

عنوان بخش

طراحی الگوریتم

### کارایی، تحلیل و مرتبه الگوریتم‌ها - بازگشتی

■ اگر الگوریتمی با پیچیدگی زمانی  $T_1(n) = 100n$  داشته باشیم و الگوریتم دیگری با پیچیدگی زمانی  $T_2(n) = 0.01n^2$  داشته باشیم. الگوریتم اول به ازای  $n$ های خیلی بزرگ از الگوریتم دوم سریع‌تر است. به عبارت دقیق‌تر به ازای  $n > 10000$  الگوریتم اول از دوم سریع‌تر است:

$$100n < 0.01n^2 \rightarrow n > 10000$$

■ گفته می‌شود رشد زمانی الگوریتم ۲ از ۱ بیشتر است. می‌نویسیم:  $T_1(n) = \theta(n)$  و  $T_2(n) = \theta(n^2)$ . به این معنی که زمان الگوریتم ۱ به  $n$  وابسته است (خطی) و زمان الگوریتم ۲ به  $n^2$  وابسته است. حال اگر الگوریتمی داشته باشیم که زمان آن از رابطه  $2n^2 + 10n + 20$  به دست آید، این الگوریتم از مرتبه  $\theta(n^2)$  است زیرا به ازای  $n$ های بزرگ، جملات  $10n + 20$  در مقابل  $n^2$  قابل صرف‌نظر کردن هستند. برای بیان رشد زمان اجرای الگوریتم‌ها از نمادهای  $O, \theta, \Omega, o, \omega$  استفاده می‌شود.

#### نماد $O$ (big-O):

■ **گوییم تابع  $f(n)$  از مرتبه  $O(g(n))$  است و می‌نویسیم  $f(n) = O(g(n))$  یا  $f(n) \in O(g(n))$  اگر و فقط اگر:**

$$\exists c, n_0 > 0, \forall n \geq n_0 : 0 \leq f(n) \leq cg(n)$$

✓ **مثال:** آیا تابع  $f(n) = 2n^2 + 3n + 4$  از مرتبه  $O(n^2)$  هست؟

✓ **پاسخ:** بله به ازای همان  $c$  و  $n_0$  مثال نامساوی  $2n^2 + 3n + 4 \leq 3n^2$  صحیح است. می‌توان نشان داد که تابع  $f(n) = 2n^2 + 3n + 4$  از مرتبه  $O(n)$  نیست.

■ **نتیجه:** نماد  $O$ ، کران بالایی تابع را مشخص می‌کند و معمولاً برای بیان بدترین حالت زمان اجرا استفاده می‌شود.

#### نماد $\Omega$ :

■ **گوییم تابع  $f(n)$  از مرتبه  $\Omega(g(n))$  است و می‌نویسیم  $f(n) = \Omega(g(n))$  یا  $f(n) \in \Omega(g(n))$  اگر و فقط اگر:**

$$\exists c, n_0 > 0, \forall n \geq n_0 : 0 \leq cg(n) \leq f(n)$$

✓ **مثال:** آیا تابع  $f(n) = 2n^2 + 3n + 4$  از مرتبه  $\Omega(n)$  هست؟

✓ **پاسخ:** بله. به ازای  $c = 1$  و  $n_0 = 1$  مثال قبل نامساوی  $cg(n) \leq f(n)$  صحیح است. می‌توان نشان داد تابع  $f(n) = 2n^2 + 3n + 4$  از مرتبه  $\Omega(n^2)$  نیست.

✓ **نتیجه:** نماد  $\Omega$  کران پایینی تابع را مشخص می‌کند و معمولاً برای بیان بهترین حالت زمان اجرا استفاده می‌شود.

