Recurrencias

mat-152

Recurrencias

- Una recurrencia es una ecuación o desigualdad que describe una función en términos de su valor en instancias más pequeñas.
- Para mergesort encontramos la recurrencia:

$$T(n) = \begin{cases} \Theta(1) & \text{if } n = 1\\ 2T(n/2) + \Theta(n) & \text{if } n > 1 \end{cases}$$

- Tres métodos principales de resolución:
 - → Método de sustitución.
 - → Método del árbol recursivo.
 - → Método maestro.

Otros ejemplos de recurrencias

$$T(n) = T(n-1) + n$$

$$\Theta(n^2)$$

• Algoritmo recursivo que cicla en la entrada para eliminar un elemento.

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

$$\Theta(\lg n)$$

· Algoritmo recursivo que divide la entrada a la mitad en cada paso.

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

$$\Theta(n)$$

• Algoritmo recursivo que divide la entrada a la mitad pero debe examinar cada elemento de la entrada.

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

$$\Theta(n)$$

• Algoritmo que divide la entrada en 2 mitades y hace un trabajo constante.

Recurrencias

- Suposiciones:
 - → Meta: obtener un estimado asintótico (en términos de la notación O, Ω o Θ .
 - → Para valores pequeños de *n*, los valores de la recurrencia son constantes.

Método de sustitución

- 1. Adivinar la forma de la solución.
- 2. Verificar por inducción.
- 3. Resolver para las constantes.

Puede servir para encontrar tanto las cotas inferiores como las cotas superiores para una recurrencia.

Encontrar una cota superior para la recurrencia:

$$T(n) = 2T(\lfloor n/2 \rfloor) + n$$

1. Adivinamos una solución:

$$T(n) = O(n \lg n)$$

2. Probar por inducción que:

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

3. Para una elección apropiada de constante $\,c>0\,$

Suponemos que esta cota superior se mantiene para $\lfloor n/2 \rfloor$, esto es que:

$$T(\lfloor n/2 \rfloor) \le c \lfloor n/2 \rfloor \lg(\lfloor n/2 \rfloor)$$

y sustituyendo en la recurrencia $T(n) = 2T(\lfloor n/2 \rfloor) + n$ tenemos:

$$T(n) \le 2(c \lfloor n/2 \rfloor \lg(\lfloor n/2 \rfloor)) + n$$

$$\le cn \lg(n/2) + n$$

$$= cn \lg n - cn \lg 2 + n$$

$$= cn \lg n - cn + n$$

$$\le cn \lg n$$

siempre y cuando $c \ge 1$.

- Para probar por inducción necesitamos identificar casos base.
- Mostrar que podemos elegir la constante c de tal manera que la cota superior sea valida también para los casos base.

Supongamos entonces que el caso base es T(1)=1, y para n=1

$$T(n) \le cn \lg n$$
 $T(1) \le c1 \lg 1$
 $= 0$

• Podemos usar entonces $n_0=2$ y como casos base de la inducción n=2 y n=3 que resultan en valores de T(2)=4 y T(3)=5 para la recurrencia.

- Se puede completar entonces la prueba inductiva que $T(n) \le cn \lg n$ para alguna constante $c \ge 1$ eligiendo una c de manera que $T(2) \le c2 \lg 2$ y que $T(3) \le c3 \lg 3$.
- Cualquier $c \ge 2$ mantiene los casos base verdaderos.

Método de sustitución: conclusiones

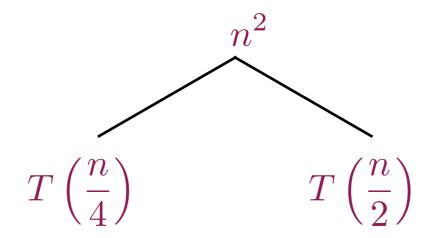
- No existe una forma general de solución.
- Adivinar la solución requiere experiencia y creatividad.
- Se puede utilizar otro método para encontrar la solución y probar con el método de sustitución.
- Se pueden poner cotas superiores e inferiores más laxas para ir restringiendo la solución.

