



Práctica 7

En teoría se han visto varios conceptos: complejidad de una función, cotas de la complejidad (Θ , O), análisis en peor (o mejor) caso. Asegúrese comprender la diferencia entre estos conceptos.

En general, queremos saber cuál es la fc. complejidad y tener una descripción del comportamiento asintótico (Θ). En caso de no poder dar una respuesta general, buscaremos una cota superior en su comportamiento asintótico (O), empeorando la función. Además, muchas veces podemos estudiar el problema restringiéndonos a cuál sería el peor caso de entrada, obteniendo también una cota superior del algoritmo original.

1. Siguiendo la formalización matemática, probar:
 - a) Θ es simétrica: si $f \in \Theta(g)$ entonces $g \in \Theta(f)$.
 - b) O es transitiva: si $f \in O(g)$ y $g \in O(h)$ entonces $f \in O(h)$.
 - c) Si $f \in O(g)$ entonces $kf \in O(g)$ con $k > 0$.
 - d) Existen f y g , tales que $f \notin O(g)$ y $g \notin O(f)$.
2. Así como O refleja la cota superior de Θ , se suele introducir un operador Ω para reflejar una cota inferior. Defina Ω formalmente, y pruebe que es transitivo.
3. El teorema maestro nos brinda la solución para calcular el comportamiento asintótico de una gran cantidad de algoritmos recursivos. Dada una ecuación de la forma

$$T(n) = aT\left(\frac{n}{b}\right) + f(n) \text{ con } a \geq 1, b > 1$$

el teorema maestro nos asegura que:

- Si $f \in \Theta(n^c)$ donde $c < \log_b a$, entonces $T \in \Theta(n^{\log_b a})$.
- Si $f \in \Theta(n^c \log^k n)$ donde $c = \log_b a$ y $k \geq 0$, entonces $T \in \Theta(n^c \log^{k+1} n)$.
- Si $f \in \Theta(n^c)$ donde $c > \log_b a$, entonces $T \in \Theta(n^c)$.

Resolver, utilizando el teorema maestro, las siguientes ecuaciones:

- a) $T(n) = 2T\left(\frac{n}{2}\right) + 5$
- b) $U(n) = 2U\left(\frac{n}{2}\right) + n + 2$
- c) $V(n) = 3V\left(\frac{n}{2}\right) + n^2 + 435n$

4. Calcular, para el peor y mejor caso, la complejidad del ordenamiento burbuja, inserción y selección.
5. Analizar la complejidad de las funciones vistas para:
 - a) Comparar dos cadenas.
 - b) Hashear un natural.
 - c) Hashear una cadena.
 - d) Agregar un elemento al inicio de una lista simplemente enlazada.
 - e) Agregar un elemento al final de una lista simplemente enlazada.
 - f) Visitar cada nodo de una lista simplemente enlazada.
6. Analizar la complejidad de cada una de estas funciones:

```
int f(int data[], int sz) {
    int i, r = 0;
    for (i = 0; i < sz; i++)
        r += data[i];
    return r;
}
int g(int data[], int sz) {
    return f(data, sz)/sz;
}
void d(int data[], int sz) {
    int i;
    for (i = 0; i < sz; i++)
        data[i]--;
    for (i = 0; i < sz; i++)
        data[i]++;
}
int h(int n) {
    int i, j, k, r = 0;
    for (i = 0; i < n; i++)
        for (j = 0; j < n; j++)
            for (k = 0; k < n; k++)
                r += i + j + k;
    return r;
}
int i(int x) {
    int r = 0;
    if (x % 2 == 0)
        return 42;
    for (;x > 0;x--)
        r++;
    return r;
}
int lo(int i, int b) {
    if (i % b != 0)
        return 0;
    return 1 + lo(i/b, b);
}
int bin(int d[], int i,
        int l, int x) {
    int m = (i + l)/2;
    if (l < i)
        return 0;
    if (i == l)
        return d[i] == x;
    if (d[m] >= x)
        return bin(d, i, m, x);
    else
        return bin(d, m + 1, l, x);
}
```

7. Analice la complejidad del algoritmo iterativo para calcular Fibonacci. Pruebe, utilizando inducción, que para algún n_0 vale:

$$C_{\text{fibr}}(n) \geq 2^{n/2} \text{ para } n \geq n_0$$

donde C_{fibr} es el costo del algoritmo recursivo para calcular Fibonacci. Saque conclusiones.