

Estudio de complejidad y aproximabilidad

Aitor Godoy Fresneda

Universidad Complutense de Madrid
Facultad de Ciencias Matemáticas

Julio 2020

Índice

Estudio de
complejidad y
aproximabili-
dad

Aitor Godoy
Fresneda

Motivación.

Preliminares.

Clases de
aproximación.

Aproximabilidad
en problemas
NP-Duros.

Aproximabilidad
mediante
reducciones.

Conclusiones.

- 1 Motivación.
- 2 Preliminares.
- 3 Clases de aproximación.
- 4 Aproximabilidad en problemas NP-Duros.
- 5 Aproximabilidad mediante reducciones.
- 6 Conclusiones.

Motivación.

Estudio de
complejidad y
aproximabili-
dad

Aitor Godoy
Fresneda

Motivación.

Preliminares.

Clases de
aproximación.

Aproximabilidad
en problemas
NP-Duros.

Aproximabilidad
mediante
reducciones.

Conclusiones.

- ¿ $P = NP$?
- Soluciones óptimas para problemas NP-Completo
costosas.
- Algoritmos de aproximación polinómicos.

Preliminares.

Estudio de
complejidad y
aproximabili-
dad

Aitor Godoy
Fresneda

Motivación.

Preliminares.

Clases de
aproximación.

Aproximabilidad
en problemas
NP-Duros.

Aproximabilidad
mediante
reducciones.

Conclusiones.

La clase P.

Decimos que un problema pertenece a la clase P cuando existe una máquina de Turing determinista que lo resuelva en tiempo polinómico.

Ejemplo.

- El problema de primalidad.
- Problema de ordenación de un vector de enteros.
- Encontrar el camino más corto entre 2 vértices de un grafo.

Preliminares.

Estudio de
complejidad y
aproximabili-
dad

Aitor Godoy
Fresneda

Motivación.

Preliminares.

Clases de
aproximación.

Aproximabilidad
en problemas
NP-Duros.

Aproximabilidad
mediante
reducciones.

Conclusiones.

La clase NP.

Decimos que un problema pertenece a la clase NP cuando existe una máquina de Turing no determinista que lo resuelve en tiempo polinómico.

Ejemplo.

- El problema de la mochila.
- El problema MIN TSP.
- El problema CLIQUE.

Observaciones.

- $P \subseteq NP$.
- La solución se puede comprobar en tiempo polinómico.

Preliminares.

Estudio de
complejidad y
aproximabili-
dad

Aitor Godoy
Fresneda

Motivación.

Preliminares.

Clases de
aproximación.

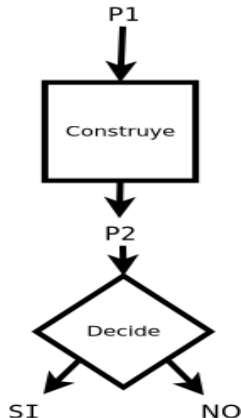
Aproximabilidad
en problemas
NP-Duros.

Aproximabilidad
mediante
reducciones.

Conclusiones.

Reducciones polinómicas.

- Transformación de P_1 a P_2 en tiempo polinómico.
- Transforma entradas de P_1 a P_2 en tiempo polinómico.
- Nueva entrada polinómica respecto de la entrada de P_1 .



Preliminares.

Estudio de
complejidad y
aproximabili-
dad

Aitor Godoy
Fresneda

Motivación.

Preliminares.

Clases de
aproximación.

Aproximabilidad
en problemas
NP-Duros.

Aproximabilidad
mediante
reducciones.

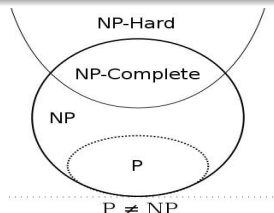
Conclusiones.

Problemas NP-Duros y NP-Completos.

- Un problema P es NP-Duro si para todo problema $P' \in \text{NP}$ existe una reducción polinómica de P' a P
- Un problema P es NP-Completo si P es NP-Duro y $P \in \text{NP}$

Ejemplo.

