

ساختمان داده‌ها و الگوریتم‌ها

(ریاضی)

نیمسال اول ۱۳۸۹-۱۳۹۰

فصل اول: روشهای تحلیل الگوریتم

زمان اجرای الگوریتم‌ها

زمان اجرای الگوریتم‌ها

- همانطور که می‌دانیم الگوریتم عبارتست از:
- مجموعه‌ای از دستورات و دستورالعمل‌ها برای حل مسئله، که شرایط زیر را می‌بایست دارا باشد:
- دقیق باشد
 - مراحل آن به ترتیب انجام پذیرد
 - پایان‌پذیر باشد

عوامل دخیل در زمان اجرای برنامه عبارتند از:

- سرعت سخت افزار
- نوع کامپایلر
- اندازه داده ورودی
- ترکیب داده های ورودی
- پیچیدگی زمانی الگوریتم
- پارامترهای دیگر که تأثیر ثابت در زمان اجرا دارند.

برای بررسی یک الگوریتم، تابعی به نام $T(n)$ که تابع زمانی الگوریتم نامیده می‌شود، در نظر می‌گیریم. که در آن n اندازه ورودی مسئله است. مسئله ممکن است شامل چند داده ورودی باشد. به عنوان مثال اگر ورودی یک گراف باشد علاوه بر تعداد راس‌ها (n)، تعداد یال‌ها (m) هم یکی از مشخصه‌های داده ورودی می‌باشد. در این صورت زمان اجرای الگوریتم را با $T(n,m)$ نمایش می‌دهیم

برای بررسی یک الگوریتم، تابعی به نام $T(n)$ که تابع زمانی الگوریتم نامیده می‌شود، در نظر می‌گیریم. که در آن n اندازه ورودی مسئله است. مسئله ممکن است شامل چند داده ورودی باشد. به عنوان مثال اگر ورودی یک گراف باشد علاوه بر تعداد راس‌ها (n)، تعداد یال‌ها (m) هم یکی از مشخصه‌های داده ورودی می‌باشد. در این صورت زمان اجرای الگوریتم را با $T(n,m)$ نمایش می‌دهیم

برای محاسبه تابع زمانی $T(n)$ برای یک الگوریتم موارد زیر را باید در محاسبات در نظر بگیریم:

- زمان مربوط به اعمال جایگزینی که مقدار ثابت می‌باشند.
- زمان مربوط به انجام اعمال محاسبات که مقدار ثابتی دارند.
- زمان مربوط به تکرار تعدادی دستور یا دستورالعمل (حلقه‌ها)
- زمان مربوط به توابع بازگشتی

مثال ۱:

```
(1) x = 0 ;  
(2) for (i = 0 ; i < n ; i++)  
(3)     x++ ;
```

مثال ۱:

```
(1) x = 0 ;  
(2) for (i = 0 ; i < n ; i++)  
(3)     x++ ;
```

تعداد	زمان	سطر
۱	C_1	1
$n + 1$	C_2	2
n	C_3	3

مثال ۱:

```
(1) x = 0 ;  
(2) for (i = 0 ; i < n ; i++)  
(3)     x++ ;
```

تعداد	زمان	سطر
۱	C_1	1
$n + 1$	C_2	2
n	C_3	3

$$T(n) = C_1 + C_2(n + 1) + C_3n$$

$$T(n) \leq C(2n + 2) \quad C = \max\{C_1, C_2, C_3\}$$

مثال ۲:

```
(1) x=0 ;  
(2) for (i=0 ; i < n ; i++)  
(3)     for (j=0 ; j < n ; j++)  
(4)         x++ ;
```

مثال ۲:

```
(1) x=0 ;  
(2) for (i=0 ; i < n ; i++)  
(3)     for (j=0 ; j < n ; j++)  
(4)         x++ ;
```

تعداد	هزینه	سطر
۱	C_1	1
$n + 1$	C_2	2
$n(n + 1)$	C_3	3
$n \times n$	C_4	4

مثال ۲:

```
(1) x=0 ;  
(2) for (i=0 ; i < n ; i++)  
(3)     for (j=0 ; j < n ; j++)  
(4)         x++ ;
```

سطر	هزینه	تعداد
1	C_1	۱
2	C_2	$n + 1$
3	C_3	$n(n + 1)$
4	C_4	$n \times n$

$$T(n) = C_1 + C_2(n + 1) + C_3n(n + 1) + C_4n^2$$

$$T(n) \leq C(2n^2 + 2n + 2) \quad C = \max\{C_1, C_2, C_3, C_4\}$$

مثال ۳:

```
(1)  int  Factorial(int  n)
      {
(2)      int  fact= 1 ;
(3)      for( int  i=2 ; i<= n ; i++ )
(4)          fact*= i ;
(5)      return fact ;
      }
```

مثال ۳:

```
(1)  int  Factorial(int  n)
      {
(2)      int  fact= 1 ;
(3)      for( int  i=2 ; i<= n ; i++ )
(4)          fact*= i ;
(5)      return fact ;
      }
```

تعداد	هزینه	سطر
۱	C_1	2
n	C_2	3
$n - ۱$	C_3	4
۱	C_4	5

مثال ۳:

```

(1)  int  Factorial(int  n)
      {
(2)      int  fact= 1 ;
(3)      for( int  i=2 ; i<= n ; i++ )
(4)          fact*= i ;
(5)      return fact ;
      }

```

تعداد	هزینه	سطر
۱	C_1	2
n	C_2	3
$n - ۱$	C_3	4
۱	C_4	5

$$T(n) = C_1 + C_2 n + C_3 (n - ۱) + C_4$$

$$T(n) \leq C(۲n + ۱)$$

مثال ۴:

```
void Add(a, b, c, int m,n)
{
(1)     for(int i=0 ; i<n ; i++)
(2)         for(int j=0 ; j<m ; j++)
(3)             c[i][j]= a[i][j] + b[i][j] ;
}
```

مثال ۴:

```
void Add(a, b, c, int m,n)
{
(1)     for(int i=0 ; i<n ; i++)
(2)         for(int j=0 ; j<m ; j++)
(3)             c[i][j]= a[i][j] + b[i][j] ;
}
```

تعداد	هزینه	سطر
$n + 1$	C_1	1
$n(m + 1)$	C_2	2
nm	C_3	3

مثال ۴:

```
void Add(a, b, c, int m,n)
{
(1)     for(int i=0 ; i<n ; i++)
(2)         for(int j=0 ; j<m ; j++)
(3)             c[i][j]= a[i][j] + b[i][j] ;
}
```

تعداد	هزینه	سطر
$n + 1$	C_1	1
$n(m + 1)$	C_2	2
nm	C_3	3

$$T(n) = C_1(n + 1) + C_2n(m + 1) + C_3nm$$

$$T(n) \leq C(2nm + 2n + 1)$$

نماد O (Big-Oh)

تعریف: گوئیم $T(n) \in O(f(n))$ اگر و فقط اگر ثابت C و ثابت صحیح n_0 وجود داشته باشند که برای همه مقادیر $n \geq n_0$ ، داشته باشیم $T(n) \leq Cf(n)$ (رابطه $T(n) \in O(f(n))$ را بخوانید $T(n)$ متعلق به اوی بزرگ $f(n)$).

