

# طراحی و تحلیل الگوریتم ها

مدرس: سعدون عزیزی

[s.azizi@uok.ac.ir](mailto:s.azizi@uok.ac.ir)

گروه مهندسی کامپیوتر

نیم سال دوم ۹۷-۹۶

# تکنیک‌های طراحی الگوریتم‌ها

- تقسیم و حل
- برنامه‌ریزی پویا
- الگوریتم‌های حریصانه
- الگوریتم‌های عقبگرد
- الگوریتم‌های شاخه و حد

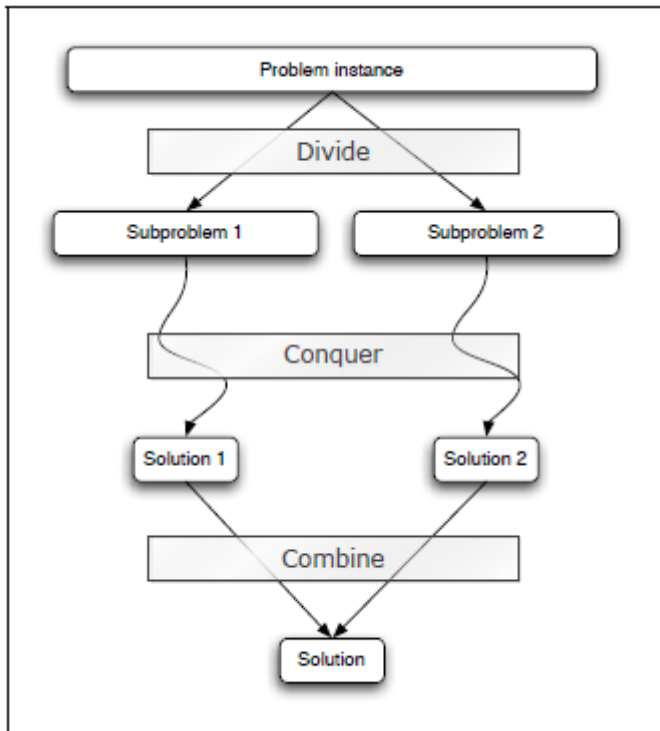
# تقسیم و حل

رویکرد تقسیم و حل شامل سه مرحله زیر است:

□ **تقسیم** مسئله به تعدادی زیرمسئله، که نمونه‌های کوچکتری از همان مسئله هستند

□ **حل** زیر مسئله‌ها به صورت بازگشتی (در صورتی که اندازه زیرمسئله‌ها به اندازه کافی کوچک باشد، آنها را به صورت سراسر و مستقیم حل کن)

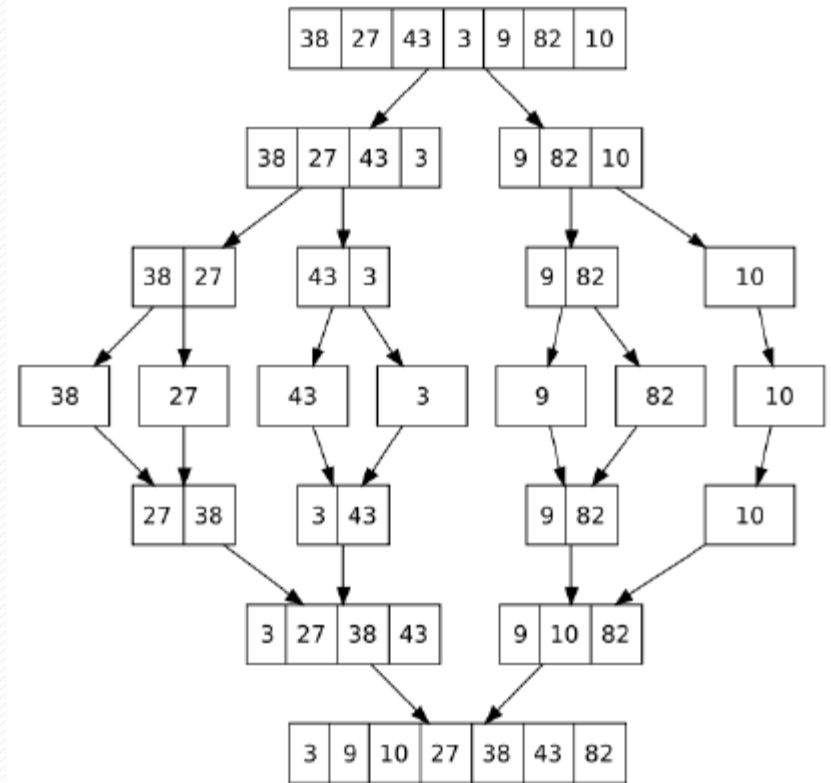
□ **ترکیب** جواب زیرمسئله‌ها برای دستیابی به جواب مسئله اصلی (در صورت نیاز)



