

موسسه آموزش عالی ماد

# تحلیل و طراحی الگوریتم ها

فصل اول (قسمت اول):

کارایی ، تحلیل و مرتبه الگوریتم ها، نمادهای  
مجانبی

سید جبار بارخدا

barkhoda@gmail.com

# رئوس مطالب درس

- ❖ ارزیابی کارایی، تحلیل و مرتبه الگوریتم ها  
▪ (Efficiency, Analysis, and Order)
- مقدمه ای بر تحلیل الگوریتم ها
- مرتبه الگوریتم ها
- نمادهای مجانبی

# هدف از مطالعه درس طراحی الگوریتم

- ❖ به طور معمول برای حل یک مسئله مشخص بیش از یک **الگوریتم** وجود دارد.
- ❖ برخی از این الگوریتم ها از بقیه **کارا تر** می باشند.
- ❖ الگوریتمی انتخاب می شود که بیشترین کارایی را داشته باشد.
- ❖ چه مواردی را باید بررسی کنیم:
  - آیا الگوریتمی که ارائه می شود **درست** است یا خیر؟
  - چگونه الگوریتم های مربوط به یک مسئله **مقایسه** می شوند؟
  - کارایی (**efficiency**) هر الگوریتم چگونه تعیین می شود؟
    - برای این کار نیاز به **تحلیل الگوریتم ها** داریم.

# تعریف الگوریتم

❖ به زبان ساده می‌توان گفت الگوریتم مجموعه‌ای از دستورالعمل‌هاست که اگر به ترتیب دنبال شوند، موجب حل مسأله می‌گردند. ترتیب مراحل و شرط خاتمه عملیات باید کاملاً مشخص باشد

❖ خصوصیات هر الگوریتم:

- ورودی: می‌تواند ورودی داشته باشد یا نداشته باشد
- خروجی: حداقل باید دارای یک خروجی باشد.
- دارای ترتیب (توالی) است.
- واضح و صریح است. ( بدون ابهام می‌باشد).
- محدود است.

❖ **طراحی الگوریتم**: منظور از طراحی الگوریتم کشف الگوریتم، ایجاد، تعیین اعتبار، آنالیز و ارزیابی الگوریتم برای یک مسأله می‌باشد.

❖ **آنالیز الگوریتم**: منظور از آنالیز الگوریتم این است که پارامترهای زمان محاسبه و حافظه مورد نیاز برای محاسبه الگوریتم به دست آید تا بتوان، الگوریتم‌های مختلف را برای یک مسأله خاص با یکدیگر مقایسه کرد

# مطالعه الگوریتم‌ها

۱. طراحی الگوریتم
۲. اثبات درستی یا معتبر سازی الگوریتم
۳. بیان یا پیاده سازی الگوریتم
۴. تحلیل الگوریتم

بحث ما در این درس : ۱ و ۴

# تعریف مسئله

❖ مسئله: سؤالی که به دنبال پاسخ آن هستیم.

- مرتب سازی یک لیست  $S$  متشکل از  $n$  عدد به ترتیب غیر نزولی.
  - پاسخ دنباله مرتب از  $n$  عدد می باشد.

## Sorting

- Input: Sequence of  $n$  numbers  $\langle a_1, \dots, a_n \rangle$
- Output: Permutation (reordering)

$$\langle a'_1, a'_2, \dots, a'_n \rangle$$

such that  $a'_1 \leq a'_2 \leq \dots \leq a'_n$

پارامترهای مسئله

- تعیین اینکه آیا عدد  $x$  در لیست  $S$  متشکل از  $n$  عدد وجود دارد یا خیر. در صورت وجود پاسخ "بله" و در غیر این صورت پاسخ برابر با "خیر" خواهد بود.

## نمونه مسئله

❖ مسائلی که شامل پارامترها هستند بیانگر کلاسی از مسائل می باشند.

■ **نمونه مسئله:** هر انتساب خاصی از مقادیر به پارامترها

■ **راه حل** یک نمونه مسأله: پاسخ سؤال پرسیده شده توسط مسأله در

آن نمونه مسئله

• نمونه مسئله ۱:  $n = 6, S = \{8, 13, 5, 11, 7, 10\}$

• راه حل:  $\{5, 7, 8, 10, 11, 13\}$

# الگوریتم درست / نادرست

- ❖ چنانچه الگوریتمی بتواند برای هر نمونه از ورودی، خروجی درست را تولید کند و متوقف شود، آن الگوریتم **درست (correct)** است.
- ❖ چنانچه نرخ خطای الگوریتم های نادرست قابل کنترل باشد می توان از آنها نیز استفاده کرد.



# مراحل حل یک مسأله

- ۱- تعریف و بیان مسأله و فهم کامل آن
- ۲- تشخیص و تدوین یک مدل برای حل مسأله فوق (بررسی کلیه روش‌های حل مسأله)
- ۳- طراحی الگوریتم بر اساس مدل انتخاب شده
- ۴- بررسی و ارزیابی صحت الگوریتم
- ۵- تحلیل الگوریتم و ارزیابی پیچیدگی آن
- ۶- پیاده‌سازی الگوریتم با استفاده از زبان‌های برنامه‌سازی
- ۷- تست برنامه
- ۸- مستندسازی

# روش های حل مساله

- ❖ روش تقسیم و حل (Divide & Conquer)
- ❖ روش حریصانه (Greedy)
- ❖ روش برنامه نویسی پویا (Dynamic Programming)
- ❖ روش بازگشت به عقب (Back Tracking)
- ❖ روش شاخه و حد (Branch & Bound)

# بیان الگوریتم

❖ ۱- تشریح الگوریتم توسط یک زبان طبیعی (فارسی یا انگلیسی) برای الگوریتم‌های آسان و کوچک.

❖ به عنوان مثال عبارتی مانند " $n$  را بگیر و در  $C$  ضرب کن."

❖ معایب نوشتن الگوریتم‌ها به زبان طبیعی

■ مشکل بودن نوشتن و درک الگوریتم‌های پیچیده

■ مشکل بودن ترجمه آن به یک زبان برنامه نویسی

❖ ۲- نمایش گرافیکی الگوریتم توسط فلوجارت (برای الگوریتم‌های آسان و کوچک)

❖ ۳- نمایش با استفاده از شبه کد (Pseudo Code) که شباهت زیادی به زبان‌های  $C$  و پاسکال دارد.

## شبه کد

❖ در شبه کد هر گاه بتوانیم مراحل را با وضوح بیشتر با استفاده از روابط ریاضی و توضیحات انگلیسی نشان می دهیم.

```
if ( low ≤ x ≤ high ) {  
...  
}  
exchange x and y ;
```

```
1. void seqSearch (int n, const keyType s[], keyType x, index& location)  
2. {  
3.     location = 0;  
4.     while(location < n && s[location] != x)  
5.         location++;  
6.     if(location > n)  
7.         location = -1;  
8. }
```

❖ برای هر الگوریتم ورودی و خروجی را تعیین کنید؟

■ الگوریتم جمع عناصر یک آرایه

■ الگوریتم ضرب ماتریسها

■ الگوریتم مرتب سازی عناصر به ترتیب غیر نزولی ( *exchange* )  
*Sort* - مرتب سازی تعویضی)

## ■ الگوریتم جمع عناصر یک آرایه

```
number sum ( int n, const number S[ ] )  
{  
    index i ;  
    number result ;  
  
    result = 0 ;  
    for ( i = 1 ; i <= n ; i ++ )  
        result = result + S [i] ;  
    return result ;  
}
```

## ■ الگوریتم ضرب ماتریسها

```
void matrixmult ( int n,  
                  const number A [ ][ ],  
                  const number B [ ][ ],  
                  number C [ ][ ] )  
{  
    index i, j, k;  
    for ( i = 1; i <= n; i++)  
        for ( j = 1; j <= n; j++)  
            C [ i ] [ j ] = 0 ;  
            for ( k = 1; k <= n; k++)  
                C [ i ] [ j ] = C [ i ] [ j ] + A [ i ] [ k ] * B [ k ] [ j ] ;  
}
```

- الگوریتم مرتب سازی عناصر به ترتیب غیر نزولی ( *exchange sort* - مرتب سازی تعویضی)

```
void exchangesort ( int n, keytype S[ ] )
{
    index i, j;

    for ( i= 1; i<= n - 1; i++)
        for ( j= i+ 1; j<= n; j++)
            if ( S[j] < S[i] )
                exchange S[i] and S[j];
}
```



# الگوریتم جستجوی ترتیبی

```
Void seqsearch ( int n, const keytype S[
], keytype x,
                index &location)
{
    location = ۰;
    while (location <= n && S[location] !
= x)
        location++;
    if (location > n )
        location = ۰;
}
```

# الگوریتم جستجوی دودویی

## Binary search ❖

- شرط انجام این جستجو داشتن یک آرایه مرتب است.
- تقسیم آرایه به دو نیمه و مقایسه با عنصر میانی

```
void binsearch ( int n,
                 const keytype S[ ],
                 keytype x,
                 index& location )
{
    index low, high, mid;

    low = 1 ; high = n ;
    location = 0 ;
    while ( low <= high && location == 0 ) {
        mid = ( low + high ) / 2 ;
        if ( x == S[mid] )
            location = mid ;
        else if ( x < S[mid] )
            high = mid - 1 ;
        else
            low = mid + 1 ;
    }
}
```

# مقایسه دو الگوریتم جستجو

- با فرض داشتن آرایه ۳۲ عنصری

➤ Linear search:

