

# ALGORITMOS APROXIMADOS

No solo nos interesan los problemas de decisión, sino también los de optimización.

Existen problemas de optimización NP-completos, que como requiere mucho tiempo resolverlos, tomaremos una solución aproximada.

Una máquina de Turing determinística requiere tiempo exponencial en el tamaño del input.

Así, decimos que un algoritmo  $A$  que resuelve un problema de optimización es una  $p(n)$ -aproximación si:

máximizaci3n  $\rightarrow \forall n, \max_{I, |I|=n} \frac{S_{\text{3pt}}(I)}{S_A(I)} \leq p(n)$

$I$ : input.  
 $S_{\text{3pt}}$ : soluci3n 3ptima para  $I$ .  
 $S_A$ : soluci3n de  $A$  para  $I$ .

minimizaci3n  $\rightarrow \forall n, \max_{I, |I|=n} \frac{S_A(I)}{S_{\text{3pt}}(I)} \leq p(n)$

\*  $\exists$  problemas NP-completos que se pueden aproximar "mejor" que otros.  
//  $p(n) = 2, p(n) = \log(n), \dots$

VERTEX COVER prob. de decisi3n: ver si el grafo  $G=(V, E)$  tiene un recubrimiento  $V'$  de tama1o  $k$ .  
prob. de optimizaci3n: encontrar el recubrimiento  $V'$  m3nimo

1) sin peso: 1al es la soluci3n? Un conjunto  $V'$  de cierto tama1o  
objetivo: encontrar una 2-aproximaci3n

$$S_A \leq 2 \cdot S_{\text{3pt}}$$

" "

$$|V'_A| \leq 2 \cdot |V'_{\text{3pt}}|$$

Por cada 2 nodos

que se insertan en  $V'$

el algoritmo 3ptimo

tiene al menos 1. Esto

se aplica para cada

par de nodos  $(u, v)$

soluci3n:

$V' \leftarrow \emptyset$

while  $E \neq \emptyset$

$(u, v) \leftarrow$  arista en  $E$

$V' \leftarrow V' \cup \{u, v\}$

$E \leftarrow E \setminus \{ \text{aristas que inciden en } u \text{ o en } v \}$

return  $V'$

2) un peso: ahora minimizamos el peso total de  $V' \leftrightarrow \min \sum_{v \in V'} c(v)$

objetivo: obtener una 2-aproximación

Definimos  $x(v) = \begin{cases} 1 & \text{si } v \in V' \\ 0 & \text{no} \end{cases}$  } Programación entera

Y queremos minimizar  $\sum_{v \in V} c(v) \cdot x(v)$  } Simplemente redefinimos el problema.

Se debe cumplir que toda arista esté cubierta, entonces:

$$x(u) + x(v) \geq 1 \quad \forall (u,v) \in E$$

$$x(v) \in \{0, 1\}, \quad \forall v \in V \quad (\heartsuit)$$

\* La optimización de programación entera es NP-completa //

Pero, se puede transformar fácilmente a un problema de programación lineal, lo que toma tiempo polinomial.

Si cambiamos la restricción  $(\heartsuit)$  por  $0 \leq x(v) \leq 1, \quad \forall v \in V$  tenemos un problema de programación lineal //

$$\Rightarrow v \in V' \text{ si } x(v) \geq 0.5$$

$$v \notin V' \text{ si } x(v) < 0.5$$

↳ se aproxima al problema del vertex cover

Luego, si  $(u,v) \in E \rightarrow x(u) + x(v) \geq 1$

$$\Rightarrow x(u) \geq \frac{1}{2} \text{ o } x(v) \geq \frac{1}{2}$$

$$\Rightarrow u \in V' \text{ o } v \in V'$$

Obtenemos una solución válida (cubre los vértices) //

Sea  $x'$  el problema con: prog. lineal y  $x'$  la solución al problema real con prog. entera:

no es vertex cover. Se transforma a esto en la solución de prog. entera

$$\sum_{v \in V} c(v) \cdot x(v)$$

$$\text{si } x(v) < 0.5 \rightarrow x''(v) = 0 \quad (\text{reduce el costo})$$

$$x(v) \geq 0.5 \rightarrow x''(v) = 1 \quad (\text{a lo sumo duplica el costo})$$

$x''$ : nuestra solución que "discretiza" la prog. lineal

$$x''(v) \leq 2x(v) \rightarrow \sum c(v) \cdot x''(v)$$

$$\leq 2 \sum c(v) \cdot x(v)$$

$$\leq 2 \cdot \sum c(v) \cdot x'(v)$$

$$= 2 \cdot S_{\text{OPT}}$$