تعریف بالا به صورت زیر نیز بیان می شود:

$$T(n) \in O(f(n)) \Leftrightarrow \exists C, n_0 > 0 \text{ به طوری که } \forall n \geq n_0, T(n) \leq Cf(n)$$

نماد O (Big-Oh)

تعریف: گوئیم $T(n) \in O(f(n))$ اگر و فقط اگر ثابت C و ثابت صحیح n_0 وجود داشته باشند که برای همه مقادیر $n \geq n_0$ ، داشته باشیم $T(n) \leq Cf(n)$ (رابطه $T(n) \in O(f(n))$ را بخوانید $T(n)$ متعلق به اوی بزرگ $f(n)$).

تعریف بالا به صورت زیر نیز بیان می شود:

$$T(n) \in O(f(n)) \Leftrightarrow \exists C, n_0 > 0 \quad \forall n \geq n_0 \quad T(n) \leq Cf(n)$$

در حالت کلی $f(n)$ مرتبه زمانی اجرای الگوریتم نامیده می شود (اصطلاحاً پیچیدگی زمانی الگوریتم هم گفته می شود) و با $O(f(n))$ نمایش داده می شود.

مثال :

$$T(n) \leq C(2n + 2) \Rightarrow T(n) \leq 2n(C = 1) \Rightarrow T(n) \in \mathcal{O}(n)$$

مثال :

$$T(n) \leq C(2n + 2) \Rightarrow T(n) \leq 2n(C = 1) \Rightarrow T(n) \in \mathcal{O}(n)$$

$$T(n) \leq C(2n^2 + 2n + 2) \Rightarrow T(n) \leq 2n^2 \Rightarrow T(n) \in \mathcal{O}(n^2)$$

مثال :

$$T(n) \leq C(2n + 2) \Rightarrow T(n) \leq 2n(C = 1) \Rightarrow T(n) \in \mathcal{O}(n)$$

$$T(n) \leq C(2n^2 + 2n + 2) \Rightarrow T(n) \leq 2n^2 \Rightarrow T(n) \in \mathcal{O}(n^2)$$

$$T(n) \in \mathcal{O}(n^2)??$$

مثال :

$$T(n) \leq C(2n + 2) \Rightarrow T(n) \leq 2n(C = 1) \Rightarrow T(n) \in \mathcal{O}(n)$$

$$T(n) \leq C(2n^2 + 2n + 2) \Rightarrow T(n) \leq 2n^2 \Rightarrow T(n) \in \mathcal{O}(n^2)$$

$$T(n) \in \mathcal{O}(n^2)??$$

$$T(n) \leq C(2nm + 2n + 1)$$

$$\text{اگر } m \leq n \Rightarrow T(n) \in \mathcal{O}(n^2)$$

i) $T(n) = (2n + 1) \in O(n^2)$

ii) $T(n) = (5n^2 + n + 1) \in O(n)$

iii) $T(n) = (2 * 2^n + n^2) \in O(2^n)$

قضیه ۱-۱: اگر $T(n) = a_m n^m + a_{m-1} n^{m-1} + \dots + a_1 n + a_0$ زمان اجرای یک الگوریتم باشد آنگاه $T(n) \in O(n^m)$.

i) $T(n) = (n+1)^2 \in O(n^2)$

ii) $T(n) = 3n^2 + 2n^2 \in O(n^2)$

iii) $T(n) = 5^n \notin O(2^n)$

نماد Ω (Big-Omega)

تعریف: گوئیم $T(n) \in \Omega(f(n))$ اگر و فقط اگر ثابت صحیح C و n_0 وجود داشته باشد که به ازای همه مقادیر $n \geq n_0$ داشته باشیم $T(n) \geq Cf(n)$ (رابطه $T(n) \in \Omega(f(n))$ را بخوانید $T(n)$ امگای بزرگ $f(n)$).

تعریف بالا را به صورت زیر نیز ارائه می دهند:

$$T(n) \in \Omega(f(n)) \Leftrightarrow \exists C, n_0 > 0, \forall n \geq n_0, Cf(n) \leq T(n)$$

اگر دقت کنید ملاحظه می کنید که تعریف بالا یک کران پایین زمان اجرا برای $T(n)$ ارائه می دهد. بنابراین، در حالت کلی می توان گفت که $\Omega(f(n))$ بهترین حالت اجرا برای یک الگوریتم می باشد.

مثال :

$$T(n) = an^2 + bn + c \quad (a, b, c > 0)$$

$$T(n) = an^2 + bn + c > an^2 + b + c > an^2 \implies T(n) \in \Omega(n^2)$$

مثال :

$$T(n) = an^2 + bn + c \quad (a, b, c > 0)$$

$$T(n) = an^2 + bn + c > an^2 + b + c > an^2 \implies T(n) \in \Omega(n^2)$$

$$T(n) = n^4 + 5n^2 \geq n^4 \implies T(n) \in \Omega(n^4)$$

تمرین:

i) $T(n) = 2n + 1 \in \Omega(n)$

ii) $T(n) = 2n + 1 \notin \Omega(n^2)$

iii) $T(n) = 2^n + n^2 \in \Omega(2^n)$

قضیه ۱-۲: اگر $T(n) = a_m n^m + a_{m-1} n^{m-1} + \dots + a_1 n + a_0$ زمان اجرای یک الگوریتم بوده و $a_m > 0$ باشد آنگاه $T(n) \in \Omega(n^m)$.

تعریف: گوئیم $T(n) \in \theta(f(n))$ اگر و فقط اگر ثابتهای C_1 ، C_2 و ثابت صحیح n_0 وجود داشته باشد به طوری که برای همه مقادیر $n \geq n_0$:

$$C_1 f(n) \leq T(n) \leq C_2 f(n)$$

تعریف بالا به صورت زیر نیز ارائه می شود:

$$\exists C_1, C_2, n_0 > 0 \quad \forall n \geq n_0 \quad C_1 f(n) \leq T(n) \leq C_2 f(n)$$

$$\Leftrightarrow T(n) \in \theta(f(n))$$

توسط نماد بالا تابع $T(n)$ هم از بالا و هم از پایین محدود می شود. توجه داشته باشید که، درجه رشد تابع $f(n)$ و $T(n)$ یکسان است.

مثال :

$$T(n) = \frac{1}{2}n^2 - 3n$$

مثال :

$$T(n) = \frac{1}{2}n^2 - 3n$$

حل:

نشان می دهیم که $T(n) \in \theta(n^2)$.

طبق تعریف: $T(n) \in \theta(n^2) \Leftrightarrow$

$$\exists C_1, C_2 \text{ و } n_0 \text{ به طوری که } \forall n \geq n_0, \quad C_1 n^2 \leq \frac{1}{2}n^2 - 3n \leq C_2 n^2 \quad (1)$$

حال رابطه (1) را به n^2 تقسیم می کنیم:

$$C_1 \leq \frac{1}{2} - \frac{3}{n} \leq C_2$$

با توجه به عبارت بالا، طرف راست، به ازای $C_2 \geq \frac{1}{2}$ و $n \geq 1$ برقرار است.