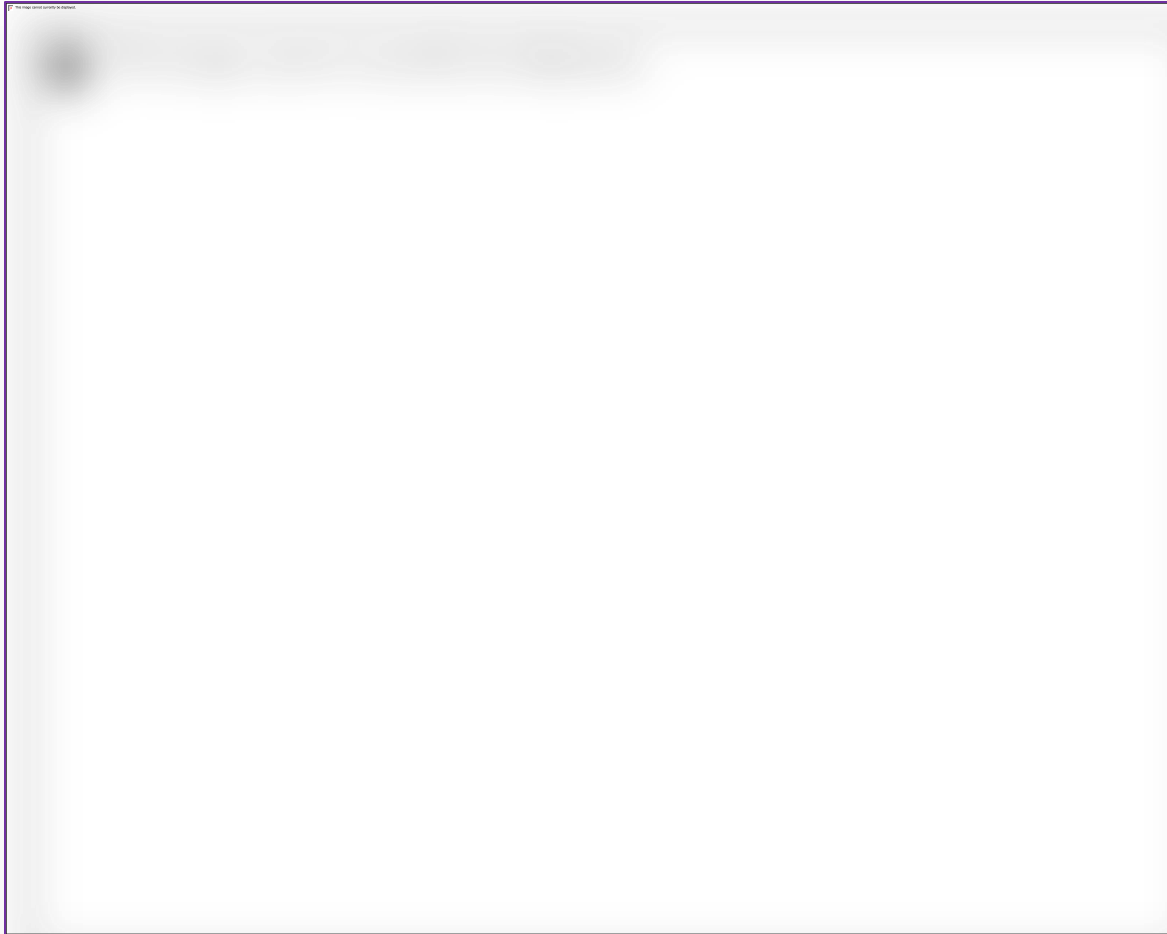
۳۲ مقایسه در بدترین حالت

➤ Binary search:

S[16]	S[24]	S[28]	S[30]	S[31]	S[32]
↑	↑	↑	↑	↑	↑
1 <sup>st</sup>	2 <sup>nd</sup>	3 <sup>rd</sup>	4 <sup>th</sup>	5 <sup>th</sup>	6 <sup>th</sup>

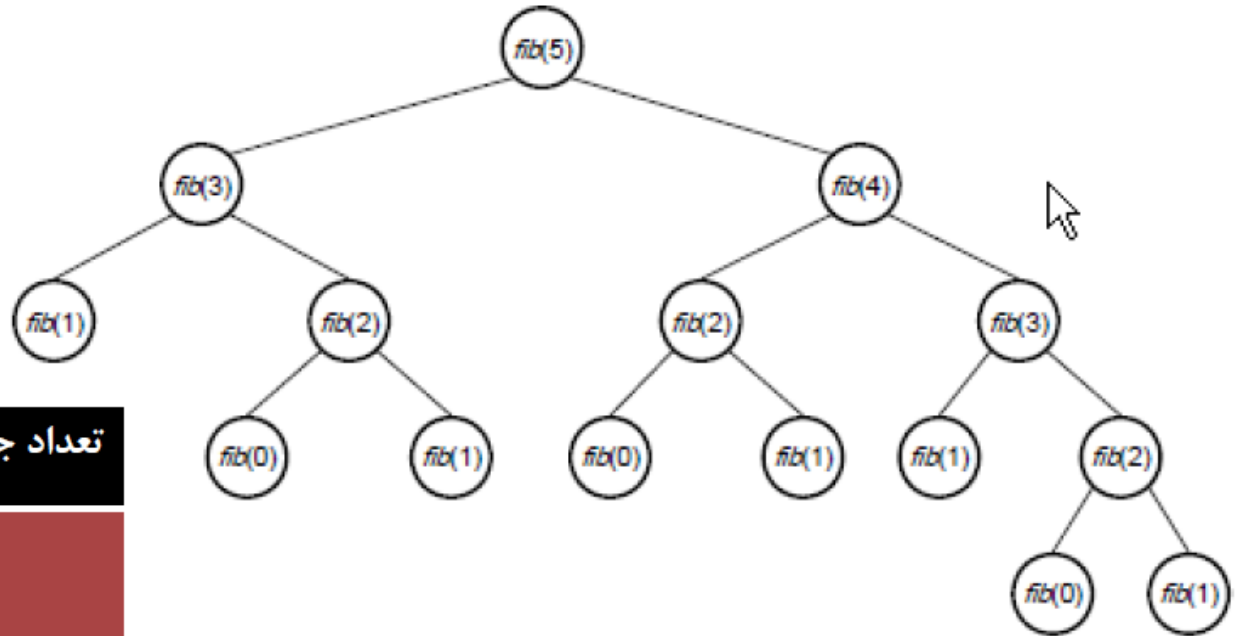
اندازه آرایه	تعداد مقایسه های انجام شده توسط جستجوی دودویی ( $\lg n + 1$ )	تعداد مقایسه های انجام شده توسط جستجوی ترتیبی ( $n$ )
۱۲۸	۸	۱۲۸
۱۰۲۴	۱۱	۱۰۲۴
۱۰۴۸۵۷۶	۲۱	۱۰۴۸۵۷۶
۴۲۹۴۹۶۷۲۹۴	۳۳	۴۲۹۴۹۶۷۲۹۴

# الگوریتم جمله n ام فیوناچی (بازگشتی)



# الگوریتم جمله n ام فیوناچی (بازگشتی)

❖ با رسم درخت بازگشتی واضح است که این الگوریتم بسیار ناکارآمد می باشد.



• علت ناکارآمدی: محاسبات تکراری

• مثلاً در این مثال fib(2) سه بار محاسبه شده است

n	تعداد جملات محاسبه شده
0	1
1	1
2	3
3	5
4	9
5	15
6	25

# الگوریتم جمله n ام فیوناچی (بازگشتی)

- ❖  $T(n)$ : تعداد جملات محاسبه شده در درخت بازگشتی
- ❖ با افزودن ۲ واحد به  $n$ ، تعداد جملات درخت بیش از ۲ برابر می شود.

$$\begin{aligned}T(n) &> 2 * T(n-2) && \text{when } n \geq 2 \\ &> 2 * 2 * T(n-4) \\ &> 2 * 2 * 2 * T(n-6) \\ &\dots \\ &> \underbrace{2 * 2 * \dots * 2}_{n/2 \text{ بار}} * T(0) = 2^{n/2}\end{aligned}$$

$$T(n) > 2^{n/2}$$



# محاسبه جمله $n$ ام فیوناچی (تکراری)

- ❖ برای تعیین جمله  $n$ -ام دنباله، هر یک از  $(n-1)$  جمله نخست را فقط یک بار محاسبه می کند.
- ❖ الگوریتمی کارآمد

```
int fib2 ( int n)
{
    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] ;
}
```

# مقایسه دو الگوریتم فیبوناتچی

n	روش تکراری (n+1)	روش بازگشتی (2 <sup>n/2</sup> )	زمان اجرای تکراری	زمان اجرای بازگشتی
۴۰	۴۱	۱,۰۴۸۵۷۶	۴۱ ns	۱۰۴۸ μs
۶۰	۶۱	۱.۱*۱۰ <sup>۹</sup>	۶۱ ns	۱ s
۱۰۰	۱۰۱	۱.۱*۱۰ <sup>۱۵</sup>	۱۰۱ ns	۱۳ days
۱۲۰	۱۲۱	۱.۲*۱۰ <sup>۱۸</sup>	۱۲۱ ns	۳۶ years
۱۶۰	۱۶۱	۱.۲*۱۰ <sup>۲۴</sup>	۱۶۱ ns	۳.۸*۱۰ <sup>۷</sup> years
۲۰۰	۲۰۱	۱.۳*۱۰ <sup>۳۰</sup>	۲۰۱ ns	۴*۱۰ <sup>۱۳</sup> years

**Note:**

$$1 \mu s = 10^{-6} s$$

$$1 ns = 10^{-9} s$$

✓ با فرض محاسبه هر جمله در مدت ۱ نانوثانیه



# دیگر الگوریتم های فیوناتچی

**Function fib2(n)**

```
i ← 1
j ← 0
for k ← 1 to n do
    j ← i + j
    i ← j - i
end
return (j)
```

**end**

**function fib3(n)**

```
i ← 1
j ← 0
k ← 0
h ← 1
While n > 0 do
    If n is odd
        Then [ t ← j.h
                j ← i.h + j.k + t
                i ← i.k + t ]
    t ← h2
    h ← 2.h.k + t
    k ← k2 + t
    n ← n div 2
end
Return (j)
```

**End**

# تحلیل الگوریتم ها

❖ هدف از تحلیل الگوریتم ها:

- بررسی رفتار الگوریتم از نظر **زمان اجرا** و **مقدار حافظه مصرفی** قبل از پیاده سازی
- مقایسه الگوریتم ها از نظر کارایی

➤ Time complexity

➤ Space complexity

❖ عوامل موثر در زمان اجرای یک برنامه :

- سرعت سخت افزار
- نوع کامپایلر ( بهینگی کد مقصد)
- برنامه نویس ( بهینگی کد منبع)
- اندازه ورودی
- ترکیب داده های ورودی
- پیچیدگی الگوریتم
- ...