# مثال: مرتب سازی ادغامی

MERGE-SORT( $A, p, r$ )

- 1 **if**  $p < r$
- 2      $q = \lfloor (p + r)/2 \rfloor$
- 3     MERGE-SORT( $A, p, q$ )
- 4     MERGE-SORT( $A, q + 1, r$ )
- 5     MERGE( $A, p, q, r$ )



## مثال: مرتب‌سازی ادغامی

MERGE( $A, p, q, r$ )

```
1   $n_1 = q - p + 1$ 
2   $n_2 = r - q$ 
3  let  $L[1..n_1 + 1]$  and  $R[1..n_2 + 1]$  be new arrays
4  for  $i = 1$  to  $n_1$ 
5       $L[i] = A[p + i - 1]$ 
6  for  $j = 1$  to  $n_2$ 
7       $R[j] = A[q + j]$ 
8   $L[n_1 + 1] = \infty$ 
9   $R[n_2 + 1] = \infty$ 
10  $i = 1$ 
11  $j = 1$ 
12 for  $k = p$  to  $r$ 
13     if  $L[i] \leq R[j]$ 
14          $A[k] = L[i]$ 
15          $i = i + 1$ 
16     else  $A[k] = R[j]$ 
17          $j = j + 1$ 
```

# تحلیل الگوریتم‌های تقسیم و حل

در حالت کلی، زمان اجرای الگوریتم‌های تقسیم و حل را می‌توان به کمک یک معادله بازگشتی به صورت زیر توصیف کرد:

$$T(n) = \begin{cases} \Theta(1) & \text{if } n \leq c, \\ aT(n/b) + D(n) + C(n) & \text{otherwise.} \end{cases}$$

- $n$ : اندازه ورودی مسئله
- $T(n)$ : زمان اجرای الگوریتم برای ورودی با اندازه  $n$
- $c$ : یک مقدار ثابت
- $a$ : تعداد زیرمسئله‌ها
- $n/b$ : اندازه هر زیرمسئله
- $D(n)$ : زمان لازم برای تقسیم مسئله به زیرمسئله‌ها
- $C(n)$ : زمان ترکیب جواب زیرمسئله‌ها و تولید جواب اصلی

## مثال: تحلیل مرتب‌سازی ادغامی

□ تقسیم: فقط محاسبه نقطه میانی آرایه؛  $D(n) = \Theta(1)$

□ حل: این مرحله به صورت بازگشتی دو زیرمسئله با اندازه  $n/2$  را محاسبه می‌کند؛  
( $2T(n/2)$ )

□ ترکیب: زمان مورد نیاز برای روال MERGE برابر است با  $\Theta(n)$ ؛ بنابراین  $C(n) = \Theta(n)$

$$T(n) = \begin{cases} \Theta(1) & \text{if } n = 1, \\ 2T(n/2) + \Theta(n) & \text{if } n > 1. \end{cases}$$

