

La técnica algorítmica *backtracking*

Dadas variables x_1, \dots, x_n con dominios finitos d_1, \dots, d_n

... y un conjunto de restricciones R

... encontrar una asignación para cada x que respete R

Cómo posicionar 8 reinas en un tablero de ajedrez, de modo que no se ataquen

	1	2	3	4	5	6	7	8
1				Q_1				
2						Q_2		
3								Q_3
4		Q_4						
5							Q_5	
6	Q_6							
7			Q_7					
8					Q_8			

Numeramos las filas y columnas del tablero de 1 a 8; también numeramos las reinas 1 a 8

Cada reina debe estar en una fila diferente \rightarrow suponemos que la reina i va en la fila i

La solución al problema es una 8-tupla (x_1, \dots, x_8) en que x_i es la columna en la que va la reina i
 \rightarrow en el ej. = (4, 6, 8, 2, 7, 1, 3, 5)

$d_i = \{1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8\}, 1 \leq i \leq 8$

¿Cuáles son las restricciones R ?

Modelación de un problema para poder resolverlo mediante backtracking



¿Cuáles son las variables?

¿Cuáles son sus dominios?

¿Cuáles son las restricciones?

Sudoku

								9
	7					6		8
						1		4
				3				2
		1			5	3		7
	5							3
					9			5

¿Cuáles son las variables en el sudoku?

¿Cuáles son sus dominios?

¿Cuáles son las restricciones?

El enfoque de fuerza bruta



Generar todas las tuplas posibles y, para cada una, verificar si cumple todas las restricciones:

- en general, hay $|d_1| \times |d_2| \times \dots \times |d_n|$ tuplas
- en el caso del problema de las 8 reinas, hay 8^8 tuplas
- en el caso del sudoku, hay ? tuplas

¿Es posible hacerlo mejor?

Quizás no es necesario generar **todas** las tuplas...

- backtracking permite resolver el problema evaluando muchas menos tuplas

La “gracia” de backtracking

Una secuencia de asignaciones válidas para las k primeras variables no necesariamente llega a una solución:

- podemos usar funciones de acotamiento —versiones de R — para chequear si las asignaciones a las k primeras variables tiene una posibilidad de éxito

Podemos ‘retractarnos’ cuando una asignación nos lleva a una contradicción:

- así, si la última asignación a x_k nos lleva a una contradicción, nos evitamos tener que chequear $|d_{k+1}| \times \dots \times |d_n|$ tuplas

Para ‘retractarnos’, es necesario deshacer la asignación a x_k

La posibilidad de retractarnos es lo que le da el nombre a la técnica: backtracking

El paso de deshacer la última asignación a x_k se conoce como **back-track**

La idea es **descartar** tuplas que violan alguna restricción, *mientras estamos formando la tupla, sin esperar necesariamente hasta que esté terminada*

Eso significa que backtracking **siempre** es igual o más rápido que **fuerza bruta**

¿Es posible?

								9
	7					6		8
						1		4
				3				2
		1			5	3		7
	5							3
					9			5

¿Es posible?



Si el problema tiene solución, queremos una garantía.

Si no tiene solución, también queremos una garantía.

¿Cómo hacemos esto?

¿Es posible?



La idea es responder recursivamente la pregunta: “*Dado un problema, ¿es posible resolverlo?*”.

Si asignamos una variable, ¿qué nos queda?

is solvable(X, D, R):

if $X = \emptyset$, *return true*

$x \leftarrow$ alguna variable de X

for $v \in D_x$:

if $x = v$ viola R , *continue*

$x \leftarrow v$

if is solvable($X - \{x\}, D, R$):

return true

$x \leftarrow \emptyset$

return false

Sudoku como CSP + backtracking

<https://www.geeksforgeeks.org/backtracking-algorithms/>

<https://www.geeksforgeeks.org/sudoku-backtracking-7/>

Complejidad de fuerza bruta para n variables: ?

Complejidad de backtracking para n variables: ?

Cuál se demora menos **en la práctica** ('con cronómetro'): ?