Método del árbol recursivo

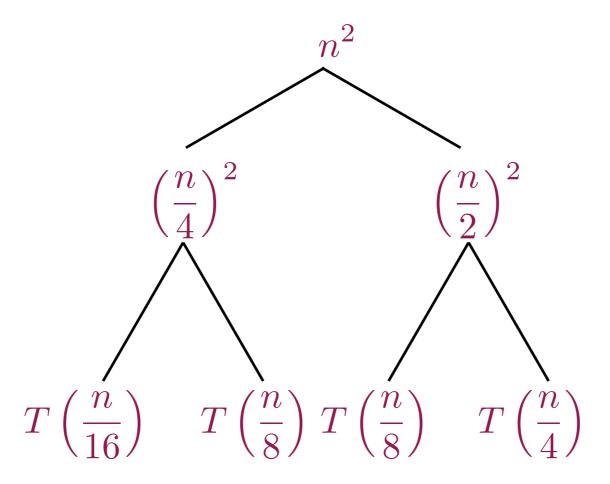
- Convierte la recurrencia en un árbol cuyos nodos representan los costos incurridos en cada nivel de la recursión.
- Cada nodo representa el costo de un solo subproblema en algún lugar de las llamadas recursivas.
- Estos costos se suman por nivel para luego determinar el costo total de la recursión.
- Este método es particularmente útil para analizar algoritmos de tipo divide-and-conquer.
- Sirven en su mayoría para generar buenas hipótesis para verificar por el método de sustitución.

