Conjuntos k -Dominantes Mínicos en grafos Ponderados

Anonymous Author(s)

Affiliation

Address

email

Abstract

1 En el artículo [1] recientemente publicado proponemos una generalización del
2 conjunto k -dominante en un grafo, cuando consideramos un grafo ponderado.
3 Dado un grafo con pesos en sus aristas, un conjunto de vértices es un conjunto
4 k -dominante en un grafo ponderado si para cada vértice fuera del conjunto, la
5 suma de los pesos desde él a los vértices en el conjunto es mayor o igual que k . El
6 número de k -dominación en un grafo ponderado es la cardinalidad mínima entre
7 todos los conjuntos k -dominantes en un grafo ponderado. Dado que el problema
8 de encontrar el número de k -dominación en un grafo ponderado es $\mathcal{NP}$ -difícil, se
9 han comparado dieciséis variantes de un algoritmo exacto Iterated Greedy. Los
10 resultados computacionales muestran que la propuesta es capaz de encontrar solu-
11 ciones óptimas o casi óptimas en un tiempo computacional pequeño.

12 1 Introducción

13 El problema de encontrar un conjunto de dominación mínimo en un grafo tiene diversas aplicaciones
14 en redes sociales, redes inalámbricas, y optimización logística. Este artículo presenta una gener-
15 alización denominada problema del conjunto k -dominante mínimo en grafos ponderados (k -WDSP
16 por sus siglas en inglés, k -Weighted Dominating Set Problem), donde se consideran pesos en las
17 aristas y se requiere que la suma de los pesos de las aristas adyacentes a un vértice sea al menos k .

18 Concretamente en este trabajo publicado (ver [1]),

- 19 • Generalizamos el conjunto k -dominante cuando en lugar de grafos no ponderados con-
20 sideramos grafos ponderados dando lugar a un nuevo problema, el conjunto k -dominante
21 ponderado (k -WDS).
- 22 • Se han incluido diferentes procedimientos de destrucción y reconstrucción en el algoritmo
23 considerado aprovechando el conocimiento del problema.
- 24 • Proponemos y comparamos las 16 variantes resultantes de un algoritmo Iterated Greedy
25 para abordar el k -WDSP, que surge al combinar los procedimientos de destrucción y recon-
26 strucción.
- 27 • Resolvemos el problema utilizando un algoritmo capaz de resolver grafos con diferentes
28 tamaños y estructuras.
- 29 • Hemos comparado nuestro algoritmo con un procedimiento exacto para comprobar el po-
30 tencial de nuestra propuesta y somos capaces de resolver instancias grandes en las que el
31 algoritmo exacto se atasca.

32 2 Definición del Problema

33 Dado un grafo ponderado $G = (V, E, w)$, donde $w : E \rightarrow \mathbb{R}^+$ asigna un peso positivo a cada arista,
34 un conjunto $D \subseteq V$ es un conjunto k -dominante en un grafo ponderado si para cada vértice $v \notin D$,
35 se cumple que $\sum_{u \in D} w(uv) \geq k$. El número de dominación k en un grafo ponderado, $\gamma_k(G)$, es el
36 tamaño mínimo de tal conjunto.

37 Para modelar matemáticamente el k -WDSP, se incluye una formulación del problema de Pro-
38 gramación Lineal Entera (ILP). Dado un grafo ponderado $G = (V, E, w)$, con vértices $V =$
39 $\{v_1, v_2, \dots, v_n\}$, denotamos por $W = (w_{ij})$ la matriz de pesos, una matriz cuadrada de $n \times n$
40 donde w_{ij} representa el peso de la arista $v_i v_j$, es decir, $w_{ij} = w(v_i v_j)$. Sin pérdida de generalidad,
41 a lo largo de este manuscrito consideraremos que $w_{ij} \in [0, 1]$ para reescalar fácilmente las instan-
42 cias que se resolverán. La formulación ILP utiliza variables binarias x_i que toman el valor 1 si el
43 vértice v_i es seleccionado para ser parte del conjunto y 0 en caso contrario. El problema se puede
44 formular de la siguiente manera:

$$\min \quad \sum_{i=1}^n x_i \quad (1)$$

$$\text{s.t.} \quad \sum_{i=1}^n w_{ij} x_i \geq k(1 - x_j) \quad \forall j = 1, \dots, n, \quad (2)$$

$$x_i \in \{0, 1\} \quad \forall i = 1, \dots, n. \quad (3)$$

45 La función objetivo (1) representa el número total de vértices seleccionados, es decir, la cardinalidad
46 de un k -WDS, mientras que las restricciones (2) aseguran que cada vértice no seleccionado reciba
47 un peso total de al menos k unidades de los vértices seleccionados en el k -WDS. Finalmente, las
48 restricciones (3) definen la naturaleza binaria de las variables de decisión.