❖ مهمترین عامل، پیچیدگی الگوریتم می باشد که خود تابعی از اندازه ورودی است.

# تحلیل پیچیدگی‌های زمان و فضا

## ■ پیچیدگی فضا (Space Complexity):

- میزان حافظه مورد نیاز از اجرا تا تکمیل الگوریتم می‌باشد.
- به حاصل جمع فضای مورد نیاز متغیرها، آرایه‌ها، پشته‌ها و کلیه ساختمان داده‌های مورد نیاز و همچنین فضای ذخیره کد برنامه در حافظه، پیچیدگی فضای الگوریتم گفته می‌شود.
- باید بر حسب  $n$  (تعداد ورودی‌ها) سنجیده شود.
- پیچیدگی فضای کد زیر؟

```
for ( i = 1 ; i <= n ; i ++ ) a ++ ;
```

■  $O(1)$  می‌باشد.

- اگر پیچیدگی فضای یک الگوریتم به  $n$  وابسته نباشد، پیچیدگی آن را ثابت فرض کرده و از مرتبه  $O(1)$  می‌دانیم.

# پیچیدگی‌های زمان و فضا

## پیچیدگی زمان (Time Complexity):

- محاسبه کارایی بر حسب **زمان**
- مستقل از کامپیوتر، زبان برنامه نویسی و برنامه نویس
- تحلیل پیچیدگی زمانی یک الگوریتم، تعیین تعداد دفعاتی است که **عملیات اصلی** الگوریتم (مقایسه، جمع، ضرب و ...) بر حسب **اندازه ورودی** انجام می شود.

❖ برای تحلیل پیچیدگی یک الگوریتم تابعی به نام  $T(n)$  در نظر می گیریم که در آن  $n$  اندازه ورودی می باشد.

❖ تحلیل پیچیدگی زمانی الگوریتم ها

■ غیر بازگشتی

- حلقه ها، دستورات کنترلی، حلقه های تودرتو و ...
- اگر در الگوریتم های غیربازگشتی تعداد تکرار دستورات حلقه تکرار به  $n$  بستگی نداشته باشد،  $T(n)$  (پیچیدگی زمان) مقداری ثابت خواهد بود.

■ بازگشتی

# تحلیل پیچیدگی زمانی

## ❖ اندازه ورودی

- در بسیاری از الگوریتم ها یافتن میزانی منطقی از اندازه ورودی آسان است.
- مثال:

- جستجوی ترتیبی
- محاسبه مجموع عناصر آرایه
- مرتب سازی تعویضی
- جستجوی دودویی
- ضرب ماتریس ها

- در برخی از الگوریتم ها بهتر است اندازه ورودی را **برحسب دو عدد** بسنجیم:
  - مثلا اگر ورودی الگوریتم یک **گراف** باشد:
- اندازه ورودی را برحسب تعداد رئوس و تعداد یال ها می سنجم.

# تحلیل پیچیدگی زمانی

## ❖ عملیات اصلی

### ■ عمل اصلی

- دستور یا مجموعه ای از دستورات به طوری که کل کار انجام شده توسط الگوریتم، تقریباً متناسب با تعداد دفعات اجرای این دستور یا مجموعه دستورات باشد.

- مثال: جستجوی ترتیبی و جستجوی دودویی لیستی به طول  $n$  عنصر

- در هر مرحله عنصر  $X$  با یک عنصر از  $S$  مقایسه می شود.
- با تعیین اینکه هر یک از این الگوریتم ها چند بار این عمل اصلی را انجام می دهند، می توان کارایی این دو الگوریتم را به ازای هر مقدار از  $n$  مقایسه نمود.

## ❖ محاسبه زمان اجرای الگوریتم

# پیدا کردن max و min یک آرایه

```

1) Procedure Smaxmin( A,n,max,min )
2)   Max,min ← A(1)
3)   For i ← 2 to n do
4)     If A(i) > max
5)       Then max ← A(i)
6)     If A(i) < min
7)       Then min ← A(i)
8)   End
9) End
    
```

1- شماره دستورالعمل	2- تعداد دفعات تکرار	3- زمان مصرفی هر اجرا	2*3
1	1		
2	2		
3	n		
4	n-1		
5	n-1 حداکثر		
6	n-1		
7	n-1 حداکثر		
8	n-1		
9	1		
	مجموع = شاخص زمان مصرفی		مجموع = زمان مصرفی

# هزینه زمانی تابع فاکتوریل

(1)	int Factorial( int n )	سطر	هزینه	تعداد
	{			
(2)	int fact= 1 ;	2	$C_1$	1
(3)	for( int i=2 ; i<= n ; i ++ )	3	$C_2$	n
(4)	fact*= i ;	4	$C_3$	n-1
(5)	return fact ;	5	$C_4$	1
	}			

$$T(n) = C_1 + C_2 n + C_3 (n - 1) + C_4$$



# تحلیل پیچیدگی در حالات مختلف

❖ در برخی موارد مانند الگوریتم **مجموع عناصر آرایه**، عمل اصلی همواره به ازای یک نمونه با اندازه ورودی  $n$  به یک میزان انجام می شود.

❖ در برخی موارد دیگر، تعداد دفعات اجرای عمل اصلی نه تنها به **اندازه** ورودی بلکه به ترکیب و چیدمان **مقادیر** ورودی نیز بستگی دارد.

■ مثال: در جستجوی ترتیبی (با اندازه ورودی برابر با  $n$ )

• اگر  $X$  در اولین مکان آرایه باشد: تعداد مقایسه ها = ۱

• اگر  $X$  در آرایه نباشد: تعداد مقایسه ها =  $n$

❖  **$T(n)$** : تعداد دفعاتی که الگوریتم، عمل اصلی را به ازای یک نمونه با اندازه ورودی  $n$  انجام می دهد.

# تحلیل پیچیدگی در حالات مختلف

## ❖ بهترین حالت $B(n)$

- حالتی که الگوریتم می تواند سریعترین زمان اجرا را داشته باشد.
- کران پایین زمان اجرا است.

## ❖ بدترین حالت $W(n)$

- حالتی که زمان اجرای الگوریتم هرگز از آن بیشتر نخواهد شد.
- کران بالای زمان اجرا است.
- جهت مقایسه بین الگوریتم ها به طور معمول از این تابع استفاده می شود.

## ❖ حالت میانگین $A(n)$

- برای تحلیل آن نیاز به در نظر گرفتن توزیع های مختلف مقادیر ورودی می باشد.
- محاسبه آن مشکل است.

# فرمول های سری

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

$$\sum_{i=1}^N C = C * N$$

$$\sum_{i=1}^N i = \frac{N(N+1)}{2}$$

$$\sum_{i=1}^N i^2 = \frac{N(N+1)(2N+1)}{6}$$

$$\sum_{i=1}^N A^i = \frac{A^{N+1} - 1}{A - 1}, \text{ for some number } A$$

$$\sum_{i=1}^N i2^i = (N-1)2^{N+1} + 2$$

$$\sum_{i=0}^N 2^i = 2^{N+1} - 1$$

$$\sum_{i=1}^N C * i = C * \sum_{i=1}^N i, \text{ with } C \text{ a constant expression not dependent on } i$$

$$\sum_{i=C}^N i = \sum_{i=0}^{N-C} (i + C)$$

$$\sum_{i=C}^N i = \sum_{i=0}^N i - \sum_{i=0}^{C-1} i$$

$$\sum_{i=1}^N (A + B) = \sum_{i=1}^N A + \sum_{i=1}^N B$$

$$\sum_{i=0}^N (N - i) = \sum_{i=0}^N i$$

$$\sum_{i=1}^N \frac{1}{i} = \ln N$$

$$\sum_{i=1}^N \lg i \approx N \lg N - 1.5$$

# فرمول های توابع لگاریتمی

$$\log_B 1 = 0$$

$$\log_B B = 1$$

$$\log_B (X * Y) = \log_B X + \log_B Y$$

$$\log_B X^Y = Y * \log_B X$$

$$\log_A X = \frac{(\log_B X)}{(\log_B A)}$$

For all real  $a > 0, b > 0, c > 0$ , and  $n$ ,

$$a = b^{\log_b a},$$

$$\log_c (ab) = \log_c a + \log_c b,$$

$$\log_b a^n = n \log_b a,$$

$$\log_b a = \frac{\log_c a}{\log_c b},$$

$$\log_b (1/a) = -\log_b a,$$

$$\log_b a = \frac{1}{\log_a b},$$

$$a^{\log_b c} = c^{\log_b a},$$

$$\lg n = \log_2 n \quad (\text{binary logarithm})$$

$$\ln n = \log_e n \quad (\text{natural logarithm})$$

$$\lg^k n = (\lg n)^k \quad (\text{exponentiation}),$$

$$\lg \lg n = \lg(\lg n) \quad (\text{composition}).$$

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

$$(\log n)^{\log n} = n^{\log \log n}$$

$$\sqrt{\log n} = n$$

$$\sqrt[4]{\log n} = n^{\sqrt{}}$$

# خصوصیات توابع نمایی (Exponential)

For all real  $a > 0$ ,  $m$ , and  $n$ , we have the following identities:

$$a^0 = 1,$$

$$a^1 = a,$$

$$a^{-1} = 1/a,$$

$$(a^m)^n = a^{mn},$$

$$(a^m)^n = (a^n)^m,$$

$$a^m a^n = a^{m+n}.$$

For all  $n$  and  $a \geq 1$ , the function  $a^n$  is monotonically increasing in  $n$ .  
convenient, we shall assume  $0^0 = 1$ .