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

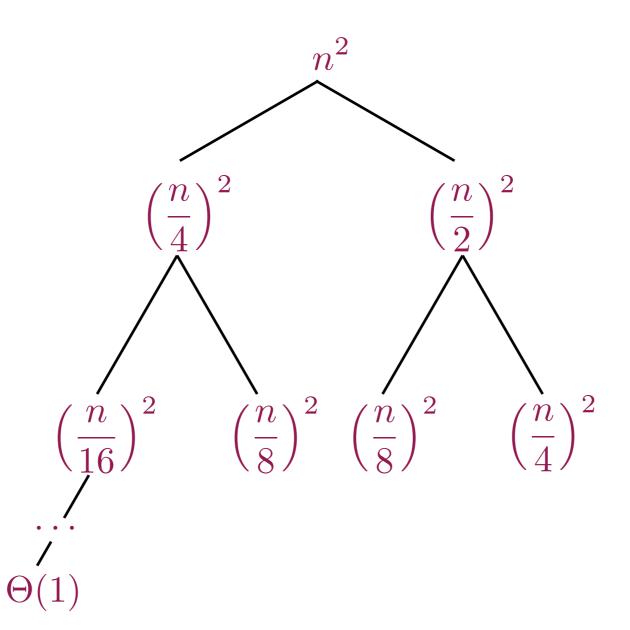
$$T(n) = T(n/4) + T(n/2) + n^2$$

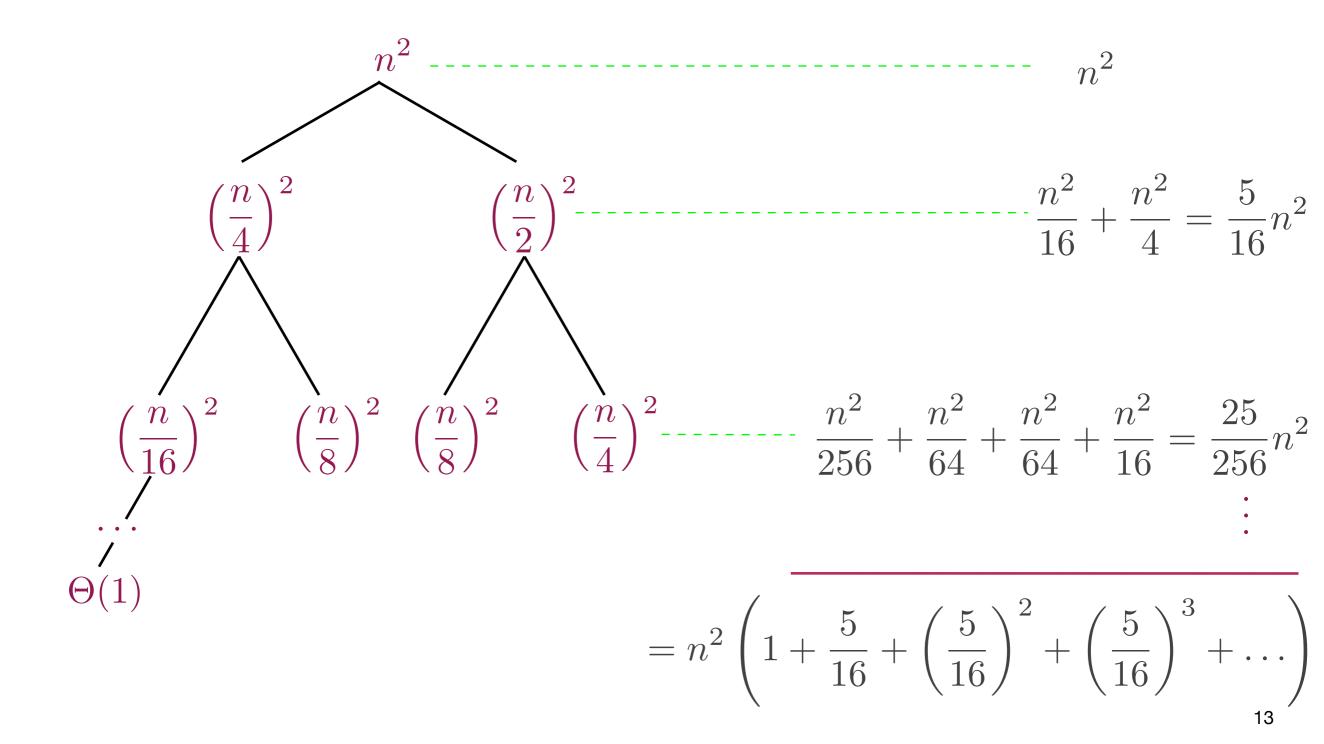


$$T(n) = T(n/4) + T(n/2) + n^2$$



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





Método del árbol recursivo (paréntesis)

Serie geométrica:

$$1 + x + x^2 + \dots + x^n = \frac{1 - x^{n+1}}{1 - x}$$
 para $x \neq 1$,

$$1 + x + x^2 + \dots = \frac{1}{1 - x}$$
 para $|x| < 1$.

$$= n^2 \left(1 + \frac{5}{16} + \left(\frac{5}{16} \right)^2 + \left(\frac{5}{16} \right)^3 + \dots \right)$$

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

 $=\Theta(n^2)$ • Serie geométrica!

Método maestro

• Proporciona una manera de resolver recurrencias de la forma:

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

donde $a \ge 1$ y b > 1 son constantes y f(n) es una función asintóticamente positiva.

- Esta recurrencia describe el tiempo de un algoritmo que ...
 - → divide un problema de tamaño n en a subproblemas, cada uno de tamaño n/b, donde a y b son constantes positivas.
 - ⇒ Los a subproblemas se resuelven recursivamente, cada uno en un tiempo T(n/b).
 - ⇒ El costo de dividir el problema y combinar los resultados de los subproblemas está descrito por la función f(n).

Método maestro (paréntesis)

- Como precisión técnica, la recurrencia no está bien definida ya que n/b puede no ser entero.
- Reemplazar los a términos T(n/b) con $T(\lfloor n/b \rfloor)$ o $T(\lceil n/b \rceil)$ no modifica el comportamiento asintótico.

Teorema maestro

- El método maestro depende del teorema siguiente:
- → Sean $a \ge 1$ y b > 1 constantes.
- ightharpoonup Sea f(n) una función.
- ightharpoonup Sea T(n) una función definida en los enteros positivos por la recurrencia:

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

donde interpretamos que n/b significa ya sea $\lfloor n/b \rfloor$ o $\lceil n/b \rceil$. Entonces T(n) puede estar acotada asintóticamente de la forma siguiente:

Teorema maestro: tres casos

I. Si $f(n) = O(n^{\log_b a - \epsilon})$ para alguna constante $\epsilon > 0$, entonces

$$T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$$

2. Si $f(n) = \Theta(n^{\log_b a})$, entonces

$$T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \lg n)$$

3. Si $f(n)=\Omega(n^{\log_b a+\epsilon})$ para alguna constante $\epsilon>0$, y si $af(n/b)\leq cf(n)$ para alguna constante c<1 y una n suficientemente grande, entonces

