Análise de Algoritmos

Solução de recorrências

Uma recorrência é uma expressão que dá o valor de uma função em termos dos valores "anteriores" da mesma função.

Uma recorrência é uma expressão que dá o valor de uma função em termos dos valores "anteriores" da mesma função.

Para analisar o consumo de tempo de um algoritmo recursivo é necessário resolver uma recorrência.

O exemplo clássico de recorrência, provavelmente o mais famoso, é a fórmula de Fibonacci:

$$F(n) = \begin{cases} 0 & \text{se } n = 0 \\ 1 & \text{se } n = 1 \\ F(n-1) + F(n-2) & \text{se } n \geq 2 \end{cases}$$

O exemplo clássico de recorrência, provavelmente o mais famoso, é a fórmula de Fibonacci:

$$F(n) = \begin{cases} 0 & \text{se } n = 0 \\ 1 & \text{se } n = 1 \\ F(n-1) + F(n-2) & \text{se } n \geq 2 \end{cases}$$

Uma "fórmula fechada" para F(n) é dada por:

$$F(n) = \frac{1}{\sqrt{5}} \left(\frac{1 + \sqrt{5}}{2} \right)^n - \frac{1}{\sqrt{5}} \left(\frac{1 - \sqrt{5}}{2} \right)^n$$

Um outro exemplo clássico de recorrência é:

$$F(n) = \begin{cases} 1 & \text{se } n = 0 \\ n.F(n-1) & \text{se } n \ge 1 \end{cases}$$

Um outro exemplo clássico de recorrência é:

$$F(n) = \begin{cases} 1 & \text{se } n = 0 \\ n.F(n-1) & \text{se } n \ge 1 \end{cases}$$

Uma fórmula fechada para F(n) é dada por:

$$F(n) = n.F(n-1)$$

$$= n.(n-1).F(n-2) = \cdots =$$

$$= n.(n-1).(n-2)...2.1.1$$

$$= n!$$

Resolver uma recorrência é encontrar uma "fórmula fechada" que dê o valor da função diretamente em termos do seu argumento.

Vamos analisar novamente o consumo de tempo do algoritmo da busca binária.

Vamos analisar novamente o consumo de tempo do algoritmo da busca binária. Em cada iteração, o algoritmo descarta metade do vetor.

Vamos analisar novamente o consumo de tempo do algoritmo da busca binária. Em cada iteração, o algoritmo descarta metade do vetor. Se denotamos por T(n) o número máximo de iterações realizadas pela busca binária sobre um vetor com n elementos,

Vamos analisar novamente o consumo de tempo do algoritmo da busca binária. Em cada iteração, o algoritmo descarta metade do vetor. Se denotamos por T(n) o número máximo de iterações realizadas pela busca binária sobre um vetor com n elementos, a função T(n) pode ser expressa pela seguinte recorrência:

$$T(n) = T(\left|\frac{n}{2}\right|) + 1, \quad T(1) = 1$$

Para obter uma solução, supomos inicialmente que $n=2^k$.

Para obter uma solução, supomos inicialmente que $n=2^k$.

$$T(n) = T\left(\frac{n}{2}\right) + 1$$

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

$$= \left(T\left(\frac{n}{2^3}\right) + 1\right) + 2 = T\left(\frac{n}{2^3}\right) + 3$$

$$= \cdots$$

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

Podemos agora tentar mostrar que

 $T(n) \leq \log n + 1$, $\forall n \geq 1$, por indução em n.

Podemos agora tentar mostrar que

$$T(n) \leq \log n + 1$$
, $\forall n \geq 1$, por indução em n .

• Para n = 1, $T(1) = 1 = \log 1 + 1$

Podemos agora tentar mostrar que

 $T(n) \leq \log n + 1$, $\forall n \geq 1$, por indução em n.

- Para n = 1, $T(1) = 1 = \log 1 + 1$
- Para n > 1, temos

Podemos agora tentar mostrar que

 $T(n) \leq \log n + 1$, $\forall n \geq 1$, por indução em n.