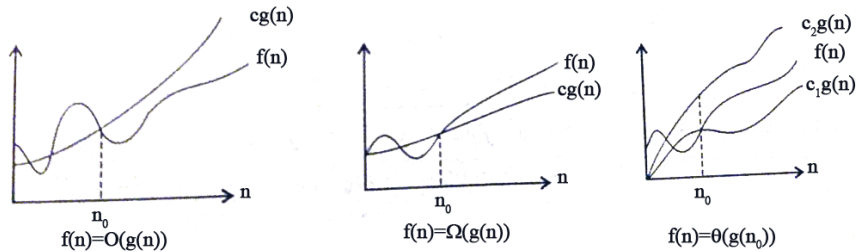


**نماد  $\theta$ :**

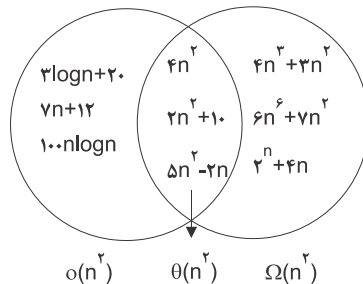
✓ گوییم تابع  $f(n)$  از مرتبه  $\theta(g(n))$  است و می‌نویسیم  $f(n) = \theta(g(n))$  یا  $f(n) \in \theta(g(n))$   
 اگر و فقط اگر:  $\exists c_1, c_2, n_0 > 0, \forall n \geq n_0 : c_1 g(n) \leq f(n) \leq c_2 g(n)$   
 ✓ مثال: می‌توان نشان داد تابع  $f(n) = 2n^2 + 3n + 4$  از مرتبه  $\theta(n^2)$  هست ولی از مرتبه  $\theta(n)$  و  $\theta(n^3)$  نیست.

✓ نتیجه: نماد  $\theta$  درجه خود تابع را مشخص می‌کند و معمولاً برای بیان حالت متوسط زمان اجراء استفاده می‌شود.  
 ✓ تذکر: در بسیاری از متون، از نماد  $O$  به معنی  $\theta$  استفاده می‌شود.

■ شکل زیر نمادها را با هم مقایسه کرده است:



■ شکل زیر کلاس مختلف نمادها را با هم مقایسه کرده است:



✓ قضیه: برای توابع  $f(n)$  و  $g(n)$ . اگر  $f(n) = \theta(g(n))$  و فقط اگر  $f(n) = O(g(n))$  و  $f(n) = \Omega(g(n))$ .

**نماد  $o$  (Small-o):**

■ گوییم تابع  $f(n)$  از مرتبه  $o(g(n))$  است و می‌نویسیم  $f(n) = o(g(n))$  یا  $f(n) \in o(g(n))$   
 اگر و فقط اگر:  $\forall c > 0, \exists n_0 > 0, \forall n > n_0 : 0 \leq f(n) < c g(n)$   
 ✓ به‌عنوان مثال  $2n = o(n^2)$  ولی  $2n^2 \neq o(n^2)$

**نکات برتر**

نماد  $o$  مشابه  $O$  می‌باشد. تفاوت اصلی این است که وقتی می‌نویسیم  $f(n) = O(g(n))$ ، آنگاه نامساوی  $0 \leq f(n) \leq c g(n)$  برای برخی مقادیر ثابت  $c > 0$  صادق است. ولی وقتی که می‌نویسیم  $0 \leq f(n) < c g(n)$  برای تمام مقادیر ثابت  $c > 0$  صادق است.

**نماد  $\omega$ :**

■ گوییم تابع  $f(n)$  از مرتبه  $\omega(g(n))$  است اگر:

$$\forall c > 0, \exists n_0 > 0, \forall n \geq n_0 : 0 \leq cg(n) < f(n)$$

به‌عنوان مثال  $\frac{n^2}{2} = \omega(n)$  ولی  $\frac{n^2}{2} \neq \omega(n^2)$ .