# تحلیل پیچیدگی زمانی

- جستجوی خطی (linear search)

- عمل اصلی: تعداد مقایسه

- اندازه ورودی: تعداد عناصر آرایه  $n$

- بهترین حالت: وقتی که عنصر مورد نظر در اولین خانه باشد  $B(n) = 1$

- بدترین حالت: وقتی که عنصر مورد نظر در آرایه موجود نباشد  $W(n) = n$

- حالت متوسط:

- حالت اول: فرض کنیم عنصر مورد نظر قطعا در آرایه وجود دارد. در این صورت احتمال اینکه عنصر در مکان  $k$  باش برابر  $1/n$  می باشد.

$$T(n) = \sum_{k=1}^n \left(k \times \frac{1}{n}\right) = \frac{1}{n} \times \sum_{k=1}^n k = \frac{1}{n} \times \frac{n(n+1)}{2} = \frac{n+1}{2}$$

# تحلیل پیچیدگی زمانی

## • جستجوی خطی (linear search)

- حالت متوسط
- حالت دوم: عنصر مورد نظر ممکن است در آرایه وجود نداشته باشد.
  - احتمال وجود عنصر مورد نظر در آرایه برابر با  $p$
  - احتمال وجود آن در خانه  $k$  ام برابر با  $p/n$  است.
  - احتمال عدم وجود عنصر در آرایه  $1 - p$

$$T(n) = \sum_{k=1}^n \left(k \times \frac{p}{n}\right) + n(1-p) = \frac{p}{n} \times \frac{n(n+1)}{2} + n(1-p) = n\left(1 - \frac{p}{n}\right) + \frac{p}{2}$$

# محاسبه دقیق هزینه زمانی مرتب سازی درجی

	void <i>insertionSort</i> (int n, int a[])	هزینه	دفعات اجرا
1.	{	-	-
2.			
3.	for(int j = 2; j <= n; j++)	$c_1$	n
4.	{	-	-
5.	// Insert a[j] into the sorted sequence a[1..j-1].	0	n - 1
6.	int key = a[j];	$c_3$	n - 1
7.	int i = j - 1;	$c_4$	n - 1
8.	while(i > 0 && a[i] > key)	$c_5$	$\sum_{j=2}^n t_j$
9.	{	-	-
10.	a[i+1] = a[i];	$c_6$	$\sum_{j=2}^n (t_j - 1)$
11.	i--;	$c_7$	$\sum_{j=2}^n (t_j - 1)$
12.	}	-	-
13.	a[i+1] = key;	$c_8$	n - 1
14.	}	-	-
15.	}	-	-

کل زمان اجرای مرتب سازی درجی

$$T(n) = c_1 n + c_3 (n-1) + c_4 (n-1) + c_5 \sum_{j=2}^n t_j + c_6 \sum_{j=2}^n (t_j - 1) + c_7 \sum_{j=2}^n (t_j - 1) + c_8 (n-1)$$



# پیچیدگی زمانی مرتب سازی درجی

کل زمان اجرای مرتب سازی درجی

$$T(n) = c_1 n + c_3 (n-1) + c_4 (n-1) + c_5 \sum_{j=2}^n t_j + c_6 \sum_{j=2}^n (t_j - 1) + c_7 \sum_{j=2}^n (t_j - 1) + c_8 (n-1)$$

❖ بهترین حالت (best case)

❖ زمانی است که آرایه از قبل مرتب باشد.

$$t_j = 1 \quad \blacksquare$$

$$\begin{aligned} T(n) &= c_1 n + c_3 (n-1) + c_4 (n-1) + c_5 (n-1) + c_8 (n-1) \\ &= (c_1 + c_3 + c_4 + c_5 + c_8) n - (c_3 + c_4 + c_5 + c_8) \end{aligned}$$

❖ هزینه زمانی مرتب سازی درجی در بهترین حالت، تابعی خطی و به صورت  $an+b$  می باشد.

# پیچیدگی زمانی مرتب سازی درجی

کل زمان اجرای مرتب سازی درجی

$$T(n) = c_1 n + c_3(n-1) + c_4(n-1) + c_5 \sum_{j=2}^n t_j + c_6 \sum_{j=2}^n (t_j - 1) + c_7 \sum_{j=2}^n (t_j - 1) + c_8(n-1)$$

❖ بدترین حالت (Worst case)

❖ زمانی است که آرایه از قبل به ترتیب عکس مرتب باشد.

❖ در این صورت هر عنصر  $a[j]$  باید با تمامی عناصر مرتب شده در زیر آرایه  $a[1..j-1]$  مقایسه شود.

❖ بنابراین برای  $j = 2, 3, \dots, n$  داریم  $t_j = j$

$$T(n) = c_1 n + c_3(n-1) + c_4(n-1) + c_5 \left( \frac{n(n+1)}{2} - 1 \right) + c_6 \left( \frac{n(n-1)}{2} \right) + c_7 \left( \frac{n(n-1)}{2} \right) + c_8(n-1)$$

$$= \left( \frac{c_5}{2} + \frac{c_6}{2} + \frac{c_7}{2} \right) n^2 + \left( c_1 + c_3 + c_4 + \frac{c_5}{2} - \frac{c_6}{2} - \frac{c_7}{2} + c_8 \right) n - (c_3 + c_4 + c_5 + c_8)$$

❖ هزینه زمانی مرتب سازی درجی در بدترین حالت، تابعی درجه دوم به صورت  $an^2 + bn + c$  می باشد.

# پیچیدگی زمانی مرتب سازی درجی

کل زمان اجرای مرتب سازی درجی

$$T(n) = c_1 n + c_3 (n-1) + c_4 (n-1) + c_5 \sum_{j=2}^n t_j + c_6 \sum_{j=2}^n (t_j - 1) + c_7 \sum_{j=2}^n (t_j - 1) + c_8 (n-1)$$

❖ حالت متوسط (average case)

❖ می توان فرض کرد  $a[j]$  از نصف عناصر  $a[1..j-1]$  کوچکتر است

❖ در این صورت هر عنصر  $a[i]$  باید با نصف عناصر مرتب شده در زیر آرایه  $a[1..j-1]$  مقایسه شود.

❖ بنابراین برای  $j = 2, 3, \dots, n$  داریم  $t_j = j/2$

❖ هزینه زمانی مرتب سازی درجی در بدترین حالت، تابعی درجه دوم به صورت  $an^2 + bn + c$  می باشد.

❖ حالت متوسط در این الگوریتم همانند بدترین حالت می باشد.

- ❖ تمرین در کلاس - زمان اجرای الگوریتم جمع دو ماتریس را محاسبه کنید.
- ❖ الگوریتم های مرتب سازی را مطالعه نمایید.

## ❖ تمرین

- ۱-۱- زمان اجرای الگوریتم ضرب ماتریس ها را تحلیل کنید.
- ۱-۲- الگوریتمی بنویسید که دومین بزرگترین عنصر یک لیست  $n$  عنصری را پیدا کند. در بدترین حالت چند مقایسه لازم است؟
- ۱-۳- الگوریتم مرتب سازی انتخابی (selection sort) با انتخاب کوچکترین عنصر از لیست و جایگزینی آن با عنصر اول، سپس پیدا کردن دومین کوچکترین عنصر و جایگزینی آن با عنصر دوم و تکرار این روش برای  $n-1$  عنصر اول لیست عمل می کند. شبه کد الگوریتم را بنویسید و بهترین حالت و بدترین حالت زمان اجرای آن را محاسبه کنید.

## مرتبۀ رشد (نرخ رشد)

❖ مرتبۀ یا نرخ رشد زمان اجرای الگوریتم

▪ وقتی مقدار ورودی ( $N$ ) بزرگ باشد، بیان دقیق زمان اجرا برحسب  $N$  ضروری نیست زیرا جمله با بزرگترین درجه در زمان موثر است.

