

POJ Definiciones y Conceptos

• Notación Big-O Si un tiempo de ejecución es $O(f(n))$, entonces para n suficientemente grande, el tiempo de ejecución es a lo más $k \cdot f(n)$ para alguna constante k .
 $\forall g(x) \in O(f(x)) \exists k > 0$ t.q. $g(x) \leq k \cdot f(x)$

• Notación Big-Ω Si un tiempo de ejecución es $\Omega(f(n))$, entonces para n suficientemente grande, el tiempo de ejecución es por lo menos $k \cdot f(n)$, para alguna constante k .
 $\forall g(x) \in \Omega(f(x)) \exists k > 0$ t.q. $g(x) \geq k \cdot f(x)$

• Notación Big-Θ Si un tiempo de ejecución es $\Theta(f(n))$, entonces para n suficientemente grande, el tiempo de ejecución es por lo menos $k_1 \cdot f(n)$ y a lo más $k_2 \cdot f(n)$, para algunas constantes k_1, k_2 .
 $\forall g(x) \in \Theta(f(x)) \exists k_1, k_2 > 0$ t.q. $k_1 \cdot f(x) \leq g(x) \leq k_2 \cdot f(x)$

$O(1)$: orden constante

$O(\log(n))$: orden logarítmico

$O(\log \log n)$: orden sublogarítmico

$O(n)$: orden lineal

$O(n \log n)$: orden lineal logarítmico

• Complejidad : costo del mejor algoritmo

• Cota inferior ajustada : la cota inferior más alta posible.

¿Cómo saber si es el mejor algoritmo y si nuestra cota inferior es ajustada?

El algoritmo nos entrega una cota superior $O(T_1(n))$ y

nuestra cota inferior es $\Omega(T_2(n))$. Si $T_1 = T_2$, entonces

→ nuestro algoritmo es óptimo ✓

→ cota inferior es ajustada ✓

→ el problema tiene complejidad $\Theta(T(n))$, $T = T_1 = T_2$.

Aux 1: cotas inferiores

P11 $f: \{0,1\}^n \rightarrow \{0,1\}$

$f(w) = 1$ si w contiene al menos 3 ceros consecutivos.

evasiva: si para determinar $f(w) = 1$ necesitamos hacer exacta. n de estas preguntas.

Ej: $n=3$

$$\left. \begin{array}{l} \text{¿}w_0\text{?} \rightarrow 0 \\ \text{¿}w_1\text{?} \rightarrow 0 \\ \text{¿}w_2\text{?} \rightarrow 0 \end{array} \right\} f(w) = 1 \checkmark$$

O tambien pudimos haber preguntado por w_1

$$\begin{array}{l} \text{¿}w_1\text{?} \\ \swarrow \searrow \\ 0 \rightarrow \text{¿}w_0\text{?} \text{ ¿}w_2\text{?} \\ 1 \rightarrow f(w) = 0 \end{array}$$

⚠ De todas formas, para $n=3$, nuestro adversario nos obligará a hacer 3 preguntas. en el peor de los casos.

Para $n=4$, ¿es evasiva? \Leftrightarrow ¿Necesitamos hacer 4 preguntas a nuestro adversario en el peor caso?

Sea $w = \dots$, ¿qué bits debemos preguntar?

Veamos ¿ w_1 ? En el peor caso $w_1 = 0$ (de otra forma, no encontraríamos 0s consecutivos y podemos afirmar que $f(w) = 0$).

$$\begin{array}{l} \text{¿}w_2\text{?} \quad w_2 = 0 \\ \text{¿}w_3\text{?} \quad w_3 = 1 \\ \Rightarrow \text{¿}w_0\text{?} \quad w_0 = 0 \end{array}$$

\therefore en el peor caso debemos hacer 4 preguntas para poder afirmar o no que $f(w) = 1$

\Rightarrow para $n=4$, f es evasiva.

□

Para $n=5$, ¿debemos hacer 5 preguntas?

El algoritmo debe ser astuto [🧠] al hacer las preguntas al adversario. Por ejemplo, un algoritmo más lento preguntaría en orden: w_0, w_1, \dots, w_4 . Un algoritmo más eficiente comenzaría por w_2 , ya que si $w_2 = 1$, entonces $f(w) = 0$ necesariamente.

Si $w_2 = 0$, ¿qué bit preguntamos ahora?

$\overline{w_0} \quad \overline{w_1} \quad \overline{w_2} \quad \overline{w_3} \quad \overline{w_4}$

Si preguntamos por w_0 o w_4 , vamos a deber preguntar por w_1 y w_3 .

