

**Algoritmo heurístico para el problema de la cobertura exacta**  
*Heuristic algorithm for exact cover problem*

**Lucio Torrico**

**Instituto de Investigaciones en Informática**

**Carrera de Informática**

**Facultad de Ciencias Puras y Naturales**

**Universidad Mayor de San Andrés**

**La Paz - Bolivia**

Autor de correspondencia: [luciotorrico@gmail.com](mailto:luciotorrico@gmail.com)

**Resumen**

En general las soluciones exactas para el *exact cover problem* se obtienen a través de algoritmos intratables pues el problema es NP. El famoso algoritmo de Knuth (*DLX*) es uno de ellos. Se presenta un algoritmo heurístico que implementa la idea de tomar los subconjuntos por pares, aplicando una métrica de factibilidad basada en el número de subconjuntos con los que (no) colisionan los subconjuntos de la pareja, y la distancia de *Hamming* entre ellos.

Al tomar parejas reducimos el tiempo de cálculo, y la elección de los pares más factibles, según la métrica, halla más rápidamente –en promedio– una solución si esta existe. La métrica puede utilizarse también para abandonar la búsqueda, después de cierto límite de factibilidad, conjeturando la no existencia de solución. El mismo parece comportarse bastante bien para los experimentos realizados.

**Palabras clave:** algoritmo heurístico; cobertura exacta; DLX.

**Abstract**

*In general, exact solutions for the exact cover problem are obtained through intractable algorithms because the problem is NP. The famous Knuth's algorithm (DLX) is one of them. We present a heuristic algorithm that implements a the idea of taking subsets by pairs, applying a feasibility metric based on the number of subsets that (not)collide with the chosen pair, and the Hamming distance between them.*

*By taking pairs we reduce the computation time, and the choice of the most feasible pairs, according to the metric, find a solution faster (on average) , if it exists. The metric can also be used to abandon the search after a certain feasibility limit, guessing the non existence of solution. His algorithm seems to perform quite well for experiments.*

**Keywords:** *heuristic algorithm; exact cover; DLX.*

## Introducción

El problema de la cobertura exacta es conocido en la algorítmica por ser NP (Garey M., Johnson D., 1979), (Skiena S., 2008).

Hay formas de cálculo poco convencionales para solucionar este problema pero sólo las mencionamos debido a que van por otra dirección.

La computación: molecular por ADN, con dispositivos de luz, adiabática, etc. (Oltean M., Muntean O., 2008), (Chang Wl., Guo M., 2003),( Choi V., 2011).

Un algoritmo heurístico tiende a hallar (no siempre) una solución factible a través de una idea que asegura un comportamiento razonable en tiempo.

Presentamos el problema, un par de algoritmos conocidos y una nueva propuesta junto a su desempeño.

## Métodos

Se ha considerado los siguientes aspectos a considerar:

### El problema

Dados los conjuntos de objetos  $S_1, S_2, \dots, S_n$ . Por ejemplo:

$$S_1 = \{O_1\}$$

$$S_2 = \{O_2, O_3\}$$

$$S_3 = \{O_3, O_4\}$$

$$S_4 = \{O_2, O_4\}$$

$$S_5 = \{O_4\}$$

Podemos formar un universo  $U$ , uniendo todos esos conjuntos.

$$U = S_1 \cup S_2 \cup \dots \cup S_n$$

En el ejemplo:  $U = \{O_1, O_2, O_3, O_4\}$

O bien podemos partir de un universo  $U$  y de un conjunto  $\{S_1, S_2, \dots, S_n\}$  de subconjuntos de  $U$  (cuya unión es el universo).

Es claro que podemos trabajar sólo con los subíndices. En el ejemplo:  $U = \{1, 2, 3, 4\}$

$$S_1 = \{1\}$$

$$S_2 = \{2, 3\}$$

$$S_3 = \{3, 4\}$$

$$S_4 = \{2, 4\}$$

$$S_5 = \{4\}$$

Un recubrimiento exacto  $S'$ , es una subcolección  $S' = \{S_{i1}, \dots, S_{im}\}$  tal que cada elemento de  $U$  está contenido en exactamente un elemento de  $S'$  (Kreher D., Stinson D., 1999).

En el ejemplo  $S_1, S_2$  no es solución pues  $S_1 \cup S_2 \neq U$ .

En el ejemplo  $S_1, S_2, S_3, S_4$  no es solución pues aunque su unión es  $U$ ,  $S_2, S_3$  no son disjuntos. En cambio  $S_1, S_2, S_5$  sí soluciona el problema.