- Para n = 1, $T(1) = 1 = \log 1 + 1$
- Para n > 1, temos

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

$$\leq (\log(\left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor) + 1) + 1$$

$$\leq \log\left(\frac{n}{2}\right) + 2 = (\log n - 1) + 2$$

$$= \log n + 1$$

Consideremos a recorrência

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

Consideremos a recorrência

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

Podemos conjecturar que $T(n) \leq n^2$ e tentar provar por indução em n.

Consideremos a recorrência

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

Podemos conjecturar que $T(n) \leq n^2$ e tentar provar por indução em n.

•
$$T(1) = 1 \le 1^2$$

Consideremos a recorrência

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

Podemos conjecturar que $T(n) \leq n^2$ e tentar provar por indução em n.

$$T(1) = 1 \le 1^2$$

$$T(2) = 2T(1) + 1 = 3 < 2^2$$

• Para $n \ge 3$, temos

• Para $n \geq 3$, temos

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

$$\leq 2\left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor^2 + n - 1$$

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

$$\leq \frac{n^2}{2} + n - 1$$

Será n^2 uma boa estimativa para T(n)?

Será n^2 uma boa estimativa para T(n)? Será que conseguimos provar que $T(n) \le cn$, para alguma constante c > 0 e $n \ge n_0$?

Será n^2 uma boa estimativa para T(n)? Será que conseguimos provar que $T(n) \le cn$, para alguma constante c > 0 e $n \ge n_0$? Vamos tentar.

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

$$\leq 2c \left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor + n - 1$$

$$\leq 2c \left(\frac{n}{2} \right) + n - 1$$

$$\leq cn + n - 1 \nleq cn$$

Para qualquer c > 0.

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

$$\leq 2c \left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor + n - 1$$

$$\leq 2c \left(\frac{n}{2} \right) + n - 1$$

$$\leq cn + n - 1 \nleq cn$$

Para qualquer c > 0. Logo,

$$T(n) \nleq cn$$

E que tal $T(n) \le n \log_2 n + 1$?

E que tal $T(n) \leq n \log_2 n + 1$?

$$T(1) = 1 = 1 \log 1 + 1$$

E que tal $T(n) \leq n \log_2 n + 1$?

$$T(1) = 1 = 1 \log 1 + 1$$

$$T(2) = 2T(1) + 1 = 3 = 2 \log 2 + 1$$

E que tal $T(n) \leq n \log_2 n + 1$?

$$T(1) = 1 = 1 \log 1 + 1$$

$$T(2) = 2T(1) + 1 = 3 = 2 \log 2 + 1$$

Vamos então tentar mostrar que

$$T(n) \le n \log_2 n + 1$$

para $n \geq 1$.

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

$$\leq 2(\left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor \log \left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor + 1) + n - 1$$

$$\leq 2(\left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor \log \left(\frac{n}{2} \right) + 1) + n - 1$$

$$= n(\log n - 1) + n + 1 = n\log n + 1$$

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

$$\leq 2(\left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor \log \left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor + 1) + n - 1$$

$$\leq 2(\left(\frac{n}{2} \right) \log \left(\frac{n}{2} \right) + 1) + n - 1$$

$$= n(\log n - 1) + n + 1 = n \log n + 1$$

Portanto,

$$T(n) \le n \log n + 1$$

para $n \geq 1$.

Os exemplos anteriores mostram que a solução de uma recorrência pode ser obtida:

- 1. Desenvolvendo (ou "desenrolando") a recorrência.
- 2. Estimando a solução e provando o resultado por indução.

Estas duas formas conjuntas recebem o nome de método da substituição.

Consideremos a recorrência

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

Consideremos a recorrência

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

Podemos conjecturar que $T(n) \le cn$ e tentar provar por indução em n.

Consideremos a recorrência

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

Podemos conjecturar que $T(n) \le cn$ e tentar provar por indução em n. É comum partimos logo para analisar o caso geral, pois a base geralmente pode ser acertada.

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

$$\leq c \left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor + c \left\lceil \frac{n}{2} \right\rceil + 1$$

$$= cn + 1$$

O que não implica que $T(n) \leq cn$.