49 Se ha demostrado que este problema es NP -difícil, lo que motiva y justifica el desarrollo de métodos
50 heurísticos para su resolución.

51 3 Metodología

52 Se desarrollaron dieciséis variantes de un algoritmo iterativo codicioso (IG, por sus siglas en inglés,
53 Iterated Greedy) para resolver el problema. Estas variantes incluyen técnicas de construcción y
54 reconstrucción adaptadas específicamente para resolver el k -WDS.

55 3.1 Construcción de la Solución Inicial

56 El IG se inicia con un conjunto vacío y se agregan vértices iterativamente, eligiendo aquel que
57 maximice la cantidad de nodos dominado. Se podría partir de una solución aleatoria, pero en este
58 trabajo se propone una construcción codiciosa.

59 3.2 Fase de Destrucción y Reconstrucción

60 En la fase de destrucción se elimina un subconjunto de vértices de la solución actual, y en la fase de
61 reconstrucción se vuelven a introducir vértices siguiendo diferentes estrategias o criterios. Concre-
62 tamente seguimos cuatro estrategias diferentes para destruir y reconstruir una solución.

- 63 • Aleatoria
- 64 • Codiciosa basándonos en el grado del vértice
- 65 • Codiciosa basándonos en los pesos del vértice
- 66 • Codiciosa basándonos en cómo se completa la solución

67 Al combinar estas estrategias surgen 16 variantes del algoritmo IG.

68 **4 Resultados Computacionales**

69 Se compararon 16 variantes del algoritmo IG evaluando 156 instancias de grafos con tamaños de
70 hasta 4000 vértices.

71 Hemos realizado varios experimentos. Como era de esperar, los resultados preliminares muestran
72 que las variantes de IG que aprovechan más las características del problema dan mejores resultados.
73 Se han probado soluciones iniciales aleatorias y basadas en el problema y los resultados evidencian
74 que empezar con una solución aleatoria lleva en torno a un 32% menos de tiempo, pero consigue
75 soluciones de peor calidad (22% de desviación). Se han realizado análisis paramétricos para ajustar
76 los principales parámetros de entrada. Además, se han probado diferentes patrones de peso de
77 aristas para comprobar su impacto en la función objetivo resultante, y observamos que la dificultad
78 del problema aumenta cuando aumentan las diferencias de peso de las aristas.

79 Hemos realizado dos experimentos finales con todas las instancias, el primero comparando el mejor
80 IG con el algoritmo exacto para comprobar los límites del procedimiento exacto y el rendimiento
81 del IG. Para las instancias de tamaño pequeño, hasta casi 200 vértices, el algoritmo exacto encuentra
82 soluciones casi óptimas, con una brecha de optimalidad media del 0,41%, pero consume mucho
83 tiempo, alcanzando el límite de 30 minutos para instancias con más de 400 vértices. Dado que,
84 hasta donde sabemos, no existen otros algoritmos del estado del arte para resolver el k -WDSP,
85 el segundo experimento final compara los resultados de nuestra metodología con la aplicada para
86 resolver un caso particular del problema propuesto, el problema del conjunto mínimo dominante
87 (ver [2]). Aunque los tiempos de computación no son comparables sin

88 **5 Conclusiones**

89 El IG demostró ser una herramienta eficaz para resolver el k -WDSP, reduciendo significativamente el
90 tiempo de cómputo sin sacrificar la calidad de la solución. Futuras investigaciones pueden enfocarse
91 en variantes metaheurísticas híbridas para mejorar aún más su desempeño.

92 **References**

93 [1] Barrena, E, Bermudo, S., Hernández-Díaz, A.G., López-Sánchez, A.D., Zamudio, J.A. (2025). Finding the
94 minimum k -weighted dominating sets using heuristic algorithms. *Mathematics and Computers in Simulation*
95 **228**:485-497.

96 [2] Casado, A, Bermudo, S., López-Sánchez, A.D., Sánchez-Oro, J. (2023). An iterated greedy algorithm for
97 finding the minimum dominating set in graph. *Mathematics and Computers in Simulation* **207**:41-58.