$N$	$n^2$	$n^2 + n$
۱	۱	۲
۱۵	۲۵	۳۰
۱۰	۱۰۰	۱۱۰
۱۰۰	۱۰۰۰۰	۱۰۱۰۰
۱۰۰۰	۱۰۰۰۰۰۰	۱۰۰۱۰۰۰

# مرتبۀ رشد (نرخ رشد)

- ❖ مرتبۀ یک الگوریتم با بزرگترین جمله تابع پیچیدگی زمانی آن تعیین می شود.
- ❖ پیچیدگی و مرتبۀ اجرایی الگوریتم به  $n$  وابسته است و تابعی از  $n$  می باشد و آنرا با  $T(n)$  نشان می دهیم.
- ❖ الگوریتم هایی با پیچیدگی زمانی از قبیل  $n$ ،  $100n$  را الگوریتم های زمانی خطی می گویند.
- ❖ مجموعه کامل توابع پیچیدگی را که با توابع درجه دوم محض قابل دسته بندی باشند،  $\theta(n^2)$  می گویند.
- ❖ تابعی که عضو مجموعه  $\theta(n^2)$  باشد، از مرتبۀ  $n^2$  است.
- ❖ مجموعه ای از توابع پیچیدگی که با توابع درجه سوم محض قابل دسته بندی باشند،  $\theta(n^3)$  نامیده می شوند.
- ❖ گروه های پیچیدگی:

$$\theta(\log n), \theta(n), \theta(n \log n), \theta(n^r), \theta(n^r), \theta(2^n), \dots$$

## نمادهای مجانبی (asymptotic notation)

$O$  ,  $o$  ,  $\Omega$  ,  $\omega$  ,  $\theta$

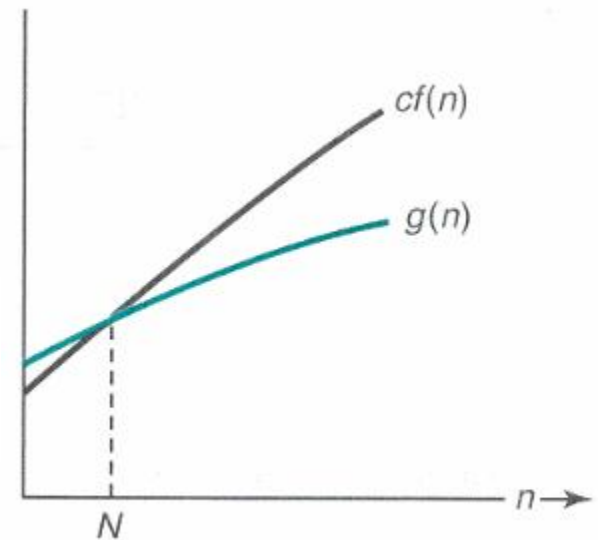
- ❖ برای توصیف زمان اجرای الگوریتم از نمادهای مجانبی استفاده می کنیم.
- ❖ جهت مقایسه الگوریتم های مختلف با یکدیگر از نمادهای مجانبی استفاده می کنیم.

# نمادهای مجانبی

## ❖ Big O (O بزرگ)

▪  $O(f(n))$  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:

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



(a)  $g(n) \in O(f(n))$

$$g(n) \in O(f(n)) \Leftrightarrow c, N > 0 : \forall n \geq N \quad g(n) \leq cf(n)$$



# نمادهای مجانبی

❖ Big O (O بزرگ)

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

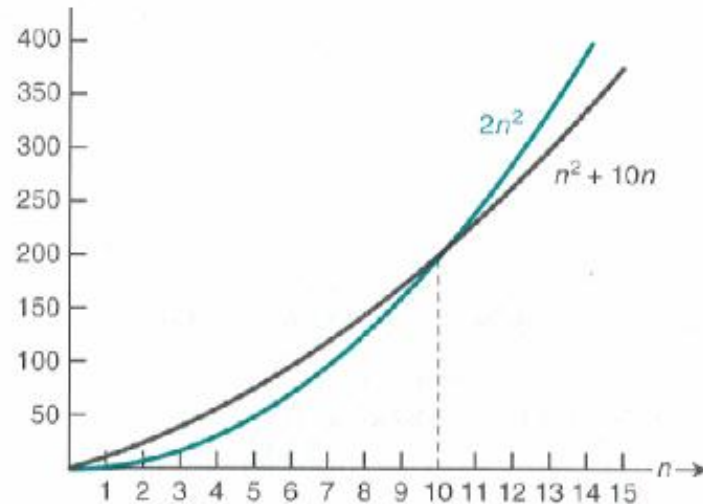
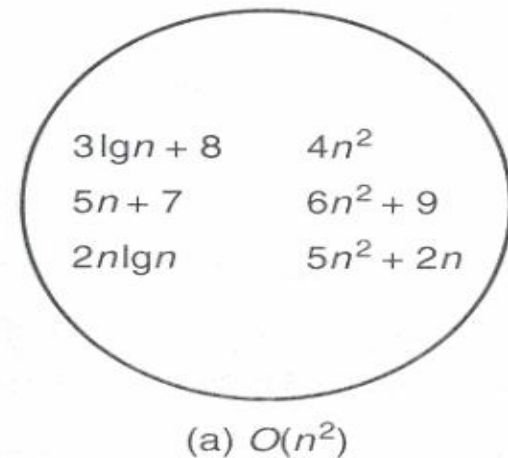


Figure 1.5 • The function  $n^2 + 10n$  eventually stays beneath the function  $2n^2$

❖ O بزرگ یک حد بالای مجانبی (کران بالا) بر روی یک تابع قرار می دهد.

# نمادهای مجانبی

- $5n^2 \in O(n^2)$   
 $5n^2 \leq 5n^2 \Rightarrow N = 0, c = 5$
- $T(n) = n(n-1)/2 \in O(n^2)$   
 $n(n-1)/2 \leq n(n)/2 = (1/2)n^2$   
 $\Rightarrow N = 0, c = 1/2$
- $n^2 \in O(n^2 + 10n)$   
 $N = 10, c = 1$
- $n \in O(n^2)$   
 $N = 1, c = 1$



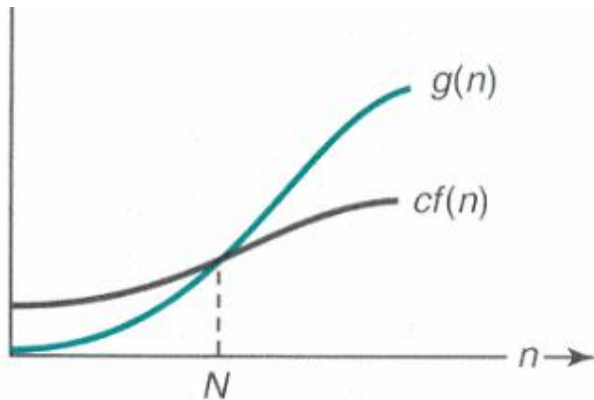
❖ به طور کلی  $O(n^2)$  شامل تمام توابعی است که رشدشان کمتر یا مساوی  $n^2$  است.

# نمادهای مجانبی

❖  $\Omega$  یا امگای بزرگ

❖ 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 طوری که به ازای همه ی  $n \geq N$  داریم:

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



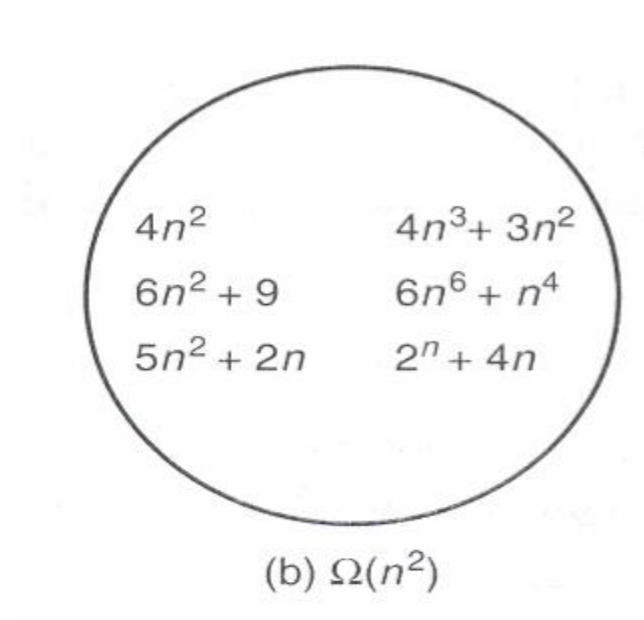
(b)  $g(n) \in \Omega(f(n))$

❖ اگر  $g(n) \in \Omega(f(n))$  می گوئیم  $g(n)$  از امگای  $f(n)$  می باشد.

❖  $\Omega$  یک حد پائین مجانبی (کران پایین حدی) بر روی یک تابع قرار می دهد.

# نمادهای مجانبی

- $5n^2 \in \Omega(n^2)$   
 $5n^2 \geq 1 \times n^2 \Rightarrow N = 0, c = 1$
- $n^2 + 10n \in \Omega(n^2)$   
 $n^2 + 10n \geq n^2 \Rightarrow N = 0, c = 1$
- $T(n) = n(n-1)/2 \in \Omega(n^2)$   
 $n \geq 2 \Rightarrow n - 1 \geq n/2 \Rightarrow$   
 $n(n-1)/2 \geq (n/2)(n/2) = n^2/4$   
 $\Rightarrow N = 2, c = 1/4$
- $n^3 \in \Omega(n^2)$



❖ به طور کلی  $\Omega(n^2)$  شامل تمام توابعی است که رشدشان بیشتر یا مساوی  $n^2$  است.