## حل روابط بازگشتی

رویکردهای مختلفی برای حل روابط بازگشتی وجود دارند که سه تا از مهمترین آنها عبارتند از:

□ روش جانشین‌سازی (جایگذاری)

□ روش درخت بازگشتی

□ قضیه اصلی



## روش جانشین سازی

$$T(n) = \begin{cases} c & \text{if } n = 1, \\ 2T(n/2) + cn & \text{if } n > 1, \end{cases}$$

$$T(n) = 2T\left(\frac{n}{2}\right) + n$$

$$= 2\left(2T\left(\frac{n}{4}\right) + \frac{n}{2}\right) + n = 2^2\left(T\left(\frac{n}{2^2}\right) + 2n\right)$$

$$= 2^2\left(2T\left(\frac{n}{2^3}\right) + \frac{n}{2^2}\right) + 2n = 2^3\left(T\left(\frac{n}{2^3}\right) + 3n\right)$$

·  
·  
·

$$= 2^{\log n} T(1) + n \log n = cn + n \log n$$

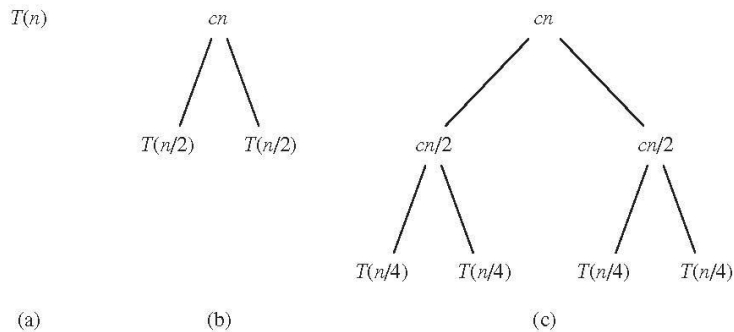
$$= \theta(n \log n)$$

## روش جانشین سازی

**سوال:** رابطه بازگشتی زیر را حل کنید

$$T(n) = \begin{cases} 1 & \text{if } n = 1 \\ T(n - 1) + n & \text{if } n > 1 \end{cases}$$

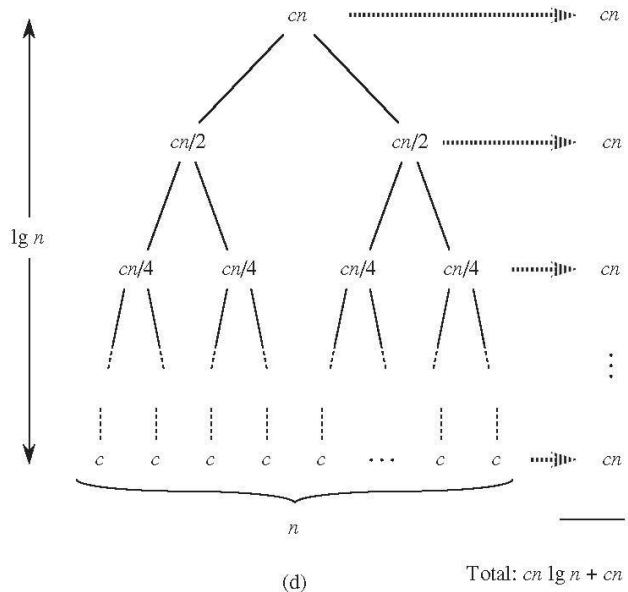
# روش درخت بازگشتی



- در این روش، هر گره نشان دهنده‌ی هزینه یک زیرمسئله در هر مرحله از بازگشت است.