... y su complejidad

Complejidad de fuerza bruta para n variables:

$$O(9^n)$$

Complejidad de backtracking para n variables:

$$O(9^n)$$

Cuál se demora menos **en la práctica** ('con cronómetro'):

Muy probablemente backtracking

Backtracking **siempre** es igual o más rápido que **fuerza bruta**

N-Queens como CSP + Backtracking



<https://www.youtube.com/watch?v=0DeznFqrgAI>

(Abre Paréntesis...

La clase pasada hablamos sobre casos de más de una solución...

is solvable(X, D, R):

if $X = \emptyset$, *return true*

$x \leftarrow$ alguna variable de X

for $v \in D_x$:

if $x = v$ viola R , *continue*

$x \leftarrow v$

if is solvable($X - \{x\}, D, R$):

return true

$x \leftarrow \emptyset$

return false

all – solutions(X, D, R):

if $X = \emptyset$, *return true*

$x \leftarrow$ alguna variable de X sin asignar

for $v \in D_x$:

if $x = v$ viola R , *continue*

$x \leftarrow v$

if *all – solutions*(X, D, R):

X es una asignación válida

$x \leftarrow \emptyset$

return false

all-solutions

Podemos usar variantes del tipo *all-solutions* para cuando quiero (encontrar / saber si hay / contar) más de una solución.

Cuando uso una variante del tipo *all-solutions*, ¿es lo mismo que usar **fuerza bruta**?

...Cierre Paréntesis)

Podemos usar variantes del tipo *all-solutions* para cuando quiero (encontrar / saber si hay / contar) más de una solución

Cuando uso una variante del tipo *all-solutions*, ¿es lo mismo que usar **fuerza bruta**? → NO; **siempre** es igual o más rápido en la **práctica**, gracias al descarte de tuplas en cada **back-track**

Mejoras a Backtracking

- Podas
- Propagación
- Heurísticas

Para cada mejora veremos:

1. Contexto
2. Definición
3. Ubicación en pseudo código

Descarte



La idea es **descartar** permutaciones que no llevan a una solución.

Una forma de hacer esto es revisar las restricciones del conjunto R de la definición del problema.

¿Hay alguna otra manera?

Mejora: Podas

Son restricciones **adicionales** que le ponemos al problema.

Se **deducen** de las restricciones originales.

Pueden ser más costosas de revisar, pero suelen valerlo **en la práctica**.

is solvable(X, D, R):

if $X = \emptyset$, *return true*

$x \leftarrow$ alguna variable de X

for $v \in D_x$:

if $x = v$ viola R , *continue*

$x \leftarrow v$

if is solvable($X - \{x\}, D, R$):

return true

$x \leftarrow \emptyset$

return false

is solvable(X, D, R):

if $X = \emptyset$, *return true*

$x \leftarrow$ alguna variable de X

for $v \in D_x$:

if $x = v$ no es válida, *continue*

$x \leftarrow v$

if is solvable($X - \{x\}, D, R$):

return true

$x \leftarrow \emptyset$

return false

Dominios



No todos los valores de un dominio son siempre válidos.

Depende de las restricciones que afectan a la variable.

¿Cómo va cambiando un dominio a medida que resolvemos?

Sudoku

								9
	7					6		8
						1		4
				3				2
		1			5	3		7
	5							3
					9			5

Sudoku

1								
								9
	7					6		8
						1		4
				3				2
		1			5	3		7
	5							3
					9			5

¿Cambió el dominio de alguna(s) variable(s)?

Múltiples asignaciones



¿Será posible hacer más de una asignación por paso?

¿En qué circunstancias tiene sentido?

Mejora: Propagación

Al asignar, es posible invalidar valores del dominio de otra variable.

Es útil **propagar** esta información luego de una asignación.

Si algún $|D_x| = 1$, entonces podemos asignar x y volver a **propagar**.

