



Tarea 1

Análisis de algoritmos y notaciones asintóticas

1. Describa un algoritmo con tiempo de ejecución $O(n \log_2 n)$ tal que, dados un conjunto S de n números enteros y un entero arbitrario x , determine si existen o no dos números en S cuya suma sea exactamente x . Puede suponer que el arreglo está ordenado.

Este algoritmo consta de dos partes. Primero, se tienen que tomar dos números y sumarlos; al hacerlo con todo el conjunto de S , se tiene un tiempo de ejecución $O(n)$. Segundo, al tener ya estos números seleccionados, se procede a realizar una búsqueda binaria de la suma de los números; este proceso tiene tiempo de ejecución $O(\log_2 n)$. En total, ir sumando y buscando esa suma en todo el conjunto S , toma un tiempo de ejecución $O(n \log_2 n)$.

2. La Regla de Horner dice que se puede evaluar un polinomio $P(x) = \sum_{k=0}^n a_k x^k$ de la siguiente manera:

$$a_0 + x(a_1 + x(a_2 + \dots + x(a_{n-1} + xa_n) \dots))$$

El siguiente trozo de pseudocódigo implementa esta regla para un conjunto de coeficientes a_i dado:

1. $y=0$
2. for $i=n$ downto 0:
3. $y=a_i+x*y$

Calcule una cota ajustada para el tiempo de ejecución de este algoritmo.

El paso uno solo se ejecuta 1 vez, el paso dos se ejecuta n veces y el paso tres se ejecuta $n-1$ veces. En total, su tiempo de ejecución es $c_1 + c_2 n + c_3(n-1)$. Ahora, para calcular una cota ajustada, se deben encontrar los valores k_1 y k_2 en $0 \leq k_1 n \leq c_1 + c_2 n + c_3(n-1) \leq k_2 n$. Si se toman $c_1 = c_2 = c_3 = 1$, se encuentra que para cumplir estas condiciones, $k_1 = 1$ y $k_2 = 3$.

3. Escriba código naïve para la evaluación de un polinomio (suponga que no hay una instrucción primitiva para calcular x^n). Compare las tasas de crecimiento de este código y el que implementa la Regla de Horner.

1. $f = 0$
2. for ($i=0$; $i < k$; $i++$):
3. for ($m=0$; $m < k$; $m++$):
4. $x_beforea *= x$
5. $x_aftera = a_k * x_beforea$
6. $f += x_aftera$

En la evaluación naive, se debe evaluar uno por uno todos los términos. Este algoritmo tiene una tasa de crecimiento de n^2 , mientras que la Regla de Horner tiene tasa de crecimiento n , haciéndolo mucho más eficiente y rápido.

4. Para dos funciones $f(n)$ y $g(n)$ demuestre que $\max(f(n), g(n)) = \Theta(f(n) + g(n))$.

Se sabe que $f(n) \leq f(n) + g(n)$ y que $g(n) \leq f(n) + g(n)$. Entonces, se tiene que

$$\max(f(n), g(n)) \in O(f(n) + g(n))$$

Ahora, notamos que $f(n) + g(n) \leq 2\max(f(n), g(n))$. Entonces, se tiene que

$$\max(f(n), g(n)) \in \Omega(f(n) + g(n))$$

Como se acota por abajo y por arriba, se concluye que

$$\max(f(n), g(n)) = \Theta(f(n) + g(n))$$

5. Argumente por qué, para constantes reales cualesquiera a y $b > 0$, $(n + a)^b = \Theta(n^b)$. Hint: puede investigar o deducir la forma expandida $(n + a)^b$ para apoyar su respuesta.

Al expandir el polinomio, queda de la forma $n^b + Kn^{b-1}a + \dots + Kna^{b-1} + a^b$. El polinomio más grande y el que acota la función es n^b , por lo que el tiempo de ejecución es $\Theta(n^b)$.

6. ¿Es $2^{n+1} = O(2^n)$? ¿Es $2^{2n} = O(2^n)$?

La primera afirmación es cierta. Para comprobar, se quiere saber si hay una constante c que al multiplicarse por 2^n el resultado es igual o mayor a 2^{n+1} . Si se separa 2^{n+1} en $2 \cdot 2^n$, entonces se observa que si la constante 2 (o mayor) se cumple esta condición.

La segunda afirmación es falsa. No hay una constante que se pueda multiplicar a 2^n para que sea mayor o igual a 2^{2n} .

7. Demuestre las siguientes propiedades:

a. $f(n) = \Theta(g(n)) \Leftrightarrow f(n) = O(g(n)) \wedge f(n) = \Omega(g(n))$.

Por la definición de Θ , ésta función debe estar acotada por arriba (O) y por debajo (Ω). Y de regreso la afirmación es válida también; si una función es acotada por arriba y por abajo, es de complejidad Θ .

b. $\mathcal{O}(g(n)) \cap \mathcal{\Omega}(g(n)) = \emptyset$.

Ambas notaciones acotan por arriba y por abajo, pero no son incluyentes. Es decir, que no comparten elementos con la función que acotan. Entonces al hacer la intersección de ambas, queda el conjunto vacío.

c. $f(n) = O(g(n)) \Rightarrow \log_2 f(n) = O(\log_2 g(n))$, donde sepamos que $\log_2 g(n) \geq 1$ y $f(n) \geq 1$ para n suficientemente grande (i.e., para $n \geq n_0$ con algún n_0).

Se cumple esta definición ya que si se multiplica la función y el acotamiento por otra función (en este caso $\log_2 x$), se sigue cumpliendo que el acotamiento es mayor a la función. Es decir, $\log_2 f(n) \leq \log_2 g(n)$.