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

Teorema maestro

- En los tres casos estamos comparando la función f(n) con la función $n^{\log_b a}$
- Intuitivamente, la solución a la recurrencia estará determinada por la mayor de estas funciones.
- En 1. la función $n^{\log_b a}$ crece más rápido polinomialmente que f(n) por un factor n^{ϵ} . La solución esta entonces dada por $n^{\log_b a}$.
- En 3. la función f(n) crece polinomialmente más rápido que $n^{\log_b a}$ por un factor de n^ϵ . Además f(n) satisface la condición de regularidad que dice que $af(n/b) \le cf(n)$ para alguna constante c>1.
- Los tres casos no cubren todas las posibilidades, el método no puede aplicarse si las funciones no crecen polinomialmente mas rápido o si la condición de regularidad no se cumple.

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

$$a=4\ ,\,b=2$$

$$\Rightarrow n^{\log_b a}=n^{\log_2 4}=n^2$$

$$f(n)=n$$

$$f(n)=O(n^{2-\epsilon})\ \ {\sf para}\ \ \epsilon=1$$

Entonces, por el caso 1 del TM tenemos que: $4T(n/2) + n = \Theta(n^2)$.

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

$$a = 3, b = 2$$

$$\Rightarrow n^{\log_b a} = n^{\log_2 3}$$

$$f(n) = n \qquad \text{caso 1: } f(n) = O(n^{\log_b a - \epsilon})$$

$$n = O(n^{\log_2 3 - \epsilon}) \quad \text{con} \quad \epsilon = n^{\log_2 3} - 1 \approx 0.59$$

Entonces, por el caso 1 del TM tenemos que: $T(n) = \Theta(n^{\log_2 3})$

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

$$a=2,\ b=2$$

$$\Rightarrow n^{\log_b a}=n^{\log_2 2}=n$$

$$f(n)=n$$

$$\operatorname{caso 2:}\ f(n)=\Theta(n^{\log_b a})$$

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

Entonces, por el caso 2 del TM tenemos que: $T(n) = \Theta(n \lg n)$

$$T(n) = 4T(n/2) + n^{2}$$

$$a = 4, b = 2$$

$$\Rightarrow n^{\log_{b} a} = n^{\log_{2} 4} = n^{2}$$

$$f(n) = n^{2}$$

$$n^{2} = \Theta(n^{2})$$

Entonces, por el caso 2 del TM tenemos que: $T(n) = \Theta(n^2 \lg n)$

$$T(n) = 4T(n/2) + n^{3}$$

$$a = 4, b = 2$$

$$\Rightarrow n^{\log_b a} = n^{\log_2 4} = n^2$$

$$f(n) = n^3$$
caso 3:
$$f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \epsilon}) \text{ para } \epsilon > 0$$

$$\text{y } af(n/b) \le cf(n) \text{ para } c < 1$$

$$n^3 = \Omega(n^{2+\epsilon})$$
 para $\epsilon > 0$?
$$4\left(\frac{n}{2}\right)^3 \le cn^3 \text{ para } c < 1$$
?
$$n^3 = \Omega(n^3) \text{ para } \epsilon = 1$$

$$\text{para } c = \frac{1}{2}$$

Entonces, por el caso 3 del TM tenemos que: $T(n) = \Theta(n^3)$

$$T(n) = 2T(n/2) + n \log_2 n$$

$$a = 2, b = 2$$

$$\Rightarrow \log_b a = 1$$

$$f(n) = n \log_2 n$$

 $f(n) \neq O(n^{\log_2 a - \epsilon})$ para ningun $\epsilon > 0$. Entonces el caso 1 de TM no se aplica.

 $f(n) \neq \Theta(n^{\log_2 a})$, por lo que el caso 2 tampoco aplica.

 $f(n) \neq \Omega(n^{1+\epsilon})$ para ningun $\epsilon > 0$ (ya que $\log_2 n = o(n^{\epsilon})$ para todo $\epsilon > 0$).

El caso 3 tampoco aplica.

Teorema maestro

• Interesados en la prueba del teorema maestro, leer el capítulo 4, sección 4.4 del libro de CLRS.