Un enunciado formal es: Dado el universo  $U$  y un conjunto  $\{S_1, S_2, \dots, S_n\}$  de subconjuntos de  $U$  (cuya unión es el universo), hallar un grupo de subconjuntos  $S_{i1}, S_{i2}, \dots, S_{ik}$  tal que:

$$\cup S_{ij} = U \quad (1 \leq j \leq k)$$

y

$$S_{ij} \cap S_{i'j'} = \emptyset \quad (j \neq j')$$

Skiena utiliza el nombre de *Set Packing* para un problema análogo [2].

## Algoritmos conocidos

Un algoritmo exacto por fuerza bruta puede diseñarse, seleccionando los subconjuntos tomados de  $a_1$ , de  $a_2$ , de  $a_3$ , ..., de  $a_n$ .

Verificando disyunción. Esta idea es claramente intratable.

Una versión ingeniosa y algo más rápida (aunque aún intratable) es el llamado algoritmo *DLX* de Knuth (Knuth D., 2000).

Un algoritmo heurístico es el *greedy*:

### **Repetir**

Seleccionar el subconjunto más pequeño  
Eliminar todos los subconjuntos que colisionan con él (los no disjuntos)

**Hasta** que no hayan subconjuntos

Este algoritmo ofrece una aproximación a la solución: la unión de sus subconjuntos, se aproxima –por debajo- a  $U$ , aunque no es  $U$  en todos los casos.

Siempre que sean aplicables, podemos emplear las llamadas reglas de reducción [9]: Eliminación de subconjuntos vacíos o idénticos, detección de insolubles columnas de ceros, de columnas con un único  $I$  –y de ahí subconjuntos imprescindibles-, por tanto eliminación de subconjuntos no disjuntos; subsunción de columnas –y de ahí filas estériles- .

### **El algoritmo propuesto**

En principio adoptaremos la representación del problema a través una matriz binaria  $M$ , donde los subconjuntos candidatos son las filas y cada columna es un elemento del universo.

También supondremos que se hace un preprocesamiento aplicando las reducciones mencionadas antes (estas reducciones podrían aplicarse incluso cuando se obtiene un problema más pequeño fruto de eliminar los subconjuntos de a pares).

La idea es pensar una matriz de distancias de  $n \times n$  donde:

$D(i,j)=0$  si  $S_i \cap S_j = \emptyset$  (no disyunción o colisión)

$D(i,i)=0$  (no disyunción consigo mismo)

$D(i,j) = d(S_i, S_j)$  e.o.c ( $d$  es la distancia de Hamming)

Para cada columna (o fila), es decir, para cada subconjunto  $S_j$ :

Contabilizamos el número de subconjuntos con los que no colisiona:  $nc_j$ .

Contabilizamos el número de subconjuntos con los que si colisiona:  $sc_j$ .

Hallamos la diferencia:  $c_j = nc_j - sc_j$ .

Para cada par de subconjuntos  $S_j, S_k$  disjuntos: Obtenemos un índice de factibilidad o bondad del par así:

$$F_{i,k} = c_j + c_k + D(i,k)$$

Adoptaremos aquí el heurístico de *Knuth*: Tomar en cuenta la columna con el menor número de  $I$ 's (si hay varias cualquiera).

De todos los pares, seleccionamos los que tengan un subconjunto con un  $I$  en la columna elegida.

En una lista, ordenamos estos índices de mayor a menor y los consideramos como alternativa de solución en dicho orden decreciente.

Para cada par, eliminamos los subconjuntos, las colisiones, las columnas involucradas, etc. En caso de no solución, hacemos *backtracking*, hasta un límite de factibilidad prefijado (puede ser muy bajo para tomar en cuenta todos los pares de la lista).

Para cada par elegido de la lista, luego de eliminarlos junto a sus colisiones y columnas involucradas, estamos frente a un nuevo problema más pequeño: aquí podemos usar recurrentemente la idea de índices de factibilidad.

Ejemplo:

	1	2	3	4	5	6
$S_1$	1	1	1	1		1
$S_2$					1	
$S_3$		1				
$S_4$			1	1	1	
$S_5$	1				1	1
$S_6$	1	1		1		1
$S_7$		1	1			

Reducción: La columna 1 es subconjunto de la 6; eliminamos la sexta columna.

