

# Backtracking II

Clase 14

IIC 2133 - Sección 3

Prof. Eduardo Bustos

# Sumario

**Introducción**

Extensiones del Backtracking

Cierre

# Backtracking: idea de pseudocódigo

**input** : Conjunto de variables sin asignar  $X$ , dominios  $D$ ,  
restricciones  $R$

**isSolvable**( $X, D, R$ ):

```
1  if  $X = \emptyset$  : return true
2   $x \leftarrow$  alguna variable de  $X$ 
3  for  $v \in D_x$  :
4      if  $x = v$  no rompe  $R$  :
5           $x \leftarrow v$ 
6          if isSolvable( $X - \{x\}, D, R$ ) :
7              return true
8           $x \leftarrow \emptyset$ 
9  return false
```

Esto es solo una orientación: las variables, argumentos y estructura dependerá del problema particular

## Ejemplo: Backtracking

### Ejercicio (I2 P4 - 2022-2)

Para asegurar la conectividad del transporte en el extremo sur del país existen tramos en los cuales se utilizan barcazas para llevar vehículos (autos particulares y camiones) entre dos puntos que no tienen conectividad por tierra. La capacidad de la barcaza se define en función de los metros lineales de vehículos que puede acomodar (4 filas de vehículos de máximo 15 metros cada fila son 60 metros lineales de capacidad máxima) y el peso máximo total que puede transportar (por ejemplo 240.000 kilos de carga). Así una barcaza B se define como

$(B.n\_filas, B.m\_por\_fila, B.max\_carga)$ .

Los vehículos V que están a la espera de transporte están en una fila y tienen determinado su largo y peso ( $V.largo, V.peso$ ) expresados en metros y kilogramos.

# Ejemplo: Backtracking

## Ejercicio (I2 P4 - 2022-2)

(a) [1 pto.] Identifique las Variables, Dominios y Restricciones del problema.

Denotaremos por  $w_i$  y  $\ell_i$  el peso y largo del auto  $i$ -ésimo.

- Variables  $X = \{x_1, \dots, x_n\}$ , una para cada auto indicando si se sube o no a la barcaza
- Dominios idénticos para cada variable:  $\{0, 1\}$ , donde 1 indica que sí se sube
- Restricciones
  - Peso máximo:  $W = \text{B.max\_carga}$  tal que

$$\sum_{i=1}^n x_i w_i \leq W$$

- Largo máximo:  $L = (\text{B.n\_filas}) \cdot (\text{B.m\_por\_fila})$  tal que

$$\sum_{i=1}^n x_i \ell_i \leq L$$

## Ejemplo: Backtracking

### Ejercicio (I2 P4 - 2022-2)

- (b) [3 ptos.] Diseñe un algoritmo para definir qué vehículos de la fila transportar de modo de maximizar la cantidad de vehículos sin superar la capacidad de la barcaza (en metros lineales totales y la carga máxima de la misma). **No considere** la capacidad de cada fila de la barcaza, sino la **capacidad total**.

# Ejemplo: Backtracking

## Ejercicio (I2 P4 - 2022-2)

Supondremos que

- $X[0 \dots n-1]$  es el arreglo para guardar los valores binarios
- $Y[0 \dots n-1]$  es el arreglo para guardar la asignación óptimo, inicializado con ceros
- $\#(X)$  entrega el número de autos asignados en  $X$
- $\ell(i)$  entrega el largo del auto  $i$
- $w(i)$  entrega el peso del auto  $i$

# Ejemplo: Backtracking

## Ejercicio (I2 P4 - 2022-2)

**input** :  $X[0 \dots n-1]$  arreglo,  $L$  largo permitido,  
 $W$  peso permitido,  $i$  índice a asignar en  $X$

Backtrack ( $X, L, W, i$ ):

**if**  $i = n$  :

**if**  $\#(X) > \#(Y)$  :

$Y \leftarrow$  copia de  $X$

**else:**

**for**  $j \in \{0, 1\}$  :

**if** *asignar  $X[i] \leftarrow j$  no supera restricciones* :

$X[i] \leftarrow j$

                Backtrack( $X, L - j \cdot \ell(i), W - j \cdot w(i), i + 1$ )

El algoritmo se llama con Backtrack( $X, L, W, 0$ ) y una vez que termina,  $Y$  contiene la asignación óptima.