به همین ترتیب برای طرف چپ عبارت بالا به ازای $n \geq 7$ ، $C_1 \leq \frac{1}{4}$ حاصل می شود.

بنابراین به ازای $C_1 = \frac{1}{4}$ و $C_2 = \frac{1}{2}$ و $n_0 \geq 7$ عبارت $T(n) \in \theta(n^2)$ خواهد بود.

مثال ۱۱-۱: فرض کنید $T(n) = \sqrt{n}$ باشد. آیا $T(n) \in \theta(n^2)$ می‌تواند باشد.

حل: طبق تعریف θ باید داشته باشیم:

$$\exists C_1, C_2, n_0 > 0 \quad \forall n \geq n_0 \quad C_1 n^2 \leq \sqrt{n} \leq C_2 n^2$$

طرف چپ رابطه بالا همیشه برقرار است اما طرف راست رابطه بالا در صورتی

برقرار است که $n \leq \frac{C_2}{C_1}$ باشد و این با تعریف θ که در آن رابطه برای هر n بزرگ‌تر

از n_0 برقرار است منافات دارد، لذا $T(n)$ نمی‌تواند متعلق به $\theta(n^2)$ باشد.

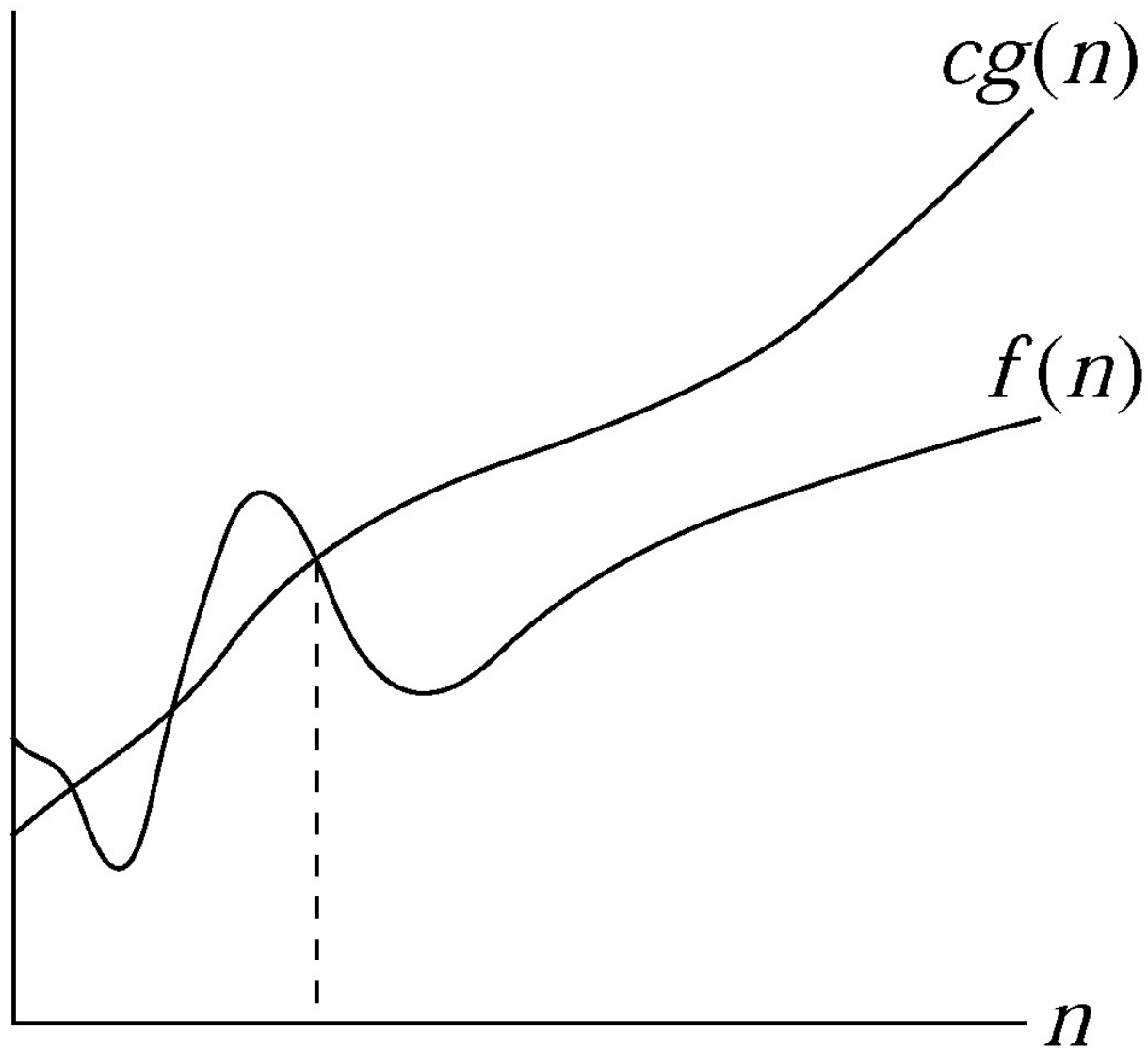
تمرین:

i) $T(n) = 7n + 1 \in \theta(n)$

ii) $T(n) = 3n + 1 \notin \theta(n^2)$

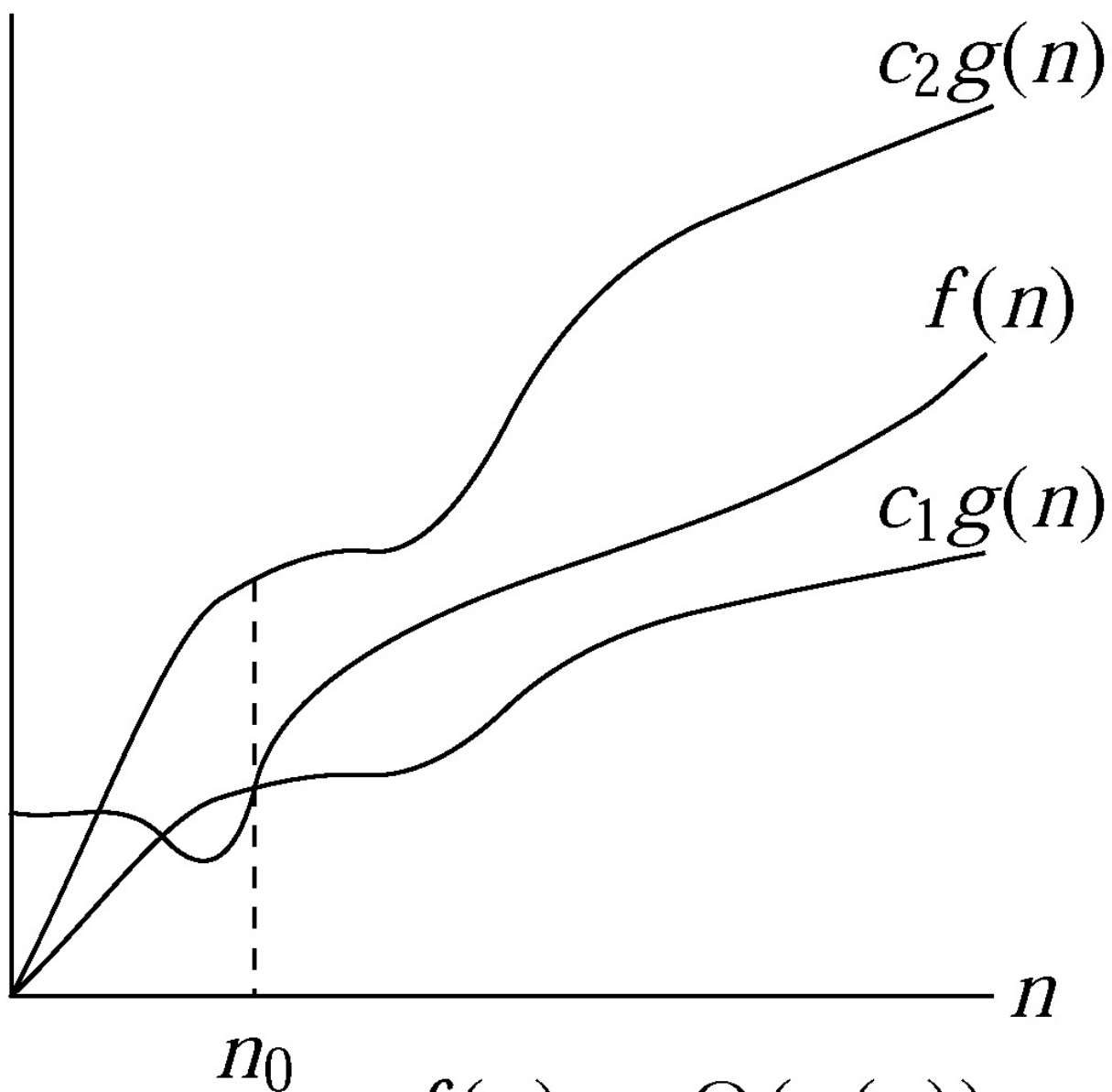
قضیه ۳-۱: اگر $T(n) = a_m n^m + a_{m-1} n^{m-1} + \dots + a_1 n + a_0$ زمان اجرای یک الگوریتم بوده و $a_m > 0$ باشد آنگاه $T(n) \in \theta(n^m)$.