	1	2	3	4	5
$S_1$	1	1	1	1	
$S_2$					1
$S_3$		1			
$S_4$			1	1	1
$S_5$	1				1
$S_6$	1	1		1	
$S_7$		1	1		

Construimos la matriz  $D$ :

	$S_1$	$S_2$	$S_3$	$S_4$	$S_5$	$S_6$	$S_7$
$S_1$	0	5	0	0	0	0	0
$S_2$	5	0	2	0	0	4	3
$S_3$	0	2	0	4	3	0	0
$S_4$	0	0	4	0	0	0	0
$S_5$	0	0	3	0	0	0	4
$S_6$	0	4	0	0	0	0	0
$S_7$	0	3	0	0	4	0	0

Contabilizamos:

	$S_1$	$S_2$	$S_3$	$S_4$	$S_5$	$S_6$	$S_7$
$nc_j$	1	4	3	1	2	1	2

$sc_j$	-6	-3	-4	-6	-5	-6	-5
$c_j$	-5	1	-1	-5	-3	-5	-3

Índice de factibilidad por pares disjuntos:

$S_1, S_2$	1
$S_2, S_3$	2
$S_2, S_6$	0
$S_2, S_7$	1
$S_3, S_4$	-2
$S_3, S_5$	-1
$S_5, S_7$	-2

La columna con el menor número de  $I$ 's es la primera. Seleccionamos los pares que tengan un subconjunto con un  $I$  en la columna elegida.

$S_1, S_2$	1
$S_2, S_6$	0
$S_3, S_5$	-1
$S_5, S_7$	-2

Esta es la lista de pares de subconjuntos ordenada por índice de factibilidad.

Procedemos a utilizar cada par (eliminación, *backtracking* si no hay solución, etc.) hasta un índice de factibilidad prefijado entre  $I$  y  $-2$ .

$S_1, S_2$ : Es claro que obtendremos una solución con este par.

### Data set

Se han construido subconjuntos de prueba colocando  $I$ 's y  $0$ 's aleatoriamente; con diversos valores para  $n$ .

Utilizamos además algunos *data-set* de la librería *OR-LIBRARY* (Beasley J., 2012) pero adaptados a la representación aquí tratada.

### Desempeño

Las pruebas se hicieron en *scripts* de *Matlab* (*m-file*).

La prueba de disyunción de subconjuntos representados como filas binarias puede hacerse así:

$not(ismember(1, and(U, M(j,:))))$

El cálculo de la distancia de *Hamming* es trivial.

Nótese que la métrica puede servir para abandonar la búsqueda, después de cierto límite de factibilidad, conjeturando la no existencia de solución.

Con eso en mente, el tiempo que demora el algoritmo es mejor en factores constantes al *DLX*; nos aproxima heurísticamente a selecciones más óptimas de (pares de) subconjuntos y ofrece una posibilidad argumentada de *abort*.

Las respuestas son exactas para los ejemplos cortos y parecen corresponder con la realidad en ejemplos más grandes (no se han encontrado *sets* de datos para testeo generalmente aceptados).

### Conclusiones

Basados en el planteamiento del problema de cobertura exacta *unicost* (subconjuntos sin costo/valor) y considerando las reglas de reducción y el algoritmo *DLX*, se ha ofrecido un algoritmo *backtracking* que permite, a través de un heurístico en forma

de métrica de factibilidad por pares, hacer una selección más argumentada y más prometedora de los subconjuntos a incluir en la solución.

Además ofrece un mecanismo para detener la búsqueda cuando la factibilidad de los subconjuntos ya es baja, conjeturando una no solución.

El algoritmo parece comportarse bien para los experimentos realizados.

### Referencias

Garey M., Johnson D. (1979). "Computers and intractability: A Guide to the Theory of NP-Completeness". W.H Freeman and company.

Skiena S. (2008). "The Algorithm Design Manual". Segunda Edición. Springer.

Knuth D. (2000). "Dancing links". Millennial Perspectives in Computer Science. Disponible en <http://arxiv.org/pdf/cs/0011047v1>. Visitado el 30/3/2014.

Beasley J. (2012). "Or-library". Disponible en: <http://people.brunel.ac.uk/~mastjjb/jeb/info.html>. Visitado el 30/3/2014

Oltean M., Muntean O. (2008). "Exact Cover with light"

Chang Wl., Guo M. (2003). "Solving the set cover problem and the problem of exact cover by 3-sets in the Adleman-Lipton model"

Choi V. (2011). "Different adiabatic quantum optimization algorithms for the NP-complete exact cover and 3SAT problems"

Kreher D., Stinson D. (1999).  
“Combinatorial Algorithms : Generation,  
Enumeration and Search”. CRC Press.

Syslo M., Deo N., Kowalik J. (1983).  
“Discrete Optimization Algorithms with  
Pascal Programs”. Prentice Hall.

**Presentado:** La Paz, 9 de octubre de  
2015

**Aceptado:** La Paz, 27 de noviembre de  
2015