# نمادهای مجانبی

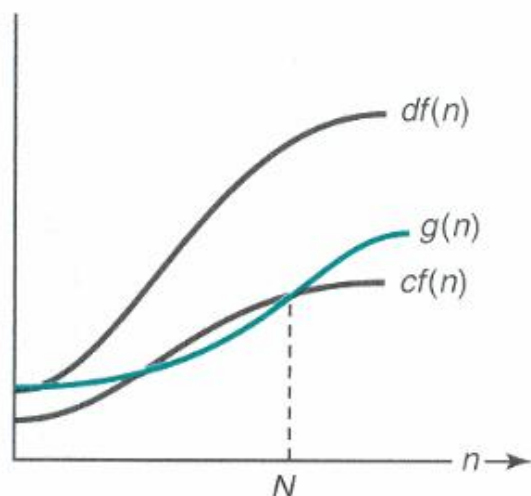
❖ برای یک تابع پیچیدگی مفروض  $f(n)$ ، داریم:

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

❖ 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 طوری که:

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

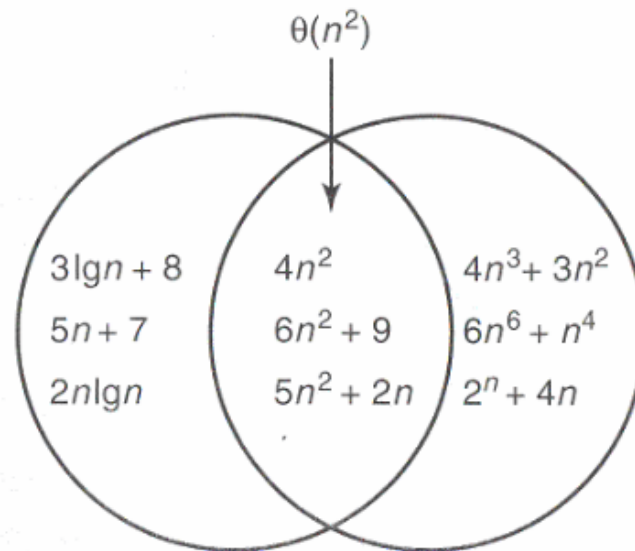
❖ تابع را از بالا و پایین محدود می کند.



(c)  $g(n) \in \theta(f(n))$

# نمادهای مجانبی

- $\Theta(f(n)) = O(f(n)) \cap \Omega(f(n))$
- اگر  $g(n) \in \Theta(f(n))$  ، می گوئیم  $g(n)$  از مرتبه (دقیق)  $f(n)$  می باشد.



(c)  $\theta(n^2) = O(n^2) \cap \Omega(n^2)$

# نمادهای مجانبی

❖  $o(f(n))$

■  $o$ - کوچک small  $o$

■ برای یک تابع پیچیدگی  $f(n)$  مفروض،  $o(f(n))$  "  $o$  کوچک " عبارت است از مجموعه کلیه توابع پیچیدگی  $g(n)$  است که به ازای

هر ثابت حقیقی مثبت  $C$ ، یک عدد صحیح غیر منفی  $N$  وجود دارد به قسمی که به ازای  $n \geq N$  داریم:

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

$(n)$

■  $\omega(f(n))$

•  $\omega$ - کوچک small  $\omega$

■ برای یک تابع پیچیدگی  $f(n)$  مفروض،  $\omega(f(n))$  عبارت است از مجموعه کلیه توابع پیچیدگی  $g(n)$  است که به ازای هر ثابت حقیقی مثبت  $C$ ، یک عدد صحیح غیر منفی  $N$  وجود دارد طوری که به ازای  $n \geq N$  داریم:

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

# نمادهای مجانبی

❖ برای درک سریع نمادهای پیچیدگی می توان آنها را به صورت زیر با عملگرهای مقایسه‌ای هم‌ارز دانست :

$$g(n) \in O(f(n)) \rightarrow g(n) \leq f(n)$$

$$g(n) \in \Omega(f(n)) \rightarrow g(n) \geq f(n)$$

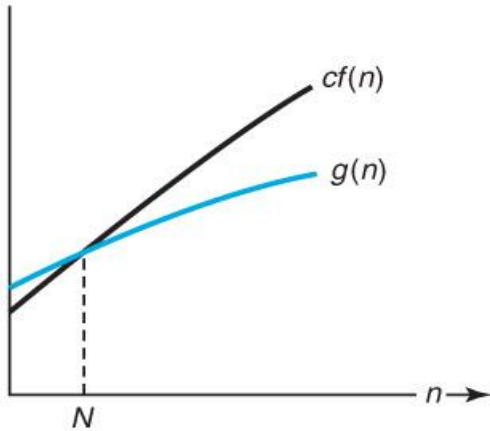
$$g(n) \in \theta(f(n)) \rightarrow g(n) = f(n)$$

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

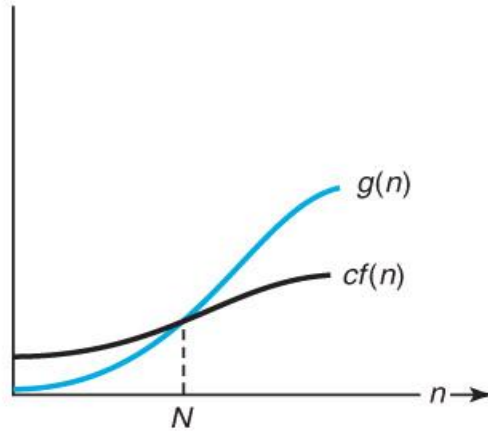
$$g(n) \in \omega(f(n)) \rightarrow g(n) > f(n)$$



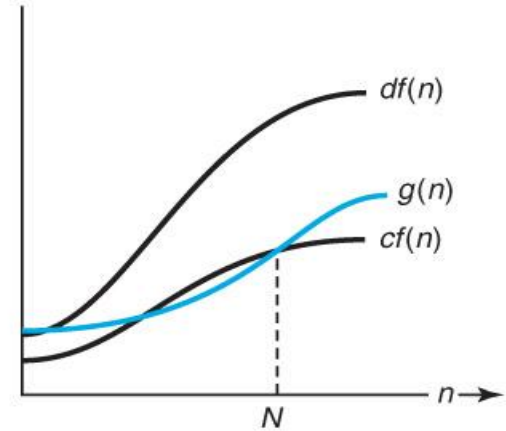
# نمادهای مجانبی



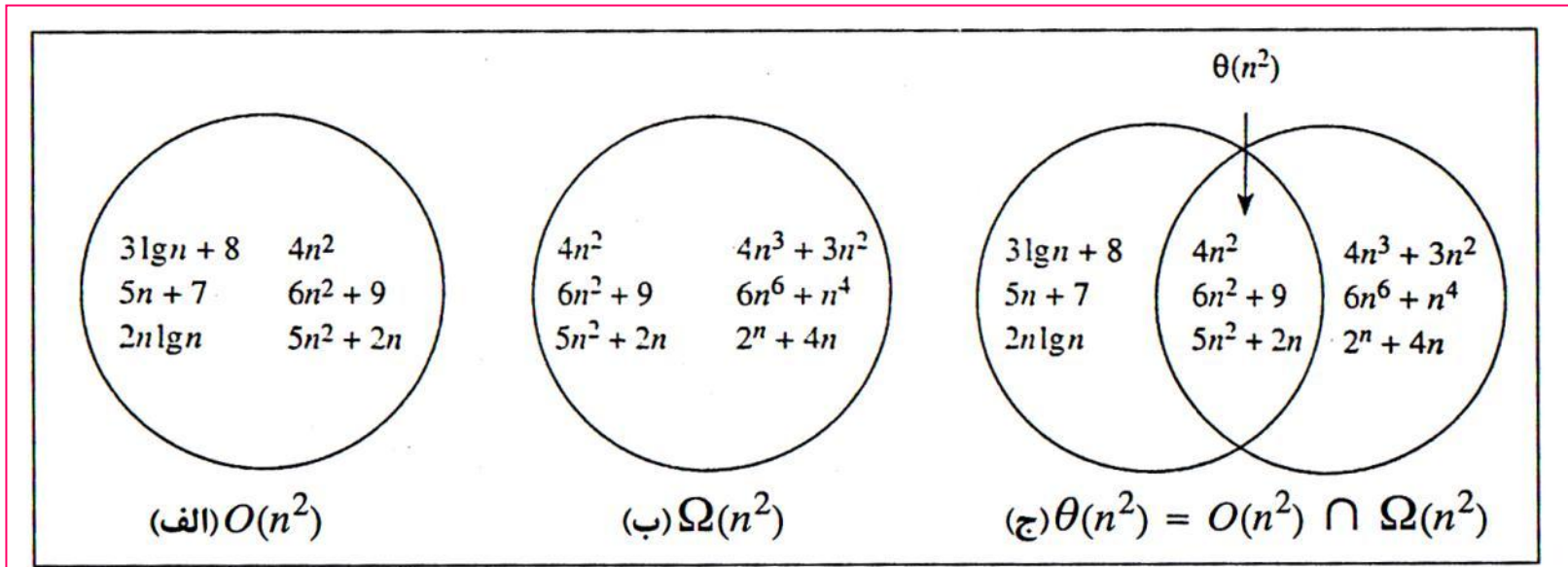
(a)  $g(n) \in O(f(n))$



(b)  $g(n) \in \Omega(f(n))$



(c)  $g(n) \in \theta(f(n))$



# نمادهای مجانبی

❖ عبارات زیر همگی درست هستند.