Hay que tener más cuidado al deshacer las asignaciones.

is solvable(X, D, R):

if $X = \emptyset$, *return true*

$x \leftarrow$ alguna variable de X

for $v \in D_x$:

if $x = v$ viola R , *continue*

$x \leftarrow v$

if is solvable($X - \{x\}, D, R$):

return true

$x \leftarrow \emptyset$

return false

is solvable(X, D, R):

if $X = \emptyset$, *return true*

$x \leftarrow$ alguna variable de X

for $v \in D_x$:

if $x = v$ viola R , *continue*

$x \leftarrow v$, propagar

if is solvable($X - \{x\}, D, R$):

return true

$x \leftarrow \emptyset$, propagar

return false

Orden de asignación



A la hora de resolver un problema de asignación,

¿Afecta el orden en que asignamos las variables?

¿Afecta el orden en que probamos sus posibles valores?

Sudoku

								9
	7					6		8
						1		4
				3				2
		1			5	3		7
	5							3
					9			5

¿Afecta el orden en que asignamos las variables?

Sudoku

1								
								9
	7					6		8
						1		4
				3				2
		1			5	3		7
	5							3
					9			5

¿Afecta el orden en que asignamos las variables?

Sudoku

								9
	7					6		8
						1		4
				3				2
		1			5	3		7
	5							3
					9			5

¿Afecta el orden en que asignamos las variables?

Sudoku

								1
								9
	7					6		8
						1		4
				3				2
		1			5	3		7
	5							3
					9			5

¿Afecta el orden en que asignamos las variables?

Sudoku

								1
								9
	7					6		8
						1		4
				3				2
		1			5	3		7
	5							3
								6
					9			5

¿Afecta el orden en que asignamos las variables?

Mejora: Heurísticas

Cuando un problema es muy difícil, usamos **heurísticas**.

Las **heurísticas** tratan de aproximar la realidad.

Son una idea de qué tan buena es una opción.

Sudoku

								1
								9
	7					6		8
						1		4
				3				2
		1			5	3		7
	5							3
								16
					9			5

Ejemplo: partir por la variable con el dominio más chico.

Sudoku

4				2				
8							1	
7			4					
3 2 5								
3 2					5			
3 5		8						2
1						3		
9			5					
6								

Ejemplo: partir por el valor con menos apariciones (mayor probabilidad de éxito).

is solvable(X, D, R):

if $X = \emptyset$, *return true*

$x \leftarrow$ alguna variable de X

for $v \in D_x$:

if $x = v$ viola R , *continue*

$x \leftarrow v$

if is solvable($X - \{x\}, D, R$):

return true

$x \leftarrow \emptyset$

return false

is solvable(X, D, R):

if $X = \emptyset$, *return true*

$x \leftarrow$ la mejor variable de X

for $v \in D_x$, de mejor a peor:

if $x = v$ viola R , *continue*

$x \leftarrow v$

if is solvable($X - \{x\}, D, R$):

return true

$x \leftarrow \emptyset$

return false

is solvable(X, D, R):

if $X = \emptyset$, *return true*

$x \leftarrow$ la mejor variable de X

for $v \in D_x$, de mejor a peor:

if $x = v$ no es válida, *continue*

$x \leftarrow v$, propagar

if is solvable($X - \{x\}, D, R$):

return true

$x \leftarrow \emptyset$, propagar

return false

¿Cuándo uso Backtracking?

Sirve siempre cuando es necesario probar todo...

...y **siempre** es igual o más rápido que **fuerza bruta**.

Estrategias algorítmicas

Vistas:

- Dividir para conquistar
- Backtracking

Por ver:

- Algoritmos codiciosos
- Programación dinámica

Bonus: Complejidad de CSP



CSP es una familia entera de problemas con las mismas características.

¿Qué tan rápido podrán resolverse los **CSP**?

SAT

Sea φ una fórmula en lógica proposicional.

φ se dice **satisfacible** si existe forma de hacerla verdadera.

Averiguar si φ es **satisfacible** es **NP-Completo**.

SAT como CSP



Queremos encontrar una asignación a cada variable de φ :

- La fórmula φ debe hacerse verdadera

Conclusión:

CSP es al menos tan difícil como **SAT** (**NP-Completo**).