نمودار نمادهای O , Ω , Θ



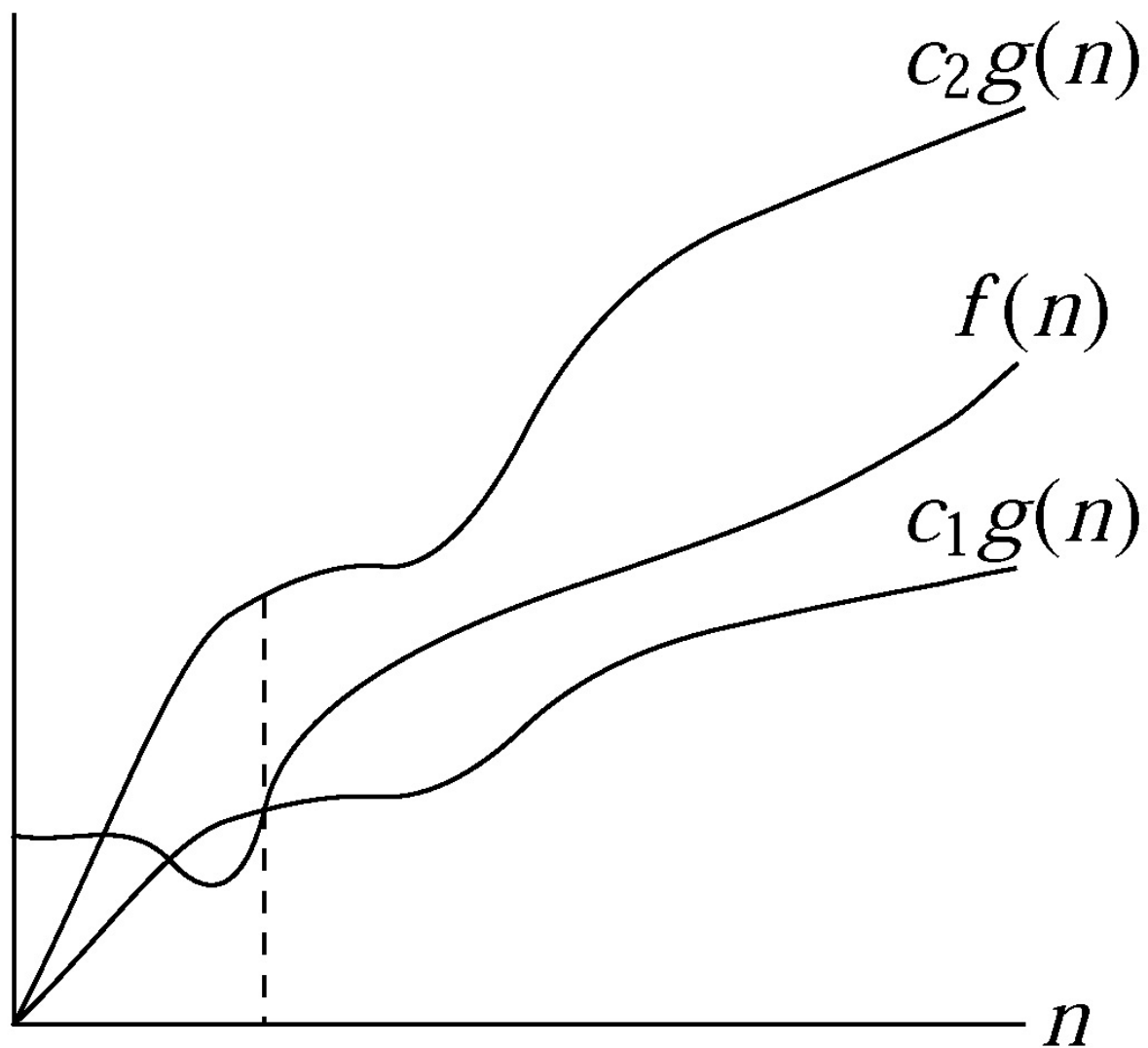
$$f(n) = O(g(n))$$

نمودار نمادهای O, Ω, Θ



$$f(n) = \Theta(g(n))$$

نمودار نمادهای $\mathcal{O}$, Ω , Θ



$$f(n) = \Theta(g(n))$$

مرتبه رشد

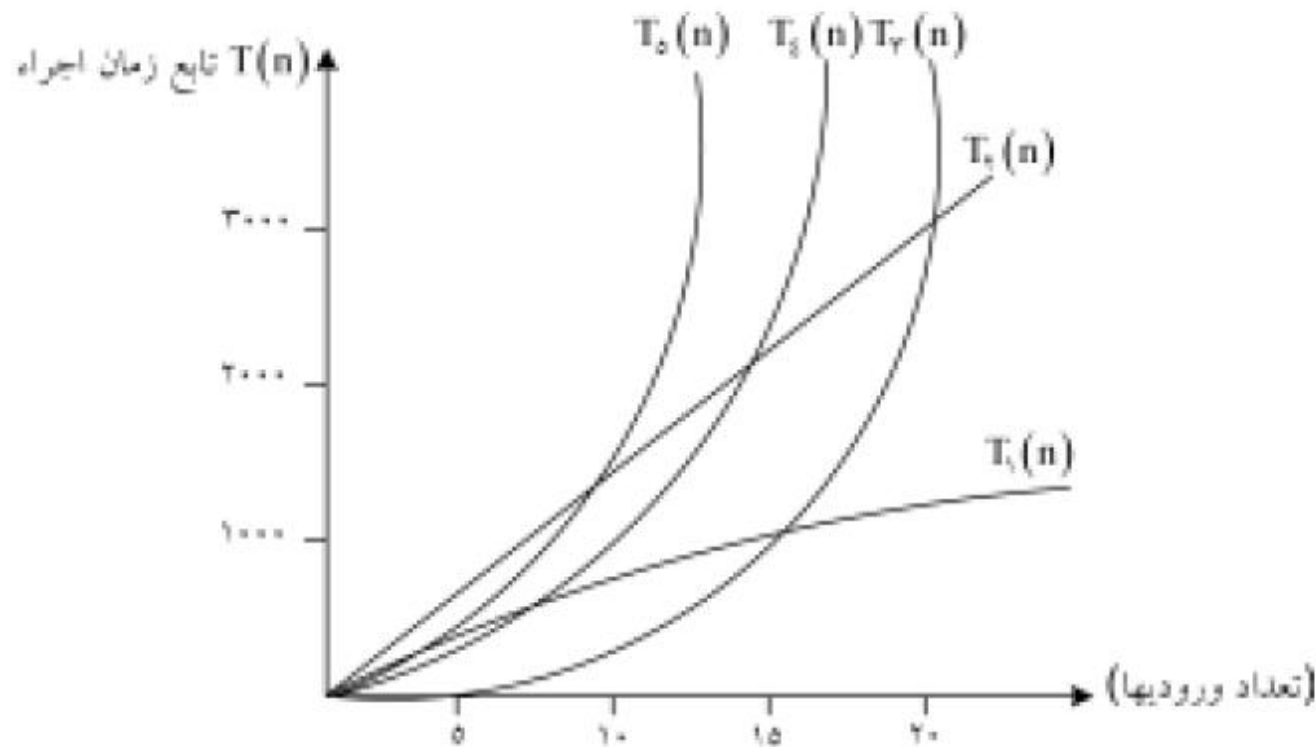
فرض کنید که توابع زمان اجرای برنامه‌ها به صورت زیر باشند:

$$T_1(n) = 2 \log_2 n, \quad T_2(n) = 100n$$

$$T_3(n) = 5n^2, \quad T_4(n) = \frac{1}{2}n^3$$

$$T_5(n) = 2^n$$

حال نمودار توابع بالا را به ازای n های مختلف تحلیل می‌کنیم:



شکل ۱-۲ زمان اجرای پنج برنامه

بیشترین اندازه مسئله	بیشترین اندازه مسئله برای 10^4 ثانیه	بیشترین اندازه مسئله برای 10^3 ثانیه	زمان اجراء $T(n)$
۱۰۰۰	۱۰۰	۱۰	$100n$
۳۲۰	۴۵	۱۴	$5n^2$
۲۳۰	۲۷	۱۲	$n^3/2$
۱۳۰	۱۳	۱۰	2^n

جدول ۱-۱: زمان اجرای ۴ برنامه

کوییز:

درستی یا نادرستی عبارات زیر را با ذکر دلیل تعیین کنید:

$$۱) (n + a)^b \in \Theta(n^b) \quad (a, b \text{ ثابت})$$

$$۲) \max\{f(n), g(n)\} \in \mathcal{O}(f(n))$$

$$۳) \max\{f(n), g(n)\} \in \Theta(f(n) + g(n))$$

روش‌های تحلیل الگوریتم‌ها

الگوریتم‌های ترتیبی (غیر بازگشتی)

۱. اعمال انتساب، عملگرهای محاسباتی، شرط‌های if (ساده) و غیره زمان ثابت دارند.
۲. اگر تعدادی دستور تکرار شوند زمان اجراء، حاصلضرب تعداد تکرار در زمان اجرای دستورات خواهد بود. که معمولاً این قسمت از برنامه‌ها توسط حلقه‌ها نمایش داده می‌شوند.
۳. اگر برنامه شامل ساختار if و else باشد. که هر کدام زمان‌های T_1 و T_2 داشته باشند، در اینصورت زمان اجرای این تکه برنامه برابر بیشترین مقدار T_1 و T_2 خواهد بود.
۴. زمان کل برنامه برابر حاصل جمع زمای تکه برنامه‌ها می‌باشد.

مثال :

مسئله: پیچیدگی زمانی مرتب‌سازی حبابی را تحلیل کنید.

ورودی: آرایه A از عناصر و n تعداد عناصر آرایه

خروجی: لیست مرتب از داده‌ها

```
void bubble (elementtype A[ ], int n)
{
    for (i=0 ; i < n - 1 ; i++)
        for (j= n - 1 ; j >= i + 1 ; j --)
            if (A[j-1] > A[j])
                exchange (A[j] , A[j - 1])
}
```

مثال :

مسئله: پیچیدگی زمانی مرتب‌سازی حبابی را تحلیل کنید.

ورودی: آرایه A از عناصر و n تعداد عناصر آرایه

خروجی: لیست مرتب از داده‌ها

```
void bubble (elementtype A[ ], int n)
{
    for (i=0 ; i < n - 1 ; i++)
        for (j= n - 1 ; j >= i + 1 ; j --)
            if (A[j-1] > A[j])
                exchange (A[j] , A[j - 1])
}
```

$$\begin{aligned} T(n) &= \sum_{i=1}^{n-1} \sum_{j=i+1}^n d = d \sum_{i=1}^{n-1} (n-i) \\ &= d \, n(n-1)/2 = d \left(\frac{n^2}{2} - \frac{n}{2} \right) \end{aligned}$$

مثال :

مسئله: پیچیدگی زمانی مرتب‌سازی حبابی را تحلیل کنید.