$$n! = O(n^n) \quad (۲) \qquad 5n^2 - 6n = \theta(n^2) \quad (۱)$$

$$\sum_{i=0}^n i^2 = \theta(n^3) \quad (۴) \qquad 2n^2 2^n + n \log n = \theta(n^2 2^n) \quad (۳)$$

$$n^{2^n} + 6 \times 2^n = \theta(n^{2^n}) \quad (۶) \qquad \sum_{i=0}^n i^3 = \theta(n^4) \quad (۵)$$

$$6n^3 / (\log n + 1) = O(n^3) \quad (۸) \qquad n^3 + 10^6 n^2 = \theta(n^3) \quad (۷)$$

$$10n^3 + 15n^4 + 100n^2 2^n = O(n^2 2^n) \quad (۱۰) \qquad n^{1.001} + n \log n = \theta(n^{1.001}) \quad (۹)$$

$$33n^3 + 4n^2 = \Omega(n^3) \quad (۱۲) \qquad 33n^3 + 4n^2 = \Omega(n^2) \quad (۱۱)$$

$$6n^2 + 20n \in O(n^3) \quad (۱۳)$$

# زمان اجرا برای الگوریتم هایی با پیچیدگی زمانی مختلف

$n$	$f(n) = \lg n$	$f(n) = n$	$f(n) = n \lg n$	$f(n) = n^2$	$f(n) = n^3$	$f(n) = 2^n$
۱۰	۰,۰۰۳ $\mu\text{s}$ <sup>[۱]</sup>	۰,۰۱ $\mu\text{s}$	۰,۰۳۳ $\mu\text{s}$	۰,۱۰ $\mu\text{s}$	۱,۰ $\mu\text{s}$	۱ $\mu\text{s}$
۲۰	۰,۰۰۴ $\mu\text{s}$	۰,۰۲ $\mu\text{s}$	۰,۰۸۶ $\mu\text{s}$	۰,۴۰ $\mu\text{s}$	۸,۰ $\mu\text{s}$	۱ $\text{ms}$ <sup>[۱]</sup>
۳۰	۰,۰۰۵ $\mu\text{s}$	۰,۰۳ $\mu\text{s}$	۰,۱۴۷ $\mu\text{s}$	۰,۹۰ $\mu\text{s}$	۲۷,۰ $\mu\text{s}$	۱ s
۴۰	۰,۰۰۵ $\mu\text{s}$	۰,۰۴ $\mu\text{s}$	۰,۲۱۳ $\mu\text{s}$	۱,۶۰ $\mu\text{s}$	۶۴,۰ $\mu\text{s}$	۱۸,۳ min
۵۰	۰,۰۰۶ $\mu\text{s}$	۰,۰۵ $\mu\text{s}$	۰,۲۸۲ $\mu\text{s}$	۲,۵۰ $\mu\text{s}$	۱۲۵,۰ $\mu\text{s}$	۱۳ days
۱۰ <sup>۲</sup>	۰,۰۰۷ $\mu\text{s}$	۰,۱۰ $\mu\text{s}$	۰,۶۶۴ $\mu\text{s}$	۱۰,۰۰ $\mu\text{s}$	۱,۰ ms	۴ × ۱۰ <sup>۱۳</sup> years
۱۰ <sup>۳</sup>	۰,۰۱۰ $\mu\text{s}$	۱,۰۰ $\mu\text{s}$	۹,۹۶۶ $\mu\text{s}$	۱,۰۰ ms	۱,۰ s	
۱۰ <sup>۴</sup>	۰,۰۱۳ $\mu\text{s}$	۱۰,۰۰ $\mu\text{s}$	۱۳۰,۰۰۰ $\mu\text{s}$	۱۰۰,۰۰ ms	۱۶,۷ min	
۱۰ <sup>۵</sup>	۰,۰۱۷ $\mu\text{s}$	۰,۱۰ ms	۱,۶۷۰ ms	۱۰,۰۰ s	۱۱,۶ days	
۱۰ <sup>۶</sup>	۰,۰۲۰ $\mu\text{s}$	۱,۰۰ ms	۱۹,۹۳۰ ms	۱۶,۷۰ min	۳۱,۷ years	
۱۰ <sup>۷</sup>	۰,۰۲۳ $\mu\text{s}$	۰,۰۱ s	۲,۶۶۰ s	۱,۱۶ days	۳۱۰,۷۰۹ years	
۱۰ <sup>۸</sup>	۰,۰۲۷ $\mu\text{s}$	۰,۱۰ s	۲,۶۶۰ s	۱۱۵,۷۰ days	۳,۱۷ × ۱۰ <sup>۷</sup> years	
۱۰ <sup>۹</sup>	۰,۰۳۰ $\mu\text{s}$	۱,۰۰ s	۲۹,۹۰۰ s	۳۱,۷۰ years		

[۱] ۱ ns = ۱۰<sup>-۹</sup> second.

[۱] ۱ ms = ۱۰<sup>-۳</sup> second.

# استفاده از حد برای تعیین مرتبه زمانی

اگر دو الگوریتم با پیچیدگی‌های  $f(n)$  و  $g(n)$  داشته باشیم برای مقایسه آنها می‌توان به صورت زیر از حد استفاده نمود:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = \begin{cases} c & : g(n) \in \theta(f(n)) \\ 0 & : g(n) \in \Omega(f(n)) \\ \infty & : g(n) \in O(f(n)) \end{cases}$$

و یا به صورت زیر:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = \begin{cases} c & : f(n) \in \theta(g(n)) \\ 0 & : f(n) \in O(g(n)) \\ \infty & : f(n) \in \Omega(g(n)) \end{cases}$$

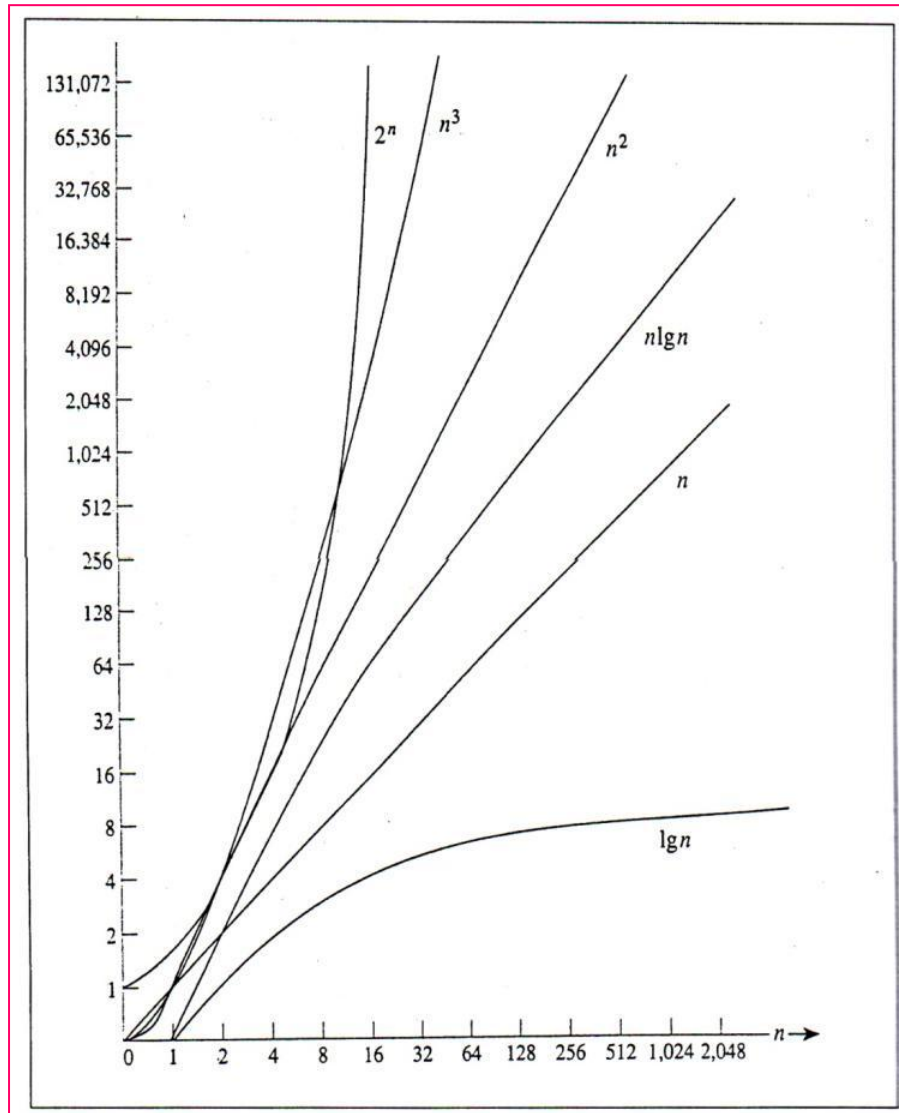
# ترتیب رشد توابع

گوئیم رشد تابع  $f(n)$  از  $g(n)$  بیشتر است در صورتی که اگر  $n$  به سمت بینهایت میل کند آنگاه  $f(n)$  زودتر به بینهایت میل کند.

$$O(1) < O(\log n) < O(\sqrt{n}) < O(n) < O(n \log n) < O(n^2) < O(n^2 \log n) <$$

$$O(n^3) < O(2^n) < O(3^n) < O(n!) < O(n^n)$$

# نمودارهای پیچیدگی



نسبت سرعت رشد	عبارت ریاضی
سرعت رشد $f(n) \leq$ سرعت رشد $g(n)$	$g(n) = O(f(n))$
سرعت رشد $f(n) \geq$ سرعت رشد $g(n)$	$g(n) = \Omega(f(n))$
سرعت رشد $f(n) =$ سرعت رشد $g(n)$	$g(n) = \theta(f(n))$

# نمادهای مجانبی

❖ خصوصیات نمادها

$f(n) \in \Omega(g(n))$  اگر و فقط اگر  $g(n) \in O(f(n))$   
 $f(n) \in \theta(g(n))$  اگر و فقط اگر  $g(n) \in \theta(f(n))$

if  $f(n) = a_m n^m + \dots + a_1 n + a_0$  then  $f(n) = \begin{cases} O(n^m) \\ \Omega(n^m) \\ \Theta(n^m) \end{cases}$

$f(n) = \Theta(g(n)) \Leftrightarrow \begin{cases} f(n) = O(g(n)) \\ f(n) = \Omega(g(n)) \end{cases}$



## چند نکته

❖ هر تابع لگاریتمی در نهایت بهتر از تابع چند جمله ای و هر تابع چند جمله ای در نهایت بهتر از هر تابع نمایی و هر تابع نمایی در نهایت بهتر از هر تابع فاکتوریل عمل می کند.