En cambio, si preguntamos por w_1 o w_3 , luego solo tendremos que preguntar por 1 más:

Por ejemplo: ¿ w_1 ? $\rightarrow 0$

¿ w_0 ? $\rightarrow 1$ (peor caso)

$\underline{1} \quad \underline{0} \quad \underline{0} \quad - \quad -$

Resta una pregunta por w_3 para poder responder si $f(w) = 1$.

Luego, para $n=5$, f NO es evasiva!

□.

P2) Arreglo desordenado de n elementos

• Obtener los k elementos menores ordenados.

1) Encontrar el k -ésimo elemento $O(n)$

2) Obtener los k elementos menores $O(n)$

↳ por la técnica del adversario sabemos que la cota inferior es $\Omega(n)$, ya que en el peor caso debe recorrer todo el arreglo.

Juego, nuestro algoritmo es simple: recorrer el arreglo completo, lo cual toma tiempo $O(n)$.

∴ conocemos la cota inferior y superior y toman el mismo orden de tiempo \Rightarrow el algoritmo es óptimo

- cota inferior es ajustada
- problema de complejidad $\Theta(n)$.

3) Ordenar los k elementos $\rightarrow O(k \log k)$

Hemos diseñado un algoritmo óptimo que toma tiempo $O(n + k \log k)$

□.

P3) Arreglo desordenado: encontrar mínimo y máximo

1) Encontrar mínimo $\rightarrow n-1$ comparaciones (visto en clases)
Encontrar máximo en los $n-1$ elementos restantes $\rightarrow n-2$ comp.

\Rightarrow El algoritmo toma $(n-1) + (n-2)$ comparaciones
 $\Leftrightarrow 2n-3$ comparaciones.

2) La técnica del adversario también nos puede ayudar a diseñar un algoritmo óptimo.

Vamos a crear un modelo de lo que el algoritmo va aprendiendo.

Dividimos el conjunto de elementos en 4.

- $a = |A|$, A: elementos nunca comparados
- $b = |B|$, B: elementos que ganan ($>$) todas sus comparaciones
- $c = |C|$, C: elementos que ganan ($<$) todas sus comparaciones
- $d = |D|$, D: elementos que ganaron y perdieron alguna vez.

El estado inicial es $(a, b, c, d) = (n, 0, 0, 0)$ y el estado final es $(a, b, c, d) = (0, 1, 1, n-2)$

	A	B	C	D
A	$(a-2, b+1, c+1, d)$	$(a-1, b, c, d+1)$ $(a-1, b, c+1, d)$	$(a-1, b, c, d+1)$ $(a-1, b+1, c, d)$	$(a-1, b+1, c, d)$ $(a-1, b, c+1, d)$
B		$(a, b-1, c, d+1)$	(a, b, c, d) $(a, b-1, c-1, d+2)$	(a, b, c, d) $(a, b-1, c, d+1)$
C			$(a, b, c-1, d+1)$	(a, b, c, d) $(a, b, c-1, d+1)$
D				(a, b, c, d)

¿Qué opciones elegirá el adversario para que el algoritmo aprenda lo menos posible y así generar el mayor costo?

El adversario evita que "d" crezca.

Podemos ver que:

- "a" decrece a lo sumo de a 2. Para pasar de n a 0, necesitamos $\lceil \frac{n}{2} \rceil$ comparaciones.
- "d" crece a lo sumo de a 1. Para pasar de 0 a n-2, necesitamos n-2 comparaciones.
- Nunca "a" decrece al mismo tiempo que "d" crece \Rightarrow cotas son disjuntas \Rightarrow cota inferior $\lceil \frac{3n}{2} \rceil - 2$ comparaciones.

Finalmente, esta técnica nos vislumbra un algoritmo.

- 1) Comparar los elementos de A de a pares dejando $\frac{n}{2}$ en B y $\frac{n}{2}$ en C . $\rightarrow \lceil \frac{n}{2} \rceil$ comparaciones
- 2) Encontrar el máximo en B ($\frac{n}{2} - 1$ comparaciones)
- 3) " " " mínimo en C " " " "

\Rightarrow Total $\lceil \frac{3n}{2} \rceil - 2$ comparaciones

Nuestra cota inferior es $\lceil \frac{3n}{2} \rceil - 2$ comparaciones y nuestro algoritmo toma $\lceil \frac{3n}{2} \rceil - 2$ comparaciones

\therefore nuestra cota inferior es ajustada y nuestro algoritmo es óptimo.

□