- مجموعه هزینه هر سطح از مجموع هزینه گره‌های آن سطح بدست می‌آید

- با جمع کردن هزینه تمام سطح‌ها، هزینه کلی بدست می‌آید



## روش درخت بازگشتی

**سوال:** درخت بازگشتی رابطه زیر را ترسیم کرده و با توجه به آن، هزینه کلی را محاسبه کنید.

$$T(n) = \begin{cases} 1 & \text{if } n \leq 1, \\ T(n/3) + T(2n/3) + cn & \text{otherwise} \end{cases}$$

## قضیه اصلی (Master Theorem)

فرض کنید که  $a \geq 1$  و  $b > 1$  اعداد ثابت باشند،  $f(n)$  یک تابع باشد و  $T(n)$  روی اعداد صحیح نامنفی به صورت زیر تعریف شده باشد:

$$T(n) = aT(n/b) + f(n)$$

در این صورت می‌توان کران حدی  $T(n)$  را به صورت زیر تعیین کرد:

۱- اگر  $f(n) = O(n^{\log_b^a - \epsilon})$  برای یک ثابت  $\epsilon > 0$ ، آنگاه  $T(n) = \theta(n^{\log_b^a})$

۲- اگر  $f(n) = \Theta(n^{\log_b^a})$  آنگاه  $T(n) = \Theta(n^{\log_b^a} \log n)$

۳- اگر  $f(n) = \Omega(n^{\log_b^a + \epsilon})$  برای یک ثابت  $\epsilon > 0$ ، و اگر  $af(n/b) < cf(n)$  برای یک ثابت  $c < 1$  و تمام  $n$ های به اندازه کافی بزرگ، آنگاه  $T(n) = \Theta(f(n))$

## مثال

**سوال:** جواب رابطه بازگشتی زیر را بدست بیاورید

$$T(n) = 9T(n/3) + n$$

**پاسخ:**

برای این رابطه بازگشتی داریم  $a=9$ ،  $b=3$  و  $f(n)=n$  پس

$$n^{\log_b a} = n^2$$

در نتیجه

$$T(n) = \theta(n^2)$$

## مثال

**سوال:** جواب رابطه بازگشتی زیر را بدست بیاورید

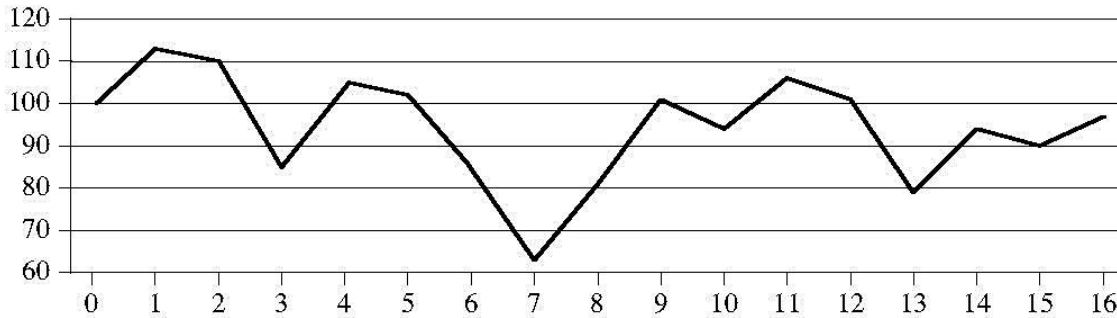
$$T(n) = 3T(n/4) + n \lg n$$

**سوال:** جواب رابطه بازگشتی زیر را بدست بیاورید

$$T(n) = 8T(n/2) + 5n^3$$

## مسئله زیر آرایه بیشینه

□ اطلاعات مربوط به قیمت سهام در کمپانی مواد شیمیایی فرار پس از پایان خرید و فروش در یک دوره ۱۷ روزه. محور افقی روز معامله را نشان می‌دهد و محور عمودی قیمت را.