- El problema de la mochila.
- El Problema de PCI.
- El problema SAT.



Preliminares.

Estudio de complejidad y aproximabilidad

Aitor Godoy
Fresneda

Motivación.

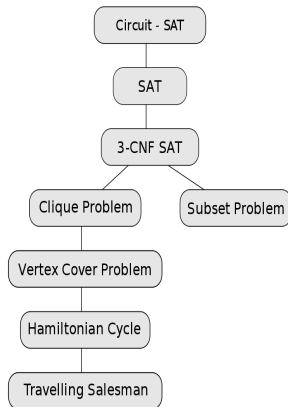
Preliminares.

Aproximabilidad
en problemas
NP-Duros.

Aproximabilidad
mediante
reducciones.

Ejemplo.

- El Teorema de COOK.
- Reducción de SAT a 3-SAT.
- Reducción de 3-SAT a PCI.
- Reducción de PCI a CLIQUE.



Clases de aproximación.

Estudio de
complejidad y
aproximabili-
dad

Aitor Godoy
Fresneda

Motivación.

Preliminares.

Clases de
aproximación.

Aproximabilidad
en problemas
NP-Duros.

Aproximabilidad
mediante
reducciones.

Conclusiones.

- Contraparte de optimización de los problemas de decisión.
- Buscamos soluciones “buenas” en tiempo polinómico.
- Las diferentes clases tienen una jerarquía.

La clase NPO.

- Contraparte de optimización de los problemas NP.
- 4-tupla (I, Sol, m, obj) .
- Distinción entre maximización y minimización.

Clases de aproximación.

Estudio de
complejidad y
aproximabili-
dad

Aitor Godoy
Fresneda

Motivación.

Preliminares.

Clases de
aproximación.

Aproximabilidad
en problemas
NP-Duros.

Aproximabilidad
mediante
reducciones.

Conclusiones.

Dos paradigmas de aproximación principales:

Paradigma de aproximación estándar.

- $\rho_A(I) = \frac{m_A(I, S)}{opt(I)}$.
- $[1, \infty)$ para minimización.
- $(0, 1]$ para maximización.

Paradigma de aproximación diferencial.

- $\delta_A(I) = \frac{|\omega(I) - m_A(I, S)|}{|\omega(I) - opt(I)|}$.
- $[0, 1]$ para minimización.
- $[0, 1]$ para maximización.

Clases de aproximación.

Clases poco optimistas.

Exp-APX y Exp-DAPX.

El coeficiente de aproximación crece (o decrece) de forma exponencial

Poly-APX y Poly-DAPX.

El coeficiente de aproximación crece (o decrece) de forma polinómica.

Log-APX y Log-DAPX.

El coeficiente de aproximación crece (o decrece) de forma logarítmica.

Clases de aproximación.

Clases más optimistas.

APX y DAPX.

El coeficiente de aproximación es constante.

PTAS y DPTAS.

Podemos aproximar nuestra solución a la óptima tanto como queramos de modo que respecto del tamaño del problema obtengamos un algoritmo en tiempo polinómico pero respecto de cuánto queremos aproximar no necesariamente.

FPTAS y DFPTAS.

FPTAS es como PTAS pero si que es polinómico respecto de cuánto lo quieres aproximar.

Clases de aproximación.

Estudio de
complejidad y
aproximabili-
dad

Aitor Godoy
Fresneda

Motivación.

Preliminares.

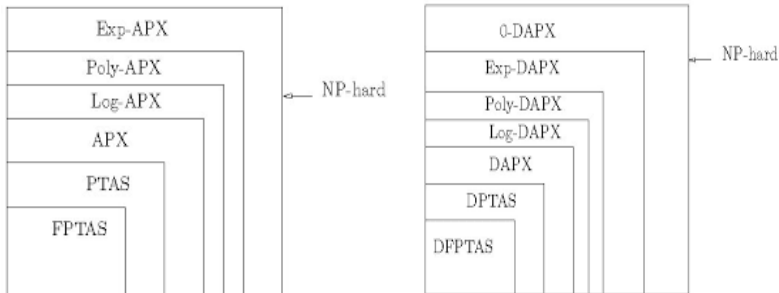
Clases de
aproximación.