ورودی: آرایه A از عناصر و n تعداد عناصر آرایه

خروجی: لیست مرتب از داده‌ها

```
void bubble (elementtype A[ ], int n)
{
    for (i=0 ; i < n - 1 ; i++)
        for (j= n - 1 ; j >= i + 1 ; j --)
            if (A[j-1] > A[j])
                exchange (A[j] , A[j - 1])
}
```

$$\begin{aligned} T(n) &= \sum_{i=1}^{n-1} \sum_{j=i+1}^n d = d \sum_{i=1}^{n-1} (n-i) \\ &= d \cdot n(n-1)/2 = d \left(\frac{n^2}{2} - \frac{n}{2} \right) \end{aligned}$$

$$T(n) = \mathcal{O}(n^2)$$

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

$$\Rightarrow T(n) = \Theta(n^2)$$

مثال :

• الگوریتم ۱-۲ جستجوی ترتیبی

مسئله: پیچیدگی زمانی الگوریتم جستجوی ترتیبی را تحلیل نمایید.
ورودی: A آرایه‌ای از عناصر، n تعداد عناصر، x عنصر مورد جستجو.
خروجی: اندیس عنصر مورد جستجو در صورت وجود.

```
int Seq_Search (elementtype a[ ], int n, elementtype x)
{
    int i
    for (i=0 ; i < n ; i++)
        if (a[ i ] == x)
            return (i)
    return (-1)
}
```

مثال :

• الگوریتم ۱-۲ جستجوی ترتیبی

مسئله: پیچیدگی زمانی الگوریتم جستجوی ترتیبی را تحلیل نمایید.
ورودی: A آرایه‌ای از عناصر، n تعداد عناصر، x عنصر مورد جستجو.
خروجی: اندیس عنصر مورد جستجو در صورت وجود.

```
int Seq_Search (elementtype a[ ], int n, elementtype x)
{
    int i
    for (i=0 ; i < n ; i++)
        if (a[i] == x)
            return (i)
    return (-1)
}
```

بهترین حالت الگوریتم زمانی اتفاق می‌افتد که عنصر مورد جستجو با اولین عنصر آرایه برابر باشد در این صورت $T(n) \in O(1)$ می‌باشد.

مثال :

• الگوریتم ۱-۲ جستجوی ترتیبی

مسئله: پیچیدگی زمانی الگوریتم جستجوی ترتیبی را تحلیل نمایید.
ورودی: A آرایه‌ای از عناصر، n تعداد عناصر، x عنصر مورد جستجو.
خروجی: اندیس عنصر مورد جستجو در صورت وجود.

```
int Seq_Search (elementtype a[ ], int n, elementtype x)
{
    int i
    for (i=0 ; i < n ; i++)
        if (a[i] == x)
            return (i)
    return (-1)
}
```

بهترین حالت الگوریتم زمانی اتفاق می‌افتد که عنصر مورد جستجو با اولین عنصر آرایه برابر باشد در اینصورت $T(n) \in O(1)$ می‌باشد.

الگوریتم بالا در بدترین حالت، که عنصر مورد جستجو با عنصر n ام برابر باشد دارای پیچیدگی زمانی $O(n)$ خواهد بود.

مثال :

• الگوریتم ۵-۱ یافتن بیشترین مقدار

مسئله: پیچیدگی زمانی پیدا کردن بیشترین مقدار در یک آرایه را تحلیل نمائید.

ورودی: آرایه A، n تعداد عناصر.

خروجی: بیشترین مقدار آرایه

```
elementtype Maximum(elementtype A[ ] , int n)
{
    Max = A[0] ;
    for(i = 1 ; i < n ; i++)
        if(A[i] > Max)
            Max = A[i] ;
    return(Max) ;
}
```

مثال :

• الگوریتم ۵-۱ یافتن بیشترین مقدار

مسئله: پیچیدگی زمانی پیدا کردن بیشترین مقدار در یک آرایه را تحلیل نمائید.

ورودی: آرایه A، n تعداد عناصر.

خروجی: بیشترین مقدار آرایه

```
elementtype Maximum(elementtype A[ ] , int n)
{
    Max = A[0] ;
    for(i = 1 ; i < n ; i++)
        if(A[i] > Max)
            Max = A[i] ;
    return(Max) ;
}
```

$$T(n) \in \mathcal{O}(n)$$

روش‌های تحلیل الگوریتم‌ها

الگوریتم‌های بازگشتی (Recursive Algorithms)

معمولاً در الگوریتم‌های بازگشتی، مسئله را به دو یا چند زیرمسئله کوچک‌تر تقسیم می‌کنیم. عمل تقسیم مسئله به زیرمسئله‌ها را تا زمانی که اندازه زیرمسئله‌ها به اندازه کافی کوچک شوند ادامه می‌دهیم. بعد از تقسیم به اندازه کافی، برای حل زیرمسئله‌ها از خود الگوریتم استفاده می‌کنیم. سپس حاصل زیرمسئله‌ها را با هم ترکیب می‌کنیم تا راه حل مسئله بزرگ‌تر حاصل شود. اعمال ترکیب حاصل زیرمسئله‌ها را تا زمانی که مسئله اصلی حل نشده باشد ادامه می‌دهیم.

برای محاسبه زمان اجرای الگوریتم‌های بازگشتی به صورت زیر عمل می‌کنیم:

۱. زمان حل زیرمسئله‌ها را محاسبه می‌کنیم (که معمولاً مقدار ثابتی است)

۲. زمان لازم برای شکستن مسئله به زیرمسئله‌ها

۳. زمان لازم برای ادغام جوابهای زیرمسئله‌ها.

اگر مجموع سه زمان بالا را محاسبه کنیم، زمان اجرای الگوریتم به دست خواهد

آمد.

روش‌های تحلیل الگوریتم‌ها

محاسبه تابع زمانی الگوریتم‌های بازگشتی

روش‌های تحلیل الگوریتم‌ها

محاسبه تابع زمانی الگوریتم‌های بازگشتی

• الگوریتم ۶-۱ محاسبه فاکتوریل

مسئله: الگوریتم بازگشتی برای محاسبه فاکتوریل یک عدد نوشته و زمان اجرای الگوریتم را تحلیل کنید.

ورودی: عدد صحیح n

خروجی: محاسبه فاکتوریل عدد صحیح n

روش‌های تحلیل الگوریتم‌ها

محاسبه تابع زمانی الگوریتم‌های بازگشتی

• الگوریتم ۶-۱ محاسبه فاکتوریل

مسئله: الگوریتم بازگشتی برای محاسبه فاکتوریل یک عدد نوشته و زمان اجرای الگوریتم را تحلیل کنید.

ورودی: عدد صحیح n

خروجی: محاسبه فاکتوریل عدد صحیح n

$$(۱) \quad n! = \begin{cases} 1 & \text{if } n = 0 \\ 1 \times 2 \times 3 \times \dots \times (n-1) \times n & \text{if } n > 0 \end{cases}$$

$$(۲) \quad n! = \begin{cases} 1 & \text{if } n = 0 \\ n \times (n-1)! & \text{if } n > 0 \end{cases}$$

روش‌های تحلیل الگوریتم‌ها

محاسبه تابع زمانی الگوریتم‌های بازگشتی

• الگوریتم ۶-۱ محاسبه فاکتوریل

مسئله: الگوریتم بازگشتی برای محاسبه فاکتوریل یک عدد نوشته و زمان اجرای الگوریتم را تحلیل کنید.