**نکات پرت:**

✓ اگر درجه  $f(n)$  را  $a$  و درجه  $g(n)$  را  $b$  فرض کنیم:

$$f(n) = \theta(g(n)) \leftrightarrow a = b$$

$$f(n) = O(g(n)) \leftrightarrow a \leq b$$

$$f(n) = \Omega(g(n)) \leftrightarrow a \geq b$$

$$f(n) = o(g(n)) \leftrightarrow a < b$$

$$f(n) = \omega(g(n)) \leftrightarrow a > b$$

✓ خواص زیر برای نمادهای مجانبی برقرار است:

(a) تعدی (transitivity):

$$f(n) = \theta(g(n)) \text{ and } g(n) = \theta(h(n)) \Rightarrow f(n) = \theta(h(n))$$

$$f(n) = O(g(n)) \text{ and } g(n) = O(h(n)) \Rightarrow f(n) = O(h(n))$$

$$f(n) = \Omega(g(n)) \text{ and } g(n) = \Omega(h(n)) \Rightarrow f(n) = \Omega(h(n))$$

$$f(n) = o(g(n)) \text{ and } g(n) = o(h(n)) \Rightarrow f(n) = o(h(n))$$

$$f(n) = \omega(g(n)) \text{ and } g(n) = \omega(h(n)) \Rightarrow f(n) = \omega(h(n))$$

(b) بازتابی (Reflexivity):

$$f(n) = \theta(f(n))$$

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

$$f(n) = \Omega(f(n))$$

(c) تقارنی (Symmetry):  $f(n) = \theta(g(n)) \Leftrightarrow g(n) = \theta(f(n))$

(d) تقارنی ترانهاده (Transpose Symmetry):

$$f(n) = O(g(n)) \Leftrightarrow g(n) = \Omega(f(n))$$

$$f(n) = o(g(n)) \Leftrightarrow g(n) = \omega(f(n))$$

✓ می‌دانیم به ازای هر دو عدد حقیقی  $a$  و  $b$ ، یکی از شرایط  $a > b$  و  $a = b$  و  $a < b$  برقرار است.

ولی برای دو تابع  $f(n)$  و  $g(n)$  ممکن است نه  $f(n) = O(g(n))$  و نه  $f(n) = \Omega(g(n))$  هیچ‌یک

برقرار نباشد مثلاً توابع  $f(n) = n$  و  $g(n) = n^{1+\sin n}$ . زیرا  $1 + \sin n$  بین  $0$  و  $2$  نوسان می‌کند.

✓ زمان اجرای الگوریتمی  $\theta(g(n))$  است اگر و فقط اگر زمان اجرا در بدترین حالت  $O(g(n))$  و زمان

اجرا در بهترین حالت  $\Omega(g(n))$  باشد.



✓ اگر  $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = 0$  آنگاه  $f(n) = o(g(n))$  و برعکس

✓ اگر  $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = \infty$  آنگاه  $f(n) = \omega(g(n))$  و برعکس

✓ اگر  $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = c \neq 0$  آنگاه  $f(n) = \theta(g(n))$  و برعکس

✓ می‌توان ثابت کرد  $\text{Log}n! = \theta(n \text{Log}n)$

✓ می‌توان ثابت کرد که  $\text{Log}_a^n = \theta(\text{Log}_b^n)$   $a, b > 1$

$$\sum_{i=1}^n i^p = \theta(n^{p+1}) \quad \checkmark$$

### بازگشتی:

■ الگوریتم بازگشتی، الگوریتمی است که خودش را فراخوانی کند. به‌عنوان مثال محاسبه  $f(n) = n!$  را می‌توان به‌صورت بازگشتی نوشت:

$$f(n) = \begin{cases} 1 & 0 \leq n \leq 1 \\ n * f(n-1) & n > 1 \end{cases}$$

■ اگر  $T(n)$  را زمان اجرای  $f(n)$  فرض کنیم واضح است که  $T(1) = 1$  زیرا به ازای  $n = 1$  فقط یک بار تابع  $f$  اجرا می‌شود.  $T(2) = 2$  زیرا به ازای  $n = 2$  دو بار تابع  $f$  اجرا می‌شود ( $f(2)$  و بعد  $f(1)$ ) و می‌توان نشان داد که  $T(n) = n$ ، یعنی زمان تابع بازگشتی فاکتوریل از مرتبه  $\theta(n)$  است.