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

$$\leq c \left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor + c \left\lceil \frac{n}{2} \right\rceil + 1$$

$$= cn + 1$$

O que não implica que $T(n) \leq cn$.

Importante: precisamos provar a forma exata da hipótese indutiva.

Uma forma de contornar este problema é subtrair um termo de ordem menor. Por exemplo, tomemos agora $T(n) \le cn - 1$.

Uma forma de contornar este problema é subtrair um termo de ordem menor. Por exemplo, tomemos agora $T(n) \le cn - 1$.

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

$$\leq (c \left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor - 1) + (c \left\lceil \frac{n}{2} \right\rceil - 1) + 1$$

$$\leq cn - 1$$

para qualquer c positivo.

Uma forma de contornar este problema é subtrair um termo de ordem menor. Por exemplo, tomemos agora $T(n) \le cn - 1$.

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

$$\leq (c \left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor - 1) + (c \left\lceil \frac{n}{2} \right\rceil - 1) + 1$$

$$\leq cn - 1$$

para qualquer c positivo. Tomando c=2, temos

$$T(1) = 1 \le 2(1) - 1$$
. Logo, $T(n) \le 2n - 1$.

Recorrências - Exercícios

- 1. Resolva a recorrência $T(n) = T(\left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor) + 7n + 2$, T(1) = 1.
- 2. Mostre que a solução de T(n) = T(n-1) + n é $O(n^2)$.
- 3. Mostre que a solução de $T(n) = T(\lceil \frac{n}{2} \rceil) + 1$ é $O(\log n)$.
- 4. Mostre que a solução de $T(n) = 2T(\left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor + 17) + n$ é $O(n \log n)$.
- 5. Resolva a recorrência $T(n) = 3T(\lfloor \frac{n}{2} \rfloor) + n$, T(1) = 1.
- 6. Resolva a recorrência $T(n) = 3T(\lfloor \frac{n}{3} \rfloor) + 1$, T(1) = 1.
- 7. Mostre que a solução de $T(n) = 3T\left(\frac{n}{2}\right) + n$ é $O(n^{\log_2 3})$.
- 8. Mostre que a solução de $T(n) = 4T(\frac{n}{2}) + n$ é $O(n^2)$.

Análise de Algoritmos

Identidades úteis

Identidades úteis

Apresentamos a seguir algumas igualdades e desigualdades que são úteis na análise algoritmos.

Identidades úteis

Apresentamos a seguir algumas igualdades e desigualdades que são úteis na análise algoritmos.

Série aritmética: Se $a_i = a_{i-1} + c$, onde c é uma constante, então

$$a_1 + a_2 + a_3 + \dots + a_n = \frac{n(a_n + a_1)}{2}$$

Série geométrica

Se $a_i = ca_{i-1}$, onde $c \neq 1$ é uma constante, então

$$a_1 + a_2 + a_3 + \dots + a_n = \frac{a_1(c_n - 1)}{c - 1}$$

Se 0 < c < 1, então

$$\sum_{i=1}^{\infty} a_i = \frac{a_1}{1-c}$$

Soma de quadrados

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

Logaritmos

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

$$a^{\log_a x} = x$$

Aproximação de Stirling

$$n! = \sqrt{2\pi n} \left(\frac{n}{e}\right)^n \left(1 + O\left(\frac{1}{n}\right)\right)$$

Em particular, a aproximação de Stirling implica que

$$\log(n!) = \Theta(n \log n)$$

Análise de Algoritmos

Árvore de recursão

Árvore de recursão

Árvore de recursão é um método muito útil para estimar a solução de uma recorrência. Uma vez obtida a solução, utilizamos o método anterior para prová-la formalmente.

A idéia da árvore de recursão é tentar representar o desenvolvimento da recorrência por um diagrama (geralmente uma árvore) onde cada nó representa um subproblema, e somar os custos por nível.

Exemplo 1

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

Exemplo 2

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

Exemplo 3

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

Exercícios

Use árvore de recursão para determinar um limite superior para as recorrências abaixo, e depois prove o resultado usando indução ou substituição.