❖ الگوریتمی سریعتر است که زمان اجرای بدترین حالت آن رشد کمتری داشته باشد.

■ الگوریتمی مفید است که کران بالای آن پایین است.

❖ در تعیین مرتبه همواره اجازه حذف جملاتی از مرتبه پائین را داریم.

$$5n + 3 \lg n + 10n \lg n + 7n^2 \in \theta(n^2)$$

## چند نکته

❖ اگر  $a > b > 0$ ، در آن صورت:  $a^n = O(b^n)$

❖ به ازای همه ی مقادیر  $a > 0$  داریم:  $a^n = O(n!)$

❖ اگر  $a > 1$ ،  $b > 1$  آنگاه داریم:  $\log_a n \in \theta(\log_b n)$

We can relate the rates of growth of polynomials and exponentials by following fact. For all real constants  $a$  and  $b$  such that  $a > 1$ ,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n^b}{a^n} = 0,$$

from which we can conclude that

$$n^b = o(a^n).$$

# مثال

❖ در رشد توابع زیر کدام ترتیب صحیح می باشد؟ (علوم کامپیوتر - دولتی ۸۵)

۱-  $O(n \log n)$  ,  $O(1 + \varepsilon)^n$  ,  $O\left(\frac{n^2}{\log n}\right)$

۲-  $O(1 + \varepsilon)^n$  ,  $O(n \log n)$  ,  $O\left(\frac{n^2}{\log n}\right)$

۳-  $O\left(\frac{n^2}{\log n}\right)$  ,  $O(n \log n)$  ,  $O(1 + \varepsilon)^n$

۴-  $O(n \log n)$  ,  $O\left(\frac{n^2}{\log n}\right)$  ,  $O(1 + \varepsilon)^n$

حل : گزینه ۱ و ۲ نادرست است. (چرا؟)

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\frac{n^2}{\log n}}{n \log n} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n}{\log^2 n} \xrightarrow{\text{هویتال}} \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{2 \times \log n \times \frac{1}{n}} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n}{2 \log n} = \infty$$

$$\longrightarrow n \log n \in O\left(\frac{n^2}{\log n}\right)$$

بنابراین گزینه ۴ صحیح است.

## کدام عبارت صحیح است؟ (علوم کامپیوتر - دولتی ۸۲)

$$(n+1)(n^2 - 2n + 1) \in \theta(n) \quad (2)$$

$$(n+1)(n^2 - 2n + 1) \in O(2^n) \quad (1)$$

$$(n+1)(n^2 - 2n + 1) \in O(n^2 \log n) \quad (4)$$

$$(n+1)(n^2 - 2n + 1) \in \Omega(n^4) \quad (3)$$

جواب:

$$\left. \begin{array}{l} (n+1)(n^2 - 2n + 1) \in \theta(n^3) \\ n^3 \in O(2^n) \end{array} \right\} \Rightarrow (n+1)(n^2 - 2n + 1) \in O(2^n)$$

بنابراین گزینه ۱ صحیح می باشد.

2- توابع  $f(n) = 4^{\log n}$  ،  $g(n) = (\log n)^{\log n}$  و  $h(n) = \log^2 n$  را در نظر بگیرید. کدام یک از

گزاره‌های زیر صحیح است؟ (مهندسی کامپیوتر - دولتی 85)

$$g(n) \in \Omega(h(n)) , h(n) \in \Omega(f(n)) \quad (2)$$

$$f(n) \in O(g(n)) , f(n) \in \Omega(h(n)) \quad (1)$$

$$h(n) \in O(g(n)) , f(n) \in \theta(g(n)) \quad (4)$$

$$f(n) \in O(h(n)) , g(n) \in \Omega(f(n)) \quad (3)$$

حل :

$$f(n) = 4^{\log n} = n^{\log 4} = n^2$$

$$g(n) = (\log n)^{\log n} = n^{\log \log n}$$

$$h(n) = \log^2 n$$

$$h(n) \in o(f(n)) \Rightarrow f(n) \in \Omega(h(n))$$

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

بنابراین گزینه ۱ صحیح می‌باشد.

نکته : از فرمولهای لگاریتمی زیر استفاده شده است :

$$(\log n)^{\log n} = n^{\log \log n} \quad a^{\log_b^n} = n^{\log_b^a}$$

## کدام یک از روابط ذیل درست است؟ (مهندسی کامپیوتر - آزاد ۸۱)

$$O(\log n) > O(\sqrt{n}) \quad (2)$$

$$O(\log n) < O(\sqrt{n}) \quad (1)$$

$$O(\sqrt{n^3}) < O(n) \quad (4)$$

$$O(n!) < O(a^n) \quad (3)$$

**جواب:** مقایسه های صحیح گزینه های فوق عبارتند از:

$$O(\log n) < O(\sqrt{n}) \quad \text{و} \quad O(n!) > O(a^n) \quad \text{و} \quad O(\sqrt{n^3}) > O(n)$$

**بنابراین گزینه ۱ صحیح می باشد.**

# تمرین در کلاس

❖ توابع زیر را از نظر مرتبه رشد مرتب کنید.

$$2^n$$

$$\lg \lg n$$

$$n^3 + \lg n$$

$$\lg n$$

$$n - n^2 + 5n^3$$

$$2^{n-1}$$

$$n^2$$

$$n^3$$

$$n \lg n$$

$$(\lg n)^2$$

$$\sqrt{n}$$

$$6$$

$$n!$$

$$n$$

$$(3/2)^n$$

## تمرین

۱-۴- نمادهای مجانبی را از نظر خصوصیات بازتابی (reflexivity)، تقارن (symmetry)، تعدی (transitivity) و ترانهاده تقارنی (transpose symmetry) بررسی کنید.

۱-۵- با استفاده از تعریف نمادها موارد زیر را ثابت کنید؟

$$\begin{aligned} \text{الف)} \quad \log(n) &= O(n) & \text{ب)} \quad 6n^2 + 20n &= \Theta(n^2) \\ \text{ج)} \quad 2^n &= \Omega(5^{\log n}) \end{aligned}$$



# تمرین

## ۱-۶- مقایسه زمان اجرا

برای هر کدام از توابع  $f(n)$  و زمان اجرای داده شده در جدول زیر، بزرگترین اندازه  $n$  را که مساله می تواند در زمان  $t$  حل شود را مشخص کنید. فرض کنید الگوریتم برای حل مساله به اندازه  $f(n)$  میکروثانیه زمان می برد.

	1 second	1 minute	1 hour	1 day	1 month	1 year	1 century
$\lg n$							
$\sqrt{n}$							
$n$							
$n \lg n$							
$n^2$							
$n^3$							
$2^n$							
$n!$							

## تمرین

۱-۷- فرض کنید مرتب سازی درجی در  $n^2$  و مرتب سازی ادغام در  $64n \log n$  یک آرایه  $n$  عنصری را مرتب می کند. برای چه مقادیری از  $n$  مرتب سازی درجی سریعتر است.

۱-۸- کوچکترین مقدار  $n$  را به دست آورید که به ازای آن الگوریتمی که زمانش  $100n^2$  است از الگوریتمی که زمانش  $2^n$  است می باشد سریعتر است.

۱-۹- یک الگوریتم مرتبه  $\Theta(n \log n)$  ارائه دهید که یک عدد  $X$  و یک آرایه  $n$  عنصری  $S$  را دریافت کند و مشخص کند آیا هیچ دو عنصری از  $S$  وجود دارند که جمعشان  $S$  شود.

# تمرین

۱-۱۰- تابع  $\text{Log}^*(n)$  را تعریف کنید.

۱-۱۱- توابع زیر را از نظر رشد مرتب کنید.

$\lg(\lg^* n)$	$2^{\lg^* n}$	$(\sqrt{2})^{\lg n}$	$n^2$	$n!$	$(\lg n)!$
$(\frac{3}{2})^n$	$n^3$	$\lg^2 n$	$\lg(n!)$	$2^{2^n}$	$n^{1/\lg n}$
$\ln \ln n$	$\lg^* n$	$n \cdot 2^n$	$n^{\lg \lg n}$	$\ln n$	1
$2^{\lg n}$	$(\lg n)^{\lg n}$	$e^n$	$4^{\lg n}$	$(n+1)!$	$\sqrt{\lg n}$
$\lg^*(\lg n)$	$2^{\sqrt{2 \lg n}}$	$n$	$2^n$	$n \lg n$	$2^{2^{n+1}}$

# تمرین

۱-۱۲- زمان اجرای الگوریتم های مرتب سازی یک آرایه  $n$  عنصری را در بهترین حالت، حالت متوسط و بدترین حالت در یک جدول بنویسید.

	heap	quick	merge	Bubble	selection	Insertion	روش مرتب سازی
							بهترین حالت
							حالت متوسط
							بدترین حالت
							توضیحات

# تمرین

-۱۳-۱

## 3-2 Relative asymptotic growths

Indicate, for each pair of expressions  $(A, B)$  in the table below, whether  $A$  is  $O$ ,  $o$ ,  $\Omega$ ,  $\omega$ , or  $\Theta$  of  $B$ . Assume that  $k \geq 1$ ,  $\epsilon > 0$ , and  $c > 1$  are constants. Your answer should be in the form of the table with “yes” or “no” written in each box.

	$A$	$B$	$O$	$o$	$\Omega$	$\omega$	$\Theta$
a.	$\lg^k n$	$n^\epsilon$					
b.	$n^k$	$c^n$					
c.	$\sqrt{n}$	$n^{\sin n}$					
d.	$2^n$	$2^{n/2}$					
e.	$n^{\lg c}$	$c^{\lg n}$					
f.	$\lg(n!)$	$\lg(n^n)$					