□ شما اجازه دارید یک بار یک سهم را خریداری کرده و در یک زمان دلخواه آن را بفروشید

□ **هدف:** بیشینه کردن سود



## یک راه حل ساده و بی خردانه

□ تمام جفت تاریخها برای خرید و فروش را امتحان کنیم

▪ در یک دوره  $n$  روزه،  $\binom{n}{2}$  تاریخ با این شرایط وجود دارد

□ پیچیدگی این راه حل از مرتبه  $\theta(n^2)$  است

□ آیا راه حل بهتری وجود دارد؟

# یک تبدیل

جدول تغییر قیمت

Day	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14	15	16
Price	100	113	110	85	105	102	86	63	81	101	94	106	101	79	94	90	97
Change		13	-3	-25	20	-3	-16	-23	18	20	-7	12	-5	-22	15	-4	7

تغییر قیمت سهام به صورت مسئله زیرآرایه‌ی بیشینه

	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14	15	16
A	13	-3	-25	20	-3	-16	-23	18	20	-7	12	-5	-22	15	-4	7

زیرآرایه‌ی ماکزیمم

هدف: پیدا کردن زیرآرایه‌ی ماکزیمم

# راه‌حلی با استفاده از تقسیم و حل

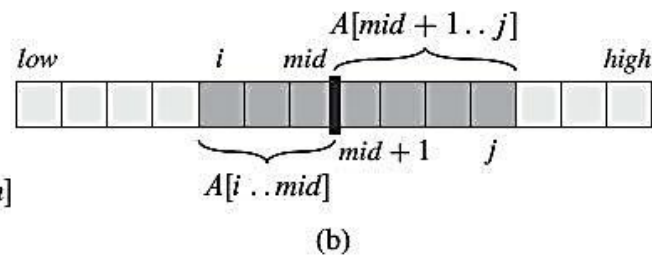
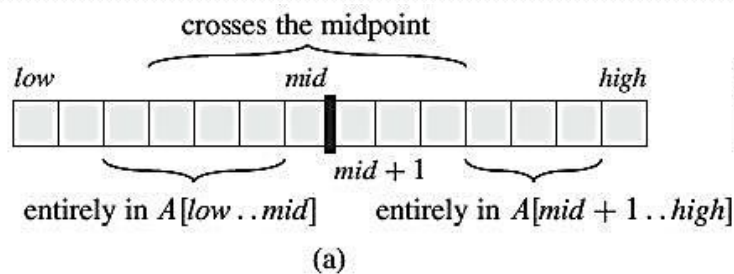
□ ایده: تقسیم آرایه به دو زیرآرایه با اندازه مساوی و پیدا کردن زیرآرایه بیشینه

□ موقعیت‌های ممکن برای پیدا کردن زیرآرایه بیشینه

▪ تماما در زیرآرایه  $A[\text{low}..\text{mid}]$

▪ تماما در زیرآرایه  $A[\text{mid}+1..\text{high}]$

▪ در دو طرف نقطه میانی



## راه‌حلی با استفاده از تقسیم و حل

FIND-MAX-CROSSING-SUBARRAY( $A, low, mid, high$ )

```
1 left-sum =  $-\infty$ 
2 sum = 0
3 for  $i = mid$  downto  $low$ 
4     sum = sum +  $A[i]$ 
5     if sum > left-sum
6         left-sum = sum
7         max-left =  $i$ 
8 right-sum =  $-\infty$ 
9 sum = 0
10 for  $j = mid + 1$  to  $high$ 
11     sum = sum +  $A[j]$ 
12     if sum > right-sum
13         right-sum = sum
14         max-right =  $j$ 
15 return (max-left, max-right, left-sum + right-sum)
```

پیدا کردن زیرآرایه بیشینه عبورکننده از نقطه میانی

اگر زیرآرایه  $A[low..high]$  حاوی  $n$  عنصر باشد این روال در زمان  $\theta(n)$  اجرا می‌شود