ورودی: عدد صحیح n

خروجی: محاسبه فاکتوریل عدد صحیح n

```
int    fact (int  n)
{
    if (n == 0)
        return (1) ;
    else
        return (n * fact (n - 1)) ;
}
```

```

int    fact (int  n)
{
    if (n == 0)
        return (1) ;
    else
        return (n * fact (n - 1)) ;
}

```

$T(n)$ را زمان اجرای تابع $fact(n)$ در نظر می گیریم. زمان اجرای دستور if برابر $O(1)$ می باشد و زمان اجرای $else$ دستور if برابر $O(1) + T(n-1)$ که در آن $O(1)$ زمان مربوط به عمل ضرب و فراخوانی تابع می باشد. بنابراین:

$$T(n) = \begin{cases} O(1) & \text{if } n = 0 \\ O(1) + T(n-1) & \text{if } n > 0 \end{cases}$$

$T(n)$ را به صورت زیر نیز می توان نوشت:

$$T(n) = \begin{cases} d & \text{if } n = 0 \\ T(n-1) + C & \text{if } n > 0 \end{cases}$$

روش‌های حل رابطه‌های بازگشتی

- (۱) حدس و استقرا: حدس خوب و استقرا
- (۲) تکرار با جای‌گذاری: بازکردن فرمول و به‌دست آوردن جواب به‌طور صریح
- (۳) قضیه‌ی اصلی
- (۴) روش‌های حل رابطه‌های بازگشتی همگن و ناهمگن
- (۵) روش‌های دیگر مانند تابع مولد

حدس و استقرا: مثال

$$T(n) = T(\lfloor \frac{n}{2} \rfloor) + n$$
$$T(2) = T(1) = \mathcal{O}(1)$$

حدس و استقرا: مثال

$$T(n) = T(\lfloor \frac{n}{2} \rfloor) + n$$
$$T(2) = T(1) = \mathcal{O}(1)$$

حدس: $T(n) \leq Cn$ (چه گونه حدس می‌زنیم؟)
برای عدد مثبت C (برای آن که اثبات کنیم $T(n) = \mathcal{O}(n)$)

حدس و استقرا: مثال

$$T(n) = T(\lfloor \frac{n}{2} \rfloor) + n$$
$$T(2) = T(1) = \mathcal{O}(1)$$

پایه‌ی استقرا:

$$n = 2 \Rightarrow T(2) \leq 2C \Rightarrow 2C \leq \mathcal{O}(1) = r$$

فرض استقرا: برای $k < n$ فرض می‌کنیم $T(k) \leq Ck$

حکم استقرا: باید ثابت کنیم: $T(n) \leq Cn$

$$\begin{aligned} T(n) &\leq C\left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor + n \\ &\leq Cn/2 + n \end{aligned}$$

برای آن که $Cn/2 + n \leq Cn$ شود، باید داشته باشیم $C \geq 2$.

پس برای $2 \leq C \leq r/2$ گام استقرا اثبات می‌شود. اگر $C \geq 1$ حکم اثبات می‌شود.

مثال: مرتب‌سازی ادغامی

$$T(2) = a$$

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

مثال: مرتب‌سازی ادغامی

$$T(1) = T(2) = a$$

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

(۱) حدس: $T(n) \leq cn \lg n \Rightarrow T(n) = \mathcal{O}(n \lg n)$

(۲) پایه: $T(2) = a \leq 2c$

(۳) فرض استقرا: برای $\frac{n}{۲}$ داریم، $T(n/۲) \leq c \frac{n}{۲} \lg \frac{n}{۲}$

$$\begin{aligned} T(n) &\leq ۲c \frac{n}{۲} \lg \frac{n}{۲} + bn \\ &= cn \lg n + (b - c)n \leq cn \lg n \\ &\leq cn \lg n, \text{ if } b - c \leq 0 \text{ and } c \geq b, c \geq a/۲ \end{aligned}$$

برای این که اثبات کنیم $T(n) = \Theta(n \lg n)$ باید اثبات کنیم که $T(n) = \Omega(n \lg n)$ هم هست.

برای این کار باید اثبات کنیم که یک c هست که برای n های بزرگ داریم،

$$T(n) \geq cn \lg n$$

پایه: $T(2) = 2 \geq 2c$

فرض و حکم:

$$\begin{aligned} T(n) &\geq 2c \frac{n}{2} \lg \frac{n}{2} + bn \\ &= cn \lg n + (b - c)n \leq cn \lg n \\ &\geq cn \lg n, \text{ if } b - c \geq 0 \text{ and } c \leq a/2 \end{aligned}$$

مثال

$$T(n) = T(\lfloor \frac{n}{2} \rfloor) + T(\lceil \frac{n}{2} \rceil) + 1$$

مثال

$$T(n) = T(\lfloor \frac{n}{2} \rfloor) + T(\lceil \frac{n}{2} \rceil) + 1$$

حدس: $T(n) = \mathcal{O}(n)$. باید ثابت کنیم $T(n) \leq Cn$.

مثال

$$T(n) = T(\lfloor \frac{n}{2} \rfloor) + T(\lceil \frac{n}{2} \rceil) + 1$$

حدس: $T(n) = \mathcal{O}(n)$. باید ثابت کنیم $T(n) \leq Cn$

$$T(n) \leq C\lfloor \frac{n}{2} \rfloor + C\lceil \frac{n}{2} \rceil + 1 = Cn + 1 \geq Cn$$

اشتباه!

حدس دیگر: $T(n) \leq Cn + B$

$$T(n) \leq C\lfloor \frac{n}{2} \rfloor + C\lceil \frac{n}{2} \rceil + 2B + 1 = Cn + 2B + 1 \leq Cn + B \Rightarrow B < \infty$$

مثال دیگر از حدس اشتباه

$$T(n) = 2T(\lfloor \frac{n}{2} \rfloor) + n$$

مثال دیگر از حدس اشتباه

$$T(n) = 2T(\lfloor \frac{n}{2} \rfloor) + n$$

حدس: $T(n) \leq Cn$

مثال دیگر

$$T(n) = 2T(\lfloor \frac{n}{2} \rfloor) + n$$

حدس: $T(n) \leq Cn$

$$T(n) \leq 2C\lfloor \frac{n}{2} \rfloor + n \leq Cn + n = (C + 1)n \geq Cn$$

اشتباه!

حدس جدید: $T(n) \leq Cn \lg n + B$

درست است؟

می‌توان نشان داد که اگر $n = 2^k$ فرض کنیم، حل رابطه‌ی بازگشتی با این فرض از نظر O همان جواب است. چرا؟

برای هر $2^k \leq n < 2^{k+1}$ می‌توان نشان داد که مرتبه‌ی $T(n)$ همان مرتبه‌ی $T(2^k)$ است.

مثال

$$T(n) = 2T(\sqrt{n}) + \lg n$$

مثال

$$T(n) = 2T(\sqrt{n}) + \lg n$$

متغیر جدید: $T(2^m) = 2T(2^{\frac{m}{2}}) + m \Leftarrow m = \lg n$

$$S(m) = 2S\left(\frac{m}{2}\right) + m$$

مثال

$$T(n) = 2T(\sqrt{n}) + \lg n$$

$$S(m) = \mathcal{O}(m \lg m) \Rightarrow T(n) = \mathcal{O}(\lg n \lg \lg n)$$

حل روابط بازگشتی

حل روابط بازگشتی

روش تکرار با جای گذاری

حل روابط بازگشتی

روش تکرار با جای گذاری

این روش با استفاده از جای گذاری های متوالی می تواند، جواب مناسب را تولید کند. در این روش با توجه به خاصیت رابطه بازگشتی به ازای n های مختلف (که در نهایت به یک مقدار ثابت می رسد) و جای گذاری آنها در هم جواب مسئله حاصل می شود.