1.
$$T(n) = T(n/4) + T(n/2) + n^2$$

2.
$$T(n) = 3T\left(\lfloor \frac{n}{4} \rfloor\right) + n$$

3.
$$T(n) = 4T(\frac{n}{2} + 2) + n$$

4.
$$T(n) = T(n-a) + T(a) + cn$$

Análise de Algoritmos

Método mestre

O método mestre fornece uma receita para a solução de recorrências da forma

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

onde $a \ge 1$ e b > 1 são constantes e f(n) é uma função assintóticamente positiva.

Considere a recorrência

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

onde $a \ge 1$ e b > 1 são constantes, f(n) é uma função assintóticamente positiva, e n/b pode ser $\lfloor n/b \rfloor$ ou $\lceil n/b \rceil$. Então

1. Se $f(n) = O(n^{\log_b a - \epsilon})$ para alguma constante $\epsilon > 0$ então $T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$

Considere a recorrência

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

onde $a \ge 1$ e b > 1 são constantes, f(n) é uma função assintóticamente positiva, e n/b pode ser $\lfloor n/b \rfloor$ ou $\lceil n/b \rceil$. Então

- 1. Se $f(n) = O(n^{\log_b a \epsilon})$ para alguma constante $\epsilon > 0$ então $T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$
- 2. Se $f(n) = \Theta(n^{\log_b a})$ então $T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \log n)$

3. Se $f(n)=\Omega(n^{\log_b a+\epsilon})$ para alguma constante $\epsilon>0$, e se $af(n/b)\leq cf(n)$ para alguma constante c<1 e n suficientemente grande, então $T(n)=\Theta(f(n))$

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

T(n)	Se
$\Theta(n^{\log_b a})$	$f(n) = O(n^{\log_b a - \epsilon})$
$\Theta(n^{\log_b a} \log n)$	$f(n) = \Theta(n^{\log_b a})$
$\Theta(f(n))$	$f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \epsilon})$
	e $af(n/b) \leq cf(n)$, $c < 1$

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

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

•
$$a = 9$$
, $b = 3$ e $f(n) = n$

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

- a = 9, b = 3 e f(n) = n

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

- a = 9, b = 3 e f(n) = n
- Logo, $f(n) = O(n^{\log_b a \epsilon})$, onde $\epsilon = 1$

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

- a = 9, b = 3 e f(n) = n
- Logo, $f(n) = O(n^{\log_b a \epsilon})$, onde $\epsilon = 1$
- Pelo Caso 1, $T(n) = \Theta(n^2)$.

$$T(n) = T(2n/3) + 1$$

$$T(n) = T(2n/3) + 1$$

•
$$a = 1$$
, $b = 3/2$ e $f(n) = 1$

$$T(n) = T(2n/3) + 1$$

- a = 1, b = 3/2 e f(n) = 1

$$T(n) = T(2n/3) + 1$$

•
$$a = 1$$
, $b = 3/2$ e $f(n) = 1$

• Logo,
$$f(n) = 1 = \Theta(n^{\log_b a})$$

$$T(n) = T(2n/3) + 1$$

- a = 1, b = 3/2 e f(n) = 1
- Logo, $f(n) = 1 = \Theta(n^{\log_b a})$
- Pelo Caso 2, $T(n) = \Theta(\log n)$.

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

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

•
$$a = 3$$
, $b = 4$ e $f(n) = n \log n$

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

- a = 3, b = 4 e $f(n) = n \log n$

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

- a = 3, b = 4 e $f(n) = n \log n$
- Logo, $f(n) = n \log n = \Omega(n^{\log_4 3 + \epsilon})$

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

- a = 3, b = 4 e $f(n) = n \log n$
- Logo, $f(n) = n \log n = \Omega(n^{\log_4 3 + \epsilon})$
- $af(n/b) = 3(n/4)\log(n/4) \le (3/4)n\log n$

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

- a = 3, b = 4 e $f(n) = n \log n$
- $n^{\log_b a} = n^{\log_4 3}$
- Logo, $f(n) = n \log n = \Omega(n^{\log_4 3 + \epsilon})$
- $af(n/b) = 3(n/4)\log(n/4) \le (3/4)n\log n$
- Pelo Caso 3, $T(n) = \Theta(n \log n)$.