## راه‌حلی با استفاده از تقسیم و حل

FIND-MAXIMUM-SUBARRAY( $A$ ,  $low$ ,  $high$ )

```
1  if  $high == low$ 
2      return ( $low$ ,  $high$ ,  $A[low]$ )           // base case: only one element
3  else  $mid = \lfloor (low + high) / 2 \rfloor$ 
4      ( $left-low$ ,  $left-high$ ,  $left-sum$ ) =
5          FIND-MAXIMUM-SUBARRAY( $A$ ,  $low$ ,  $mid$ )
6      ( $right-low$ ,  $right-high$ ,  $right-sum$ ) =
7          FIND-MAXIMUM-SUBARRAY( $A$ ,  $mid + 1$ ,  $high$ )
8      ( $cross-low$ ,  $cross-high$ ,  $cross-sum$ ) =
9          FIND-MAX-CROSSING-SUBARRAY( $A$ ,  $low$ ,  $mid$ ,  $high$ )
10     if  $left-sum \geq right-sum$  and  $left-sum \geq cross-sum$ 
11         return ( $left-low$ ,  $left-high$ ,  $left-sum$ )
12     elseif  $right-sum \geq left-sum$  and  $right-sum \geq cross-sum$ 
13         return ( $right-low$ ,  $right-high$ ,  $right-sum$ )
14     else return ( $cross-low$ ,  $cross-high$ ,  $cross-sum$ )
```

# تحليل الگوریتم تقسیم و حل

رابطه بازگشتی زمان اجرای FIND-MAXIMUM-SUBARRAY □

$$T(n) = \begin{cases} \theta(1) & \text{if } n = 1, \\ 2T(n/2) + \theta(n) & \text{otherwise} \end{cases}$$

با استفاده از قضیه اصلی داریم: □

$$T(n) = \theta(n \lg n)$$

## مسئله ضرب دو ماتریس

SQUARE-MATRIX-MULTIPLY( $A, B$ )

```
1  $n = A.rows$ 
2 let  $C$  be a new  $n \times n$  matrix
3 for  $i = 1$  to  $n$ 
4   for  $j = 1$  to  $n$ 
5      $c_{ij} = 0$ 
6     for  $k = 1$  to  $n$ 
7        $c_{ij} = c_{ij} + a_{ik} \cdot b_{kj}$ 
8 return  $C$ 
```

□ فرض کنید که  $A_{n \times n}$  و  $B_{n \times n}$  دو ماتریس مربعی باشند و ما بخواهیم که حاصلضرب آنها را بدست بیاوریم  $C_{n \times n} = A_{n \times n} \times B_{n \times n}$ .

□ یک الگوریتم سراسر برای محاسبه ماتریس  $C$  به صورت مقابل است.

□ زمان اجرای این الگوریتم برابر است با:  $\theta(n^3)$ .

□ آیا الگوریتم بهتری وجود دارد؟

## مسئله ضرب دو ماتریس

$$\begin{array}{|c|c|} \hline C_{11} & C_{12} \\ \hline C_{21} & C_{22} \\ \hline \end{array} = \begin{array}{|c|c|} \hline A_{11} & A_{12} \\ \hline A_{21} & A_{22} \\ \hline \end{array} \times \begin{array}{|c|c|} \hline B_{11} & B_{12} \\ \hline B_{21} & B_{22} \\ \hline \end{array}$$

$\leftarrow \frac{n}{2} \rightarrow$  (width of B)  
 $\updownarrow \frac{n}{2}$  (height of B)

□ یک الگوریتم تقسیم و حل ساده

$$\begin{aligned} C_{11} &= A_{11} \times B_{11} + A_{12} \times B_{21} \\ C_{12} &= A_{11} \times B_{12} + A_{12} \times B_{22} \\ C_{21} &= A_{21} \times B_{11} + A_{22} \times B_{21} \\ C_{22} &= A_{21} \times B_{12} + A_{22} \times B_{22} \end{aligned}$$

□ حالا ما داریم:

□ در این حالت، زمان اجرای الگوریتم برابر است با

$$T(n) = 8T(n/2) + O(n^2) = \Theta(n^3)!$$

□ چگونه می‌توان این زمان را کاهش داد؟



## مسئله ضرب دو ماتریس

روش استراسن: برای بهبود الگوریتم (روش تقسیم و حل ساده)، باید تعداد عمل‌های ضرب را کاهش داد. □

$$P = (A_{11} + A_{22}) \times (B_{11} + B_{22})$$

$$Q = (A_{21} + A_{22}) \times B_{11}$$

$$R = A_{11} \times (B_{12} - B_{22})$$

$$S = A_{22} \times (B_{21} - B_{11})$$

$$T = (A_{11} + A_{12}) \times B_{22}$$

$$U = (A_{21} - A_{11}) \times (B_{11} + B_{12})$$

$$V = (A_{12} - A_{22}) \times (B_{21} + B_{22})$$

$$C_{11} = P + S - T + V$$

$$C_{12} = R + T$$

$$C_{21} = Q + S$$

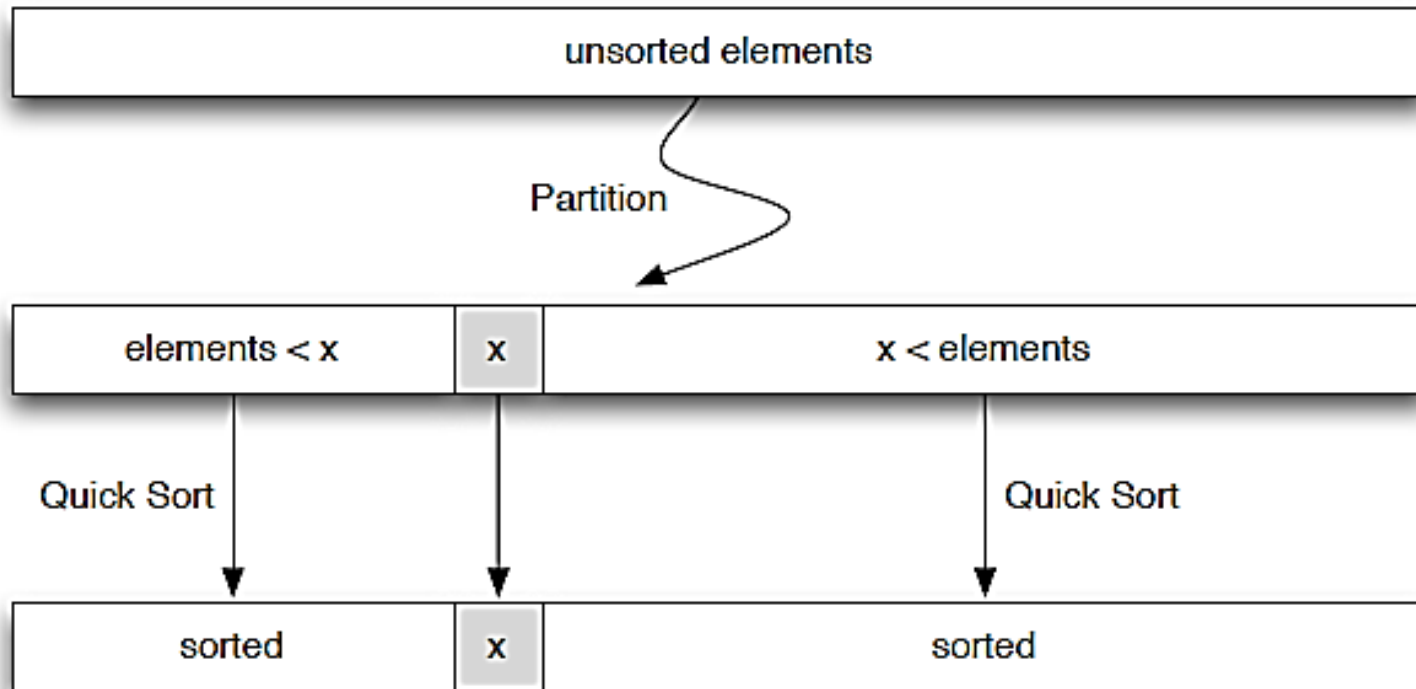
$$C_{22} = P + R - Q + U$$

□ حالا، داریم:

□ زمان اجرای الگوریتم در این حالت برابر است با:

$$T(n) = 7T(n/2) + O(n^2) = \Theta(n^{\log_2(7)}).$$

# مرتب‌سازی سریع



## مرتب‌سازی سریع: الگوریتم

```
Quick Sort(A, s, e){  
  if(s < e){  
    Partition(A, s, e, m);  
    Quick Sort(A, s, m - 1);  
    Quick Sort(A, m + 1, e);  
  }  
}
```

```
Partition(A, s, e, m){  
  x ← A[s]; i ← s + 1; j ← e;  
  do{  
    while(A[i] < x) i ++;  
    while(A[j] > x) j --;  
    if(i < j) swap(A[i], A[j]);  
  }while(i < j);  
  swap(A[s], A[j]);  
  return(j);  
}
```

## مرتب‌سازی سریع: تحلیل

□ بهترین حالت زمانی رخ می‌دهد که آرایه ورودی به دو زیرآرایه تقریباً با اندازه

$$T(n) = 2T(n/2) + O(n) \implies T(n) = O(n \cdot \log(n)).$$

مساوی تقسیم شود.

□ بدترین حالت زمانی رخ می‌دهد که آرایه ورودی به دو قسمت کاملاً ناهمگن تقسیم

شود.

$$T(n) = T(n-1) + O(n) \implies T(n) = \Theta(n^2).$$

□ حالت متوسط: برای محاسبه این حالت نیاز داریم که روی طول همه حالات ممکن

برای اندازه زیرآرایه‌ها میانگین بگیریم.

$$\begin{array}{r} T(n) = T(0) + T(n-1) + O(n) \\ T(n) = T(1) + T(n-2) + O(n) \\ \vdots \\ T(n) = T(n-2) + T(1) + O(n) \\ T(n) = T(n-1) + T(0) + O(n) \\ \hline nT(n) = \sum_{i=0}^{n-1} T(i) + \sum_{i=0}^{n-1} T(i) + nO(n) \end{array}$$

# مرتب‌سازی سریع: تحلیل

$$T(n) = \frac{2}{n} \sum_{i=0}^{n-1} T(i) + cn \quad \square \quad \text{رابطه زمان اجرا در حالت متوسط:}$$

$\square$  حدس می‌زنیم که با حل این رابطه به  $T(n) = O(n \log n)$  می‌رسیم.

$\square$  اثبات به کمک استقرا

$$n = 2 \implies T(2) = T(1) + 2c = O(1).$$

▪ پایه استقرا

$$\forall i < n \implies T(i) = O(i \cdot \text{Log}(i)) \leq c' i \cdot \text{Log}(i).$$

▪ فرض استقرا

$$\begin{aligned} T(n) &\leq \frac{2}{n} \sum_{i=0}^{n-1} c' i \cdot \text{Log}(i) + cn \\ &\leq \frac{2c'}{n} \left( \sum_{i=0}^{n/2} i \cdot \text{Log}(n/2) + \sum_{i=n/2+1}^{n-1} i \cdot \text{Log}(n) \right) + cn \\ &\leq \frac{2c'}{n} \left( \sum_{i=0}^{n/2} i \cdot \text{Log}(n) - \sum_{i=0}^{n/2} i + \sum_{i=n/2+1}^{n-1} i \cdot \text{Log}(n) \right) + cn \\ &\leq \frac{2c'}{n} \left( \text{Log}(n) \frac{n(n-1)}{2} - \frac{(n/2)(n/2-1)}{2} \right) + cn \\ &= O(n \cdot \text{Log}(n)) \cdot \sqrt{\quad} \end{aligned}$$

▪ گام استقرا