حل روابط بازگشتی روش تکرار با جای گذاری

مثال ۱۳-۱: رابطه بازگشتی زیر را در نظر بگیرید:

$$T(n) = \begin{cases} C & \text{if } n = 2 \\ T(n-2) + d & \text{if } n > 2 \end{cases}$$

رابطه بالا را به روش تکرار با جایگذاری حل کنید.

طرف راست رابطه بالا را بسط می دهیم. بنابراین خواهیم داشت:

$$\begin{aligned} T(n) &= T(n-2) + d \\ &= \dots \\ &= T(n-2i) + i \times d \end{aligned}$$

رابطه بالا تا زمانی که به $T(2)$ نرسیدیم ادامه می دهیم. بنابراین اگر $n-2i$ به عدد ۲ برسد آنگاه $T(2)$ حاصل می شود:

$$n - 2i = 2 \Rightarrow i = \frac{(n-2)}{2}$$

با جایگذاری در رابطه بالا خواهیم داشت:

$$\begin{aligned} T(n) &= T(2) + \frac{(n-2)}{2} \times d \\ &= C + \frac{(n-2)}{2} \times d \end{aligned}$$

بنابراین $T(n) \in O(n)$.

حل روابط بازگشتی روش تکرار با جای گذاری

مثال ۱۴-۱: رابطه بازگشتی زیر را در نظر بگیرید:

$$T(n) = 2T\left(\left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor\right) + d \quad (1-1)$$

که در آن d یک ثابت زمانی می باشد. روش تکرار با جای گذاری را برای رابطه بازگشتی (۱-۱) به صورت زیر به کار می بریم:

$$\begin{aligned} T(n) &= 2T\left(\left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor\right) + d \\ &= 2T\left(\left\lfloor \frac{\left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor}{2} \right\rfloor\right) + 2d \\ &\leq 2T\left(\frac{n}{2}\right) + 2d \\ &= \dots \\ &\leq 2^i T\left(\frac{n}{2^i}\right) + (2^i - 1)d \end{aligned} \quad (1-2)$$

حل روابط بازگشتی روش تکرار با جای گذاری

مثال ۱۴-۱: رابطه بازگشتی زیر را در نظر بگیرید:

$$T(n) = 2T\left(\left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor\right) + d \quad (1-1)$$

که در آن d یک ثابت زمانی می باشد. روش تکرار با جای گذاری را برای رابطه بازگشتی (۱-۱) به صورت زیر به کار می بریم:

$$\begin{aligned} T(n) &= 2T\left(\left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor\right) + d \\ &= 2^i T\left(\frac{\left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor}{2^i}\right) + 2^i d \\ &\leq 2^i T\left(\frac{n}{2^i}\right) + 2^i d \\ &= \dots \\ &\leq 2^i T\left(\frac{n}{2^i}\right) + (2^i - 1)d \end{aligned} \quad \frac{n}{2^i} = 1 \Rightarrow i = \log_2 n \quad (1-2)$$

حل روابط بازگشتی روش تکرار با جای گذاری

مثال ۱۴-۱: رابطه بازگشتی زیر را در نظر بگیرید:

$$T(n) = 2T\left(\left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor\right) + d \quad (1-1)$$

که در آن d یک ثابت زمانی می باشد. روش تکرار با جای گذاری را برای رابطه بازگشتی (۱-۱) به صورت زیر به کار می بریم:

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

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

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

$= \dots$

$$\leq 2^i T\left(\frac{n}{2^i}\right) + (2^i - 1)d$$

$$\frac{n}{2^i} = 1 \Rightarrow i = \log_2 n$$

$$T(n) \leq 2^{\log_2 n} T(1) + (2^{\log_2 n} - 1)d$$

(۱-۲)

حل روابط بازگشتی روش تکرار با جای گذاری

مثال ۱۴-۱: رابطه بازگشتی زیر را در نظر بگیرید:

$$T(n) = 2T\left(\left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor\right) + d \quad (1-1)$$

که در آن d یک ثابت زمانی می باشد. روش تکرار با جای گذاری را برای رابطه بازگشتی (۱-۱) به صورت زیر به کار می بریم:

$$\begin{aligned} T(n) &= 2T\left(\left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor\right) + d \\ &= 2^i T\left(\frac{\left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor}{2^i}\right) + 2^i d & \frac{n}{2^i} = 1 \Rightarrow i = \log_2 n \\ &\leq 2^i T\left(\frac{n}{2^i}\right) + 2^i d & T(n) \leq 2^{\log_2 n} T(1) + (2^{\log_2 n} - 1) d \\ &= \dots \\ &\leq 2^i T\left(\frac{n}{2^i}\right) + (2^i - 1) d & (1-2) \end{aligned}$$

$$T(n) \in \mathcal{O}(n)$$

حل روابط بازگشتی روش تکرار با جای گذاری

مثال ۱۵-۱: رابطه بازگشتی زیر را در نظر بگیرید:

$$T(n) \leq \begin{cases} C_1 & \text{if } n = 1 \\ 2T(n/2) + C_2n & \text{if } n > 1 \end{cases} \quad (1-3)$$

حل روابط بازگشتی روش تکرار با جای گذاری

مثال ۱۵-۱: رابطه بازگشتی زیر را در نظر بگیرید:

$$T(n) \leq \begin{cases} C_1 & \text{if } n = 1 \\ 2T(n/2) + C_2n & \text{if } n > 1 \end{cases} \quad (1-3)$$

$$\begin{aligned} T(n) &\leq 2T(n/2) + C_2n \\ &\leq 2(2T(n/4) + C_2n/2) + C_2n \\ &\leq 4T(n/4) + 2C_2n \\ &\vdots \\ &\leq 2^i T(n/2^i) + iC_2n \end{aligned}$$

حل روابط بازگشتی روش تکرار با جای گذاری

مثال ۱۵-۱: رابطه بازگشتی زیر را در نظر بگیرید:

$$T(n) \leq \begin{cases} C_1 & \text{if } n = 1 \\ 2T(n/2) + C_2n & \text{if } n > 1 \end{cases} \quad (1-3)$$

$$\begin{aligned} T(n) &\leq 2T(n/2) + C_2n \\ &\leq 2(2T(n/4) + C_2n/2) + C_2n \\ &\leq 4T(n/4) + 2C_2n \\ &\vdots \\ &\leq 2^i T(n/2^i) + iC_2n \end{aligned}$$

$$\frac{n}{2^i} = 1 \Rightarrow i = \log_2 n$$

$$T(n) \leq 2^{\log_2 n} T(1) + C_2n \log n \Rightarrow T(n) \in \mathcal{O}(n \log n)$$

پایان فصل اول