



Análisis de Algoritmos

Algoritmos (Universidade da Coruña)

ANÁLISIS DE ALGORITMOS

Análisis de eficiencia de los algoritmos

Objetivo: predecir el comportamiento del algoritmo. Aspectos cuantitativos: tiempo de ejecución, cantidad de memoria.

Disponer de una medida de su eficiencia: "teórica" o no exacta -> aproximación suficiente para comparar, clasificar. Acotar $T(n)$: tiempo de ejecución, n = tamaño del problema (a veces de la entrada).

Si $n \rightarrow \infty$: comportamiento es asintótico. $T(n) = O(f(n))$

$f(n)$ es una cota superior de $T(n)$ suficientemente ajustada y $f(n)$ crece más deprisa que $T(n)$.

Aproximación: 1. Ignorar factores constantes. 2. Ignorar términos de orden inferior: $n + cte \rightarrow n$

Notaciones asintóticas

Objetivo: Establecer un orden relativo entre las funciones comparando sus tasas de crecimiento.

La notación O: $T(n), f(n): \mathbb{Z}^+ \rightarrow \mathbb{R}^+$

DEF: $T(n) = O(f(n))$ si existen constantes $c > 0$ y $n_0 > 0$: $T(n) \leq c \cdot f(n)$ para todo $n \geq n_0$

Siendo n_0 umbral. $T(n)$ es $O(f(n))$, $T(n)$ pertenece a $O(f(n))$, "la tasa de crecimiento de $T(n)$ \leq que la de $f(n)$ " -> $f(n)$ es una cota superior de $T(n)$.

- Reglas prácticas para trabajar con la O:
 - DEFINICIÓN: $f(n)$ es monótona creciente si $n_1 \geq n_2 \Rightarrow f(n_1) \geq f(n_2)$
 - TEOREMA: $\forall c > 0, a > 1, f(n)$ monótona creciente: $(f(n))^c = O(a^{f(n)})$

Cálculo de los tiempos de ejecución

Modelo de computación:

- Ordenador secuencial
- Instrucción \leftrightarrow paso (no hay instrucciones complejas)
- Entradas: tipo único ("entero") $\rightarrow \text{sec}(n)$
- Memoria infinita + "todo está en memoria"

Alternativas: un paso es...

- Operación elemental: operación cuyo tiempo de ejecución está acotado superiormente por una constante que sólo depende de la implementación.
- Operación principal [Manber]: operación representativa del trabajo del algoritmo: el número de operaciones principales que se ejecutan debe ser proporcional al número total de operaciones.
- La hipótesis de la operación principal supone una aproximación mayor.
- En general, usaremos la hipótesis de la operación elemental.
- En cualquier caso, se ignora: lenguaje de programación, procesador, sistema operativo, carga...
 - Sólo se considera el algoritmo, el tamaño del problema,...

Debilidades:

Operaciones de coste diferente ("todo en memoria => lectura en disco = asignación) -> contar separadamente según tipo de instrucción y luego ponderar == factores== dependiente de la implementación => costos y generalmente inútil.

Faltas de página ignoradas...

Análisis de casos:

Consideramos distintas funciones para $T(n)$:

$T_{\text{mejor}}(n)$, $T_{\text{medio}}(n)$ -> representativa, más complicada de obtener, $T_{\text{peor}}(n)$ -> en general, la más utilizada.

$$T_{\text{mejor}}(n) \leq T_{\text{medio}}(n) \leq T_{\text{peor}}(n)$$

Ordenación por inserción

procedimiento Ordenación por Inserción (var $T[1..n]$)

```
para i := 2 hasta n hacer
    x := T[i];
    j := i - 1;
    mientras j > 0 y T[j] > x hacer
        T[j+1] := T[j];
        j := j - 1;
    fin mientras;
    T[j+1] := x
fin para
```

fin procedimiento

Peor caso : "insertar siempre en la primera posición"

Mejor caso: "no insertar nunca"

Ordenación por selección

procedimiento Ordenación por Selección (var $T[1..n]$)

```
para i:=1 hasta n - 1 hacer
    minj := i;
    minx := T[i];
    para j := i + 1 hasta n hacer
        si  $T[j] < minx$  entonces
            minj := j;
            minx := T[j];
    fin si
    T[minj]:=T[i];
    T[i]:= minx;
finpara;
```

fin procedimiento

Reglas para calcular O

1. Operación elementl = 1 \leftrightarrow Modelo de Computación
2. Secuencia: $S1 = O(f1(n)) \wedge S2 = O(f2(n)) \Rightarrow S1;S2 = O(f1(n) + f2(n)) = O(\max(f1(n), f2(n)))$
3. Condición: $B = O(fb(n)) \wedge S1 = O(f1(n)) \wedge S2 = O(f2(n)) \Rightarrow$ si B entonces S1 sino $S2 = O(\max(fb(n), f1(n), f2(n)))$
4. Iteración: $B;S = O(fb,s(n)) \wedge \text{num.iteracion} = O(fiter(n))$
 - a. mientras B hacer $S = O(fb,s(n) * fiter(n))$ ssi el coste de las iteraciones no varía, sino sumatorio costes individuales.
 - b. para $i \leftarrow x$ hasta y hacer $S = O(fs(n) * \text{num.iter})$ ssi el coste de las iteraciones no varía, sino sumatorio de costes individuales.
 - i. B es comparar 2 enteros = $O(1)$; num.iter = $y - x + 1$