively multiply sub-matrices



Divide and Conquer Matrix Multiply

$$A \times B = R$$

$$\boxed{a_0} \times \boxed{b_0} = \boxed{a_0 \times b_0}$$

- Terminate recursion with a simple base case

Strassen's Matrix Multiplication

$$\begin{vmatrix} C_{11} & C_{12} \\ C_{21} & C_{22} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{vmatrix} \begin{vmatrix} B_{11} & B_{12} \\ B_{21} & B_{22} \end{vmatrix}$$

$$P_1 = (A_{11} + A_{22})(B_{11} + B_{22})$$

$$P_2 = (A_{21} + A_{22}) * B_{11}$$

$$P_3 = A_{11} * (B_{12} - B_{22})$$

$$P_4 = A_{22} * (B_{21} - B_{11})$$

$$P_5 = (A_{11} + A_{12}) * B_{22}$$

$$P_6 = (A_{21} - A_{11}) * (B_{11} + B_{12})$$

$$P_7 = (A_{12} - A_{22}) * (B_{21} + B_{22})$$

$$C_{11} = P_1 + P_4 - P_5 + P_7$$

$$C_{12} = P_3 + P_5$$

$$C_{21} = P_2 + P_4$$

$$C_{22} = P_1 + P_3 - P_2 + P_6$$

Comparison

$$\begin{aligned}C_{11} &= P_1 + P_4 - P_5 + P_7 \\&= (A_{11} + A_{22})(B_{11} + B_{22}) + A_{22} * (B_{21} - B_{11}) - (A_{11} + A_{12}) * B_{22} + \\&\quad (A_{12} - A_{22}) * (B_{21} + B_{22}) \\&= A_{11} B_{11} + A_{11} B_{22} + A_{22} B_{11} + A_{22} B_{22} + A_{22} B_{21} - A_{22} B_{11} - \\&\quad A_{11} B_{22} - A_{12} B_{22} + A_{12} B_{21} + A_{12} B_{22} - A_{22} B_{21} - A_{22} B_{22} \\&= A_{11} B_{11} + A_{12} B_{21}\end{aligned}$$

Strassen Algorithm

```
void matmul(int *A, int *B, int *R, int n) {  
    if (n == 1) {  
        (*R) += (*A) * (*B);  
    } else {  
        matmul(A, B, R, n/4);  
        matmul(A, B+(n/4), R+(n/4), n/4);  
        matmul(A+2*(n/4), B, R+2*(n/4), n/4);  
        matmul(A+2*(n/4), B+(n/4), R+3*(n/4), n/4);  
        matmul(A+(n/4), B+2*(n/4), R, n/4);  
        matmul(A+(n/4), B+3*(n/4), R+(n/4), n/4);  
        matmul(A+3*(n/4), B+2*(n/4), R+2*(n/4), n/4);  
        matmul(A+3*(n/4), B+3*(n/4), R+3*(n/4), n/4);  
    }  
}
```

Divide matrices in sub-matrices and
recursively multiply sub-matrices

Time Analysis

$$T(1) = 1 \quad (\text{assume } N = 2^k)$$

$$T(N) = 7T(N/2)$$

$$T(N) = 7^k T(N/2^k) = 7^k$$

$$T(N) = 7^{\log N} = N^{\log 7} = N^{2.81}$$

تحلیل پیچیدگی زمانی تعداد ضرب ها در الگوریتم ۸-۲ (استرسن) در حالت معمول

عمل اصلی: یک ضرب ساده.

اندازه ورودی: n ، تعداد سطرها و ستون ها در ماتریس.

به ازای $n > 1$ که n توانی از ۲ است $T(n) = 7 T(n/2)$

$$T(1) = 1$$

$$T(n) \in \theta(n^{2.81})$$



تحلیل پیچیدگی زمانی تعداد جمع ها و تفریقهای الگوریتم (استرسن) در حالت معمول

عمل اصلی: یک جمع یا تفریق ساده.
اندازه ورودی: n ، تعداد سطرها و ستون ها در ماتریس.

به ازای $n > 1$ که n توانی از 2 است

$$T(n) = 7T(n/2) + 18(n/2)^2$$
$$T(1) = 1$$

$$T(n) \in \theta(n^{2.81})$$



الگوریتم ۹-۲: ضرب اعداد صحیح بزرگ

مسئله: ضرب دو عدد صحیح بزرگ u و v

```
large _ integer prod ( large_integer u, large_integer v)
{
    large_inreger x , y , w , z ;
    int n , m ;
    n = maximum(number of digits in u,number of digits in v)
    if (u == 0 || v == 0)
        return 0 ;
```



```

else if (n <= threshold)
    return u × v obtained in the usual way;
else {
    m = ⌊ n / 2 ⌋;
    x = u divide 10 ^ m ; y = rem 10 ^ m;
    w = v divide 10 ^ m ; z = rem 10 ^ m;

    return prod (x ,w) × 10 ^2m + ( prod ( x, z) + prod
(w, y )) × 10 ^ m + prod ( y, z);
    }
}

```



تحلیل پیچیدگی زمانی در بدترین حالت برای الگوریتم ۹-۲ (ضرب اعداد صحیح)

عمل اصلی: دستکاری یک رقم دهمی در یک عدد صحیح بزرگ در هنگام جمع کردن، تفریق کردن، یا انجام اعمال 10^m divide ، 10^m rem یا $10^m \times$. هر یک از این اعمال را m بار انجام می دهد.

