

فصل اول

کارایی، تحلیل و مرتبه الگوریتم ها

کارایی، تحلیل و مرتبه الگوریتم ها

- تکنیک ، روش مورد استفاده در حل مسائل است.
- مسئله ، پرسشی است که به دنبال پاسخ آن هستیم.
- بکار بردن تکنیک منجر به روشی گام به گام ((الگوریتم)) در حل یک مسئله می شود.
- منظور از سریع بودن یک الگوریتم، یعنی تحلیل آن از لحاظ زمان و حافظه.

- نوشتن الگوریتم به زبان فارسی دو ایراد دارد:
 - ۱- نوشتن الگوریتم های پیچیده به این شیوه دشوار است.
 - ۲- مشخص نیست از توصیف فارسی الگوریتم چگونه می توان یک برنامه کامپیوتری ایجاد کرد.

کارایی، تحلیل و مرتبه الگوریتم ها

تحلیل الگوریتم ها

- برای تعیین میزان کارایی یک الگوریتم را باید تحلیل کرد.

تحلیل پیچیدگی زمانی

- تحلیل پیچیدگی زمانی یک الگوریتم ، تعیین تعداد دفعاتی است که عمل اصلی به ازای هر مقدار از ورودی انجام می شود.

■ $T(n)$ را پیچیدگی زمانی الگوریتم در حالت معمول می گویند.

■ $W(n)$ را تحلیل پیچیدگی زمانی در بدترین حالت می نامند.

■ $A(n)$ را پیچیدگی زمانی در حالت میانگین می گویند.

کارایی، تحلیل و مرتبه الگوریتم ها

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.

$$T(n) = n$$

کارایی، تحلیل و مرتبه الگوریتم ها

تحلیل پیچیدگی زمانی برای حالت معمول برای الگوریتم (مرتب سازی تعویضی)

عمل اصلی: مقایسه $S[j]$ با $S[i]$.

اندازه ورودی: تعداد عناصری که باید مرتب شوند.

$$T(n) = n(n - 1) / 2$$

کارایی، تحلیل و مرتبه الگوریتم ها

تحلیل پیچیدگی زمانی در بدترین حالت برای الگوریتم (جست و جوی ترتیبی)

عمل اصلی: مقایسه یک عنصر آرایه با x .

اندازه ورودی: n , تعداد عناصر موجود در آرایه.

$$W(n) = n$$

کارایی، تحلیل و مرتبه الگوریتم ها

تحلیل پیچیدگی زمانی در بهترین حالت برای الگوریتم (جست و جوی ترتیبی)

عمل اصلی: مقایسه یک عنصر آرایه با x .
اندازه ورودی: n , تعداد عناصر آرایه.

$$B(n) = 1$$

کارایی، تحلیل و مرتبه الگوریتم ها

مثال ۱: برای مثال جمع عناصر یک آرایه ، تعداد کل مراحل برنامه را بنویسید.

```
float sum (float list[ ], int n)
{
    float s=0 ;    int i;
    for (i = 0; i<n; i++)
        s = s + list[i];
    return s;
}
```

$$\begin{array}{r} 0 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \\ n+1 \\ n \\ 1 \\ 0 \\ \hline 2n+3 \end{array}$$

کارایی، تحلیل و مرتبه الگوریتم ها

نکته : هنگام محاسبه تعداد دفعاتی که یک دستور درون حلقه ها اجراء می گردد می توان از فرمولهای زیر استفاده کرد :

$$\sum_{i=1}^n 1 = n \quad \sum_{i=1}^n kf(i) = k \sum_{i=1}^n f(i) \quad K \text{ عدد ثابتی است.}$$

$$\sum_{i=1}^n i = 1 + 2 + 3 + \dots + n = \frac{n(n+1)}{2} \quad \sum_{i=1}^n i^2 = \frac{n(n+1)(2n+1)}{6}$$

$$a_1 \text{ جمله اول، } a_n \text{ جمله آخر و } n \text{ تعداد جملات است : } \text{جمع تصاعد عددی} = \frac{n(a_1 + a_n)}{2}$$

راه دیگر Trace کردن برنامه است.

کارایی، تحلیل و مرتبه الگوریتم ها

مثال ۲: دستور اصلی در تکه برنامه زیر چند بار اجرا میشود؟ تعداد کل گامهای برنامه چند است؟

```
for i: = 1 to m do  
  for j: = 1 to n do  
    x: = x+1;
```

راه حل اول:

تعداد اجرای دستور به دلیل وجود حلقه های مستقل برابر nm است.

$$\text{تعداد اجرای دستور اصلی} = \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n 1 = \sum_{i=1}^m n = n \left(\sum_{i=1}^m 1 \right) = nm$$

راه حل دوم:

$$\text{تعداد کل مراحل برنامه} = (m + 1) + m(n + 1) + mn$$

کارایی، تحلیل و مرتبه الگوریتم ها

مثال ۳: دستور اصلی در تکه برنامه زیر چند بار اجرا میشود؟

```
for j := 1 to n do
  for i := 1 to j do
    x := x + 1;
```

j	تغییرات i	تعداد اجرا شدن دستور اصلی
1	1	1 بار
2	1,2	2 بار
3	1,2,3	3 بار
.....		
n	1,2,3,...,n	n بار

$$x := x + 1; \text{ تعداد اجرا شدن دستور } = 1 + 2 + 3 + \dots + n = \frac{n(n+1)}{2}$$