Aproximabilidad
en problemas
NP-Duros.

Aproximabilidad
mediante
reducciones.

Conclusiones.

Las clases de aproximación presenta una jerarquía:

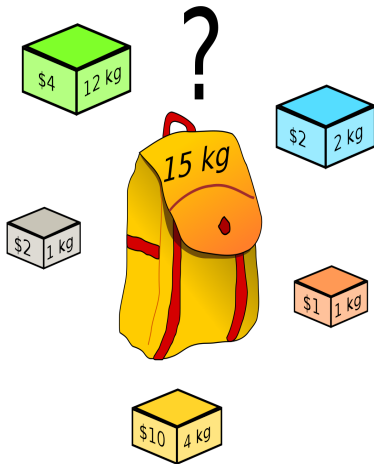


Aproximabilidad en problemas NP-Duros.

El problema de la mochila.

Está en FPTAS. El algoritmo de aproximación es el siguiente:

- 1 Fijamos un $\varepsilon \in (0, 1)$ y consideramos la entrada $I' = ((a'_i, c_i)_{i=1, \dots, n}, b)$ con $a'_i = \lfloor \frac{a_i}{t} \rfloor$ con $t = \frac{a_{\max} \varepsilon}{n}$.
- 2 Salida $S :=$
PROGRAMACIÓN
DINÁMICA(I').



Aproximabilidad en problemas NP-Duros.

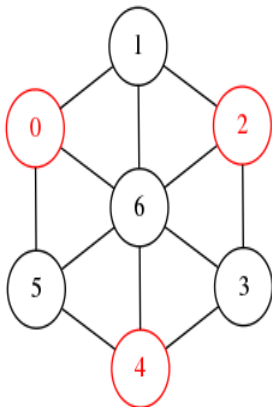
Estudio de complejidad y aproximabilidad

Aitor Godoy
Fresneda

Motivación.

Aproximabilidad
en problemas
NP-Duros.

Aproximabilidad
mediante
reducciones.



El problema del Conjunto Independiente maximal (PCI).

Está en Poly-Apx. Algoritmo IS:

- 1 Resolver la relajación lineal del PCI para hallar V_0 , V_1 y $V_{1/2}$.
- 2 Colorear $G[V_{1/2}]$ con a lo sumo $\Delta(G[V_{1/2}])$ colores. y definir \hat{S} como el subconjunto de vértices de $G[V_{1/2}]$ cuyo color es el que más vértices cubre del grafo.
- 3 Devolver $S = V_1 \cup \hat{S}$

Aproximabilidad en problemas NP-Duros.

Estudio de
complejidad y
aproximabili-
dad

Aitor Godoy
Fresneda

Motivación.

Preliminares.

Clases de
aproximación.

Aproximabilidad
en problemas
NP-Duros.

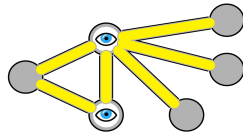
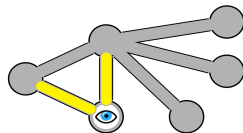
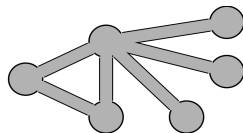
Aproximabilidad
mediante
reducciones.

Conclusiones.

MIN VERTEX COVER (MVC).

Está en Apx. Algoritmo
MATCHING:

- 1 Computar un matching maximal en G .
- 2 Devolver el conjunto C de los vértices de las aristas de M .



Aproximabilidad en problemas NP-Duros.

Estudio de
complejidad y
aproximabili-
dad

Aitor Godoy
Fresneda

Motivación.

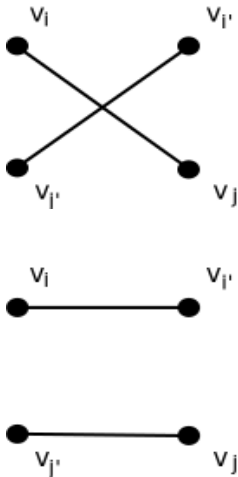
Preliminares.