اندازه ورودی: n ، تعداد ارقام هر یک از دو عدد صحیح.

به ازای $n > s$ که n توانی از ۲ است $W(n) = 4W(n/2) + cn$

$$W(s) = 0$$

$$W(n) \in \theta(n^2)$$



الگوریتم ۱۰-۲: ضرب اعداد صحیح بزرگ ۲

```
large_integer prod2 (large_integer u , large_integer v)
{
    large_integer x , y , w , z , r , p , q;
    int n , m;
    n = maximum (number of digits in u, number of digits in v);
    if (u == 0 || v == 0)
        return 0 ;
    else if (n <= threshold)
        return u × v obtained in the usual way;
```



```
else {
```

```
    m = ⌊ n / 2 ⌋;
```

```
    x = u divide 10 ^ m ; y = rem 10 ^ m;
```

```
    w = v divide 10 ^ m ; z = rem 10 ^ m;
```

```
    r = prod2 (x + y, w + z );
```

```
    p = prod2 ( x , w )
```

```
    q = prod2 ( y , z );
```

```
    return p × 10 ^ 2m + ( r − p − q ) × 10 ^ m + q ;
```

```
}
```

```
}
```



تحلیل پیچیدگی زمانی در بدترین حالت برای الگوریتم ۱۰-۲ (ضرب اعداد صحیح ۲)

عمل اصلی: دستکاری یک رقم دهمی در یک عدد صحیح بزرگ در هنگام جمع کردن ، تفریق کردن ، یا انجام اعمال 10^m divide ، 10^m rem یا $10^m \times$. هر یک از این اعمال را m بار انجام می دهد.

اندازه ورودی: n ، تعداد ارقام هر یک از دو عدد صحیح.

به ازای $n > s$ که n توانی از ۲ است

$$3W(n/2) + cn \leq W(n) \leq 3W(n/2 + 1) + cn$$

$$W(s) = 0$$

$$W(n) = \theta(n^{1.58})$$



الگوریتم ۶-۱: جمله n ام فیوناچی (بازگشتی)

مسئله : جمله n ام از دنباله فیوناچی را تعیین کنید.

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



الگوریتم ۷-۱: جمله nام فیوناچی (تکراری)

```
int fib2 (int n)
{
    index i;
    int f [0..n];
    f[0] = 0;
    if (n > 0) {
        f[1] = 1;
        for (i = 2 ; i <= n; i++)
            f[i] = f [i -1] + f [i -2];
    }
    return f[n];
}
```



تحلیل پیچیدگی زمانی برای حالت معمول برای الگوریتم (جمع کردن عناصر آرایه)

عمل اصلی: افزودن یک عنصر از آرایه به sum.
اندازه ورودی: n ، تعداد عناصر آرایه.

$$T(n) = n$$



کجا نباید از تقسیم و غلبه استفاده کرد

❖ در صورت امکان در موارد زیر از روش تقسیم و غلبه استفاده نمی کنیم چرا که مرتبه الگوریتم نمایی می شود :

۱ - هنگامی که نمونه ای با اندازه n به دو یا چند نمونه تقسیم می شود که اندازه آن ها نیز تقریباً برابر با n است. مثلاً :

$$T(n) = 2T(n - 1) \Rightarrow T(n) = \theta(2^n)$$

❖ ۲ - هنگامی که نمونه ای با اندازه n ، تقریباً به n نمونه با اندازه n/c تقسیم شود که c یک مقدار ثابت است

❖ توجه کنید که همه مسائل را نمی توان به نمونه های کوچک تر تقسیم کرد و سپس نتایج حاصله را با هم ترکیب نمود. مثلاً اگر بخواهیم بزرگ ترین عدد بین ۰ تا ۲ عدد را پیدا کنیم می توان آن را به دو دسته ۰ تا ۱ تقسیم کرد، سپس ماکزیمم هر دسته را یافته و با مقایسه این دو بزرگ ترین را پیدا کرد. ولی مثلاً در مورد یک دستگاه ۰ تا ۲ معادله ۰ تا ۲ مجهولی نمی توان آن را به دو دستگاه کوچک تر ۰ تا ۱ معادله و ۰ تا ۱ مجهولی تقسیم کرد

کجا نباید از تقسیم و غلبه استفاده کرد

در صورت امکان در موارد زیر از روش تقسیم و غلبه استفاده نمی کنیم چرا که مرتبه الگوریتم نمایی می شود:

۱- هنگامی که نمونه ای با اندازه n به دو یا چند نمونه تقسیم شود که اندازه آنها نیز تقریباً برابر n است، مثلاً:

$$T(n) = 2T(n-1) \Rightarrow T(n) = \theta(2^n)$$

۲- هنگامی که نمونه ای با اندازه n ، تقریباً به n نمونه با اندازه $\frac{n}{c}$ تقسیم شود که c یک مقدار ثابت است.