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

کارایی، تحلیل و مرتبه الگوریتم ها

مثال ۳: دستور اصلی در تکه برنامه زیر چند بار اجرا میشود؟

```
i:=n;  
while (i>1) do begin  
    x:=x+1;  
    i:= i div 2;  
end;
```

اگر $n=16$ باشد:

i	شرط $i > 1$	تعداد اجرا شدن دستور اصلی
16	درست	۱ بار
8	درست	۱ بار
4	درست	۱ بار
2	درست	۱ بار
1	غلط	-
		جمعاً ۴ بار

کارایی، تحلیل و مرتبه الگوریتم ها

اگر $n=14$ باشد:

i	شرط $i > 1$	تعداد اجرا شدن دستور اصلی
14	درست	۱ بار
7	درست	۱ بار
3	درست	۱ بار
1	غلط	-
		جمعاً ۳ بار

دستور اصلی به تعداد $\lfloor \log_2^n \rfloor$ بار اجرا می شود.

کارایی، تحلیل و مرتبه الگوریتم ها

برخی مسائل برای همه موارد یک تابع پیچیدگی دارند مثل الگوریتم جمع عناصر یک آرایه :

```
A : Array [1 .. n] of Integer;  
S := 0;  
For I := 1 To n do  
    S := S + A[i] ;
```

در برنامه فوق عمل اصلی $S := S + A[i]$ به تعداد n بار اجرا شده و همواره $T(n) = n$ می باشد. ولی در الگوریتمی مثل جستجوی خطی (ترتیبی) تابع پیچیدگی برای حالات مختلف ممکن است متفاوت باشد.

کارایی، تحلیل و مرتبه الگوریتم ها

```
A : Array [ 1 .. n ] of Integer;  
For i := 1 to n do  
  if (x = A[i]) (  
    write ('Yes');  
    exit ( ) ; → خروج از برنامه  
  )  
write ('No');
```

در برنامه فوق عمل اصلی شرط $\text{if } (x = A[i])$ می باشد.

در بدترین حالت عدد x ، در خانه آخر قرار دارد و یا اصلاً در آرایه نیست که در این حالت باید n بار عمل اصلی آزمایش کردن، انجام گیرد. برای بدترین حالت به جای نماد $T(n)$ از نماد $W(n)$ استفاده می کنیم که W مخفف Worst یعنی بدترین است. پس در برنامه فوق $W(n) = n$ می باشد.

در بهترین حالت عدد x در اولین خانه قرار دارد و تنها به یک عمل if مورد نیاز است. بهترین حالت را با B نمایش می دهیم که مخفف Best است لذا در برنامه فوق داریم: $B(n) = 1$

کارایی، تحلیل و مرتبه الگوریتم ها

برای تحلیل برنامه فوق در حالت متوسط که آن را با A (مخفف Average) نشان می‌دهیم باید به صورت زیر عمل کنیم. ابتدا فرض می‌کنیم x در آرایه A وجود داشته باشد. بدیهی است احتمال آنکه x در خانه i ام باشد برابر $\frac{1}{n}$ است و تعداد دفعات آزمایش کردن در این حالت برابر i است. لذا:

$$A(n) = \sum_{i=1}^n \frac{1}{n} \times i = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n i = \frac{1}{n} \frac{n(n+1)}{2} = \frac{n+1}{2}$$

پس به طور متوسط نیمی از عناصر آرایه باید جستجو شود.

کارایی، تحلیل و مرتبه الگوریتم ها

حال موردی را در نظر می گیریم که x ممکن است اصلاً در آرایه نباشد. فرض کنید احتمال وجود x در آرایه برابر p است. پس احتمال آنکه x در یکی از خانه های آرایه (مثل خانه i ام) باشد برابر $\frac{p}{n}$ است. احتمال آنکه x در آرایه نباشد برابر $1-p$ است. اگر x در خانه i ام باشد دستور اصلی i بار اجرا می شود و اگر x در آرایه نباشد دستور اصلی n بار اجرا می شود، لذا:

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

توجه کنید که اگر $p = 1$ باشد همان حالت قبلی $A(n) = \frac{n+1}{2}$ بدست می آید و اگر $p = \frac{1}{2}$ باشد $A(n) = \frac{3n}{4} + \frac{1}{4}$ می شود و این بدان معناست که حدود $\frac{3}{4}$ آرایه به طور میانگین باید جستجو شود.

مرتبه الگوریتم

- الگوریتم هایی با پیچیدگی زمانی از قبیل n و $100n$ 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.
- 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:
$$\theta(\lg n) < \theta(n) < \theta(n \lg n) < \theta(n^2) < \theta(n^3) < \theta(2^n)$$

■ 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:

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

■ 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:

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

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 :

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

■ 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:

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

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:

$$\log^n a \in \theta(\log^n b)$$

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:

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