$$T(n) = 2T(n/2) + n\log n$$

$$T(n) = 2T(n/2) + n\log n$$

•
$$a = 2$$
, $b = 2$ e $f(n) = n \log n$

$$T(n) = 2T(n/2) + n\log n$$

- a = 2, b = 2 e $f(n) = n \log n$

$$T(n) = 2T(n/2) + n\log n$$

- a = 2, b = 2 e $f(n) = n \log n$
- Caso 3

$$T(n) = 2T(n/2) + n\log n$$

- a = 2, b = 2 e $f(n) = n \log n$
- Caso 3
- Mas, $f(n) = n \log n \neq \Omega(n^{\log_2 2 + \epsilon})$

$$T(n) = 2T(n/2) + n\log n$$

- a = 2, b = 2 e $f(n) = n \log n$
- Caso 3
- Mas, $f(n) = n \log n \neq \Omega(n^{\log_2 2 + \epsilon})$
- Portanto, o método mestre não se aplica.

$$T(n) = 2T(n/2) + cn$$

$$T(n) = 2T(n/2) + cn$$

•
$$a = 2$$
, $b = 2$ e $f(n) = cn$

$$T(n) = 2T(n/2) + cn$$

- a = 2, b = 2 e f(n) = cn

$$T(n) = 2T(n/2) + cn$$

- a = 2, b = 2 e f(n) = cn
- Logo, $f(n) = cn = \Theta(n) = \Theta(n^{\log_b a})$

$$T(n) = 2T(n/2) + cn$$

- a = 2, b = 2 e f(n) = cn
- Logo, $f(n) = cn = \Theta(n) = \Theta(n^{\log_b a})$
- Pelo Caso 2, $T(n) = \Theta(n \log n)$.

$$T(n) = 8T(n/2) + cn^2$$

$$T(n) = 8T(n/2) + cn^2$$

•
$$a = 8$$
, $b = 2$ e $f(n) = cn^2$

$$T(n) = 8T(n/2) + cn^2$$

- a = 8, b = 2 e $f(n) = cn^2$

$$T(n) = 8T(n/2) + cn^2$$

- a = 8, b = 2 e $f(n) = cn^2$
- Logo, $f(n) = cn^2 = O(n^{\log_b a \epsilon})$, onde $\epsilon = 1$

$$T(n) = 8T(n/2) + cn^2$$

- a = 8, b = 2 e $f(n) = cn^2$
- Logo, $f(n) = cn^2 = O(n^{\log_b a \epsilon})$, onde $\epsilon = 1$
- Pelo Caso 1, $T(n) = \Theta(n^3)$.

$$T(n) = 7T(n/2) + cn^2$$

$$T(n) = 7T(n/2) + cn^2$$

•
$$a = 7$$
, $b = 2$ e $f(n) = cn^2$

$$T(n) = 7T(n/2) + cn^2$$

- a = 7, b = 2 e $f(n) = cn^2$

$$T(n) = 7T(n/2) + cn^2$$

- a = 7, b = 2 e $f(n) = cn^2$
- Logo, $f(n) = cn^2 = O(n^{\log_b a \epsilon})$, onde $\epsilon > 0$

$$T(n) = 7T(n/2) + cn^2$$

- a = 7, b = 2 e $f(n) = cn^2$
- Logo, $f(n) = cn^2 = O(n^{\log_b a \epsilon})$, onde $\epsilon > 0$
- Pelo Caso 1, $T(n) = \Theta(n^{\log_2 7})$.

Método mestre - Exercícios

1.
$$T(n) = 2T(n/4) + 1$$

2.
$$T(n) = 2T(n/4) + \sqrt{n}$$

3.
$$T(n) = 2T(n/4) + n$$

4.
$$T(n) = 2T(n/4) + n^2$$

5.
$$T(n) = T(n/2) + 1$$

6.
$$T(n) = 4T(n/2) + n$$

7.
$$T(n) = 4T(n/2) + n^2$$

8.
$$T(n) = 4T(n/2) + n^3$$