✓ مثال: تابع بازگشتی محاسبه مجموع  $f(n) = 1 + 2 + \dots + n$  به شکل زیر است:

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

زمان اجرای این تابع از چه مرتبه‌ای است.

✓ پاسخ: اگر  $T(n)$  را زمان اجرای تابع  $f$  در نظر بگیریم می‌توان نوشت:

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

و بنابراین  $T(n) = \theta(n)$ .

### قضیه Master:

■ برای یافتن مرتبه اجرایی روابط بازگشتی به شکل  $T(n) = aT\left(\frac{n}{b}\right) + \theta(n^k)$  به شرطی که  $a \geq b$

و  $b > 1$  ثابت هستند و در ضمن  $\frac{n}{b}$  ممکن است به صورت کف  $\left\lfloor \frac{n}{b} \right\rfloor$  یا سقف  $\left\lceil \frac{n}{b} \right\rceil$  ظاهر شود به شکل

ذیل عمل می‌کنیم:

$$T(n) = \begin{cases} \theta(n^k) & \text{if } a < b^k \\ \theta(n^k \text{Log}_b^n) & \text{if } a = b^k \\ \theta(n^{\text{Log}_b^a}) & \text{if } a > b^k \end{cases}$$

✓ مثال: تعداد انتقال‌های مسئله برج‌های هانوی از رابطه  $T(n) = 2T(n-1) + 1$  به دست می‌آید که

$$\text{طبق نکته فوق } T(n) = \theta\left(2^{\frac{n}{1}}\right) = \theta(2^n)$$

### نکات پرتو

در رابطه بازگشتی  $T(n) = aT(n-1) + bT(n-2)$  با شرایط اولیه  $T(0)$  و  $T(1)$  می‌توان معادله مشخصه تشکیل داد که معادله مشخصه آن  $x^2 - ax - b = 0$  می‌باشد اگر این معادله دو جواب متمایز  $x_1$  و  $x_2$  داشته باشد آنگاه  $T(n) = c_1 x_1^n + c_2 x_2^n$  که با اعمال شرایط اولیه متادیر  $c_1$  و  $c_2$  محاسبه می‌شوند. اگر معادله مشخصه جواب مضاعف  $x_1 = x_2$  داشته باشد آنگاه  $T(n) = (c_1 + c_2 n) x_1^n$  خواهد بود.

### روش‌های تقسیم و غلبه

✓ الگوریتم ۱: الگوریتم انتزاعی روش تقسیم و غلبه

Algorithm DandC (Low , high)

If small (low , high) then return g (Low , high)

else {

mid = Divide (Low , Hight)

return combine (DandC (Low , mid) DandC (mid + 1 , high))

}

در این الگوریتم تابع Small مشخص می‌کند آیا مسأله به اندازه کافی کوچک هست که بتوان آن را بدون شکستن حل کرد یا خیر. اگر جواب مثبت باشد، تابع g فراخوانی می‌شود در غیر این صورت عمل تقسیم انجام می‌شود. در ضمن اگر فرض کنیم ورودی در آرایه  $A[1..n]$  باشد، فراخوانی باید به صورت  $DandC(1, n)$  صورت گیرد.

■ اگر زمان اجرای الگوریتم combine و الگوریتم ۱. فرض شود آنگاه زمان اجرای الگوریتم،  $T(n)$  برابر است با:

$$T(n) = \begin{cases} 2T\left(\frac{n}{2}\right) + f(n) & \text{برای } n \text{ های بزرگ} \\ g(n) & \text{برای } n \text{ های کوچک} \end{cases}$$

در  $T(n)$  فرض شده است که  $n$  توانی از ۲ است و همچنین در هر بار تقسیم، آرایه دقیقاً نصف می‌شود و همچنین  $g(n)$  زمان تابع  $g$  می‌باشد.