Clases de
aproximación.

Aproximabilidad
en problemas
NP-Duros.

Aproximabilidad
mediante
reducciones.

Conclusiones.



MIN TSP.

Está en DAPX. Algoritmo 2_OPT:

- 1 Construir un ciclo hamiltoniano T .
- 2 consideramos dos aristas a_{ij} , $a_{i'j'}$ y si procede cambiarlas las cambiamos por $a_{ii'}$, $a_{jj'}$.
- 3 repetir el paso 2 hasta que no haya que cambiar ninguna arista.
- 4 Devolver T .

Aproximabilidad mediante reducciones.

Estudio de
complejidad y
aproximabili-
dad

Aitor Godoy
Fresneda

Motivación.

Preliminares.

Clases de
aproximación.

Aproximabilidad
en problemas
NP-Duros.

Aproximabilidad
mediante
reducciones.

Conclusiones.

- Reducciones polinómicas para problemas de optimización.
- Preservan aproximabilidad.
- Transformación del coeficiente de aproximabilidad.

Aproximabilidad mediante reducciones.

Estudio de
complejidad y
aproximabili-
dad

Aitor Godoy
Fresneda

Motivación.

Preliminares.

Clases de
aproximación.

Aproximabilidad
en problemas
NP-Duros.

Aproximabilidad
mediante
reducciones.

Conclusiones.

Reducciones que preservan aproximabilidad.

Dados dos problemas NPO Π y Π' , una reducción que preserve aproximabilidad R de Π a Π' ($\Pi \leq_R \Pi'$) es una terna (f, g, c) de funciones computables en tiempo polinómico tal que:

- f transforma una entrada $I \in \mathbf{I}$ en una entrada $f(I) \in \mathbf{I}'$.
- g transforma una solución de Π' en una solución de Π .
- c transforma el coeficiente de aproximación de aproximación de Π' en uno de Π .

Aproximabilidad mediante reducciones.

Estudio de
complejidad y
aproximabili-
dad

Aitor Godoy
Fresneda

Motivación.

Preliminares.

Clases de
aproximación.

Aproximabilidad
en problemas
NP-Duros.

Aproximabilidad
mediante
reducciones.

Conclusiones.

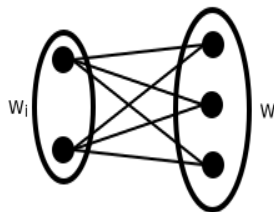
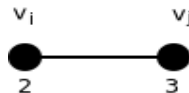
Esta clase de reducciones son muy útiles principalmente por dos motivos:

- Por motivos estructurales:
 - Jerarquía en los problemas NPO.
 - No todos los problemas son igual de difíciles de aproximar.
- Por motivos operacionales:
 - No siempre se puede hallar aproximabilidad directamente.
 - Herramienta muy útil para hallar nuevos resultados.

Aproximabilidad mediante reducciones.

Ejemplos.

- 1 Reducción de MAX PCIV a MAX PCI.
- 2 Reducción de MIN COLORING a MIN Partition Into Independent Sets.
- 3 Reducción de MAX PCI a MAX CLIQUE.



Conclusiones.

Estudio de
complejidad y
aproximabili-
dad

Aitor Godoy
Fresneda

Motivación.

Preliminares.

Clases de
aproximación.

Aproximabilidad
en problemas
NP-Duros.

Aproximabilidad
mediante
reducciones.

Conclusiones.

- La aproximabilidad es muy útil ya que no sabemos si $P = NP$.
- Necesaria ya que no se ha conseguido encontrar algoritmos “rápidos” para algunos problemas a la hora de hallar la solución óptima.
- Nos ayuda a comprender el mundo que nos rodea.
- No siempre vamos a poder hallar la mejor solución a nuestros problemas y vamos a tener que encontrar otra manera de hallar una solución lo suficientemente buena