# Objetivos de la clase

- ☐ Identificar pseudocódigo base para backtracking y sus partes
- ☐ Aplicar las ideas de backtracking para resolver algunos problemas
- ☐ Identificar mejoras de desempeño para backtracking

# Sumario

Introducción

Extensiones del Backtracking

Cierre

# Primera extensión de Backtracking

Consideremos ahora el problema de determinar **todas** las soluciones a un CSP

- Nos interesan las soluciones explícitamente
- O solo queremos contarlas

En ambos casos, necesitamos que el algoritmo **no se detenga** al encontrar la primera solución

# Encontrar todas las soluciones

**input** : Conjunto de variables sin asignar  $X$ , dominios  $D$ ,  
restricciones  $R$

isSolvable( $X, D, R$ ):

```
1  if  $X = \emptyset$  : return true
2   $x \leftarrow$  alguna variable de  $X$ 
3  for  $v \in D_x$  :
4      if  $x = v$  no rompe  $R$  :
5           $x \leftarrow v$ 
6          if isSolvable( $X - \{x\}, D, R$ ) :
7              return true
8           $x \leftarrow \emptyset$ 
9  return false
```

¿Cómo modificar el algoritmo genérico para encontrar **todas** las soluciones?

# Encontrar todas las soluciones

**input** : Conjunto de variables sin asignar  $X$ , dominios  $D$ ,  
restricciones  $R$

**isSolvableAll**( $X, D, R$ ):

```
1  if  $X = \emptyset$  : return true
2   $x \leftarrow$  alguna variable de  $X$ 
3  for  $v \in D_x$  :
4      if  $x = v$  no rompe  $R$  :
5           $x \leftarrow v$ 
6          if isSolvableAll( $X - \{x\}, D, R$ ) :
7              Se marca  $x \leftarrow v$  como solución
8           $x \leftarrow \emptyset$ 
9  return false
```

Incluso en este escenario, Backtracking es mejor que fuerza bruta

# Mejoras de desempeño de Backtracking

Ahora, nos interesa poder **informar mejor** al Backtracking

- Gracias a las características del problema, sabemos que hay caminos que ya no es necesario revisar
- El dominio para  $x_i$  quizás no es  $D_i$  completo
- Puede haber *mejores* elementos de  $D_i$  para elegir primero

Estos casos nos permiten proponer las siguientes mejoras que detallaremos

- Podas
- Propagación
- Heurísticas

# Podas

Backtracking es capaz de determinar si una asignación puede terminar en solución

- Las soluciones inviables se **descartan** según las restricciones  $R$  del CSP
- Requiere llamados recursivos
- Posiblemente, **muchos** llamados

¿Podemos hacerlo mejor?

Agregaremos nuevas restricciones que se deducen de las iniciales

# Podas

Llamaremos **podas** a estas nuevas restricciones y se revisan junto a las originales

```
isSolvable( $X, D, R$ ):  
1  if  $X = \emptyset$  : return true  
2   $x \leftarrow$  alguna variable de  $X$   
3  for  $v \in D_x$  :  
4      if  $x = v$  no rompe  $R$  :  
5           $x \leftarrow v$   
6          if isSolvable( $X - \{x\}, D, R$ ) :  
7              return true  
8           $x \leftarrow \emptyset$   
9  return false
```



# Podas

Llamaremos **podas** a estas nuevas restricciones y se revisan junto a las originales

```
isSolvable( $X, D, R$ ):  
1   if  $X = \emptyset$  : return true  
2    $x \leftarrow$  alguna variable de  $X$   
3   for  $v \in D_x$  :  
4       if  $x = v$  no rompe  $R$  :  
5            $x \leftarrow v$   
6           if isSolvable( $X - \{x\}, D, R$ ) :  
7               return true  
8        $x \leftarrow \emptyset$   
9   return false
```

Pueden ser más costosas de checkear,  
pero vale la pena en la práctica

# Dominios

Consideremos el siguiente tablero de Sudoku parcialmente completado

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

# Dominios

Si asignamos el valor 1 a la posición (0,0), ¿cambió el dominio válido para alguna variable?

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

# Propagación

Backtracking chequea todos los valores posibles en el dominio  $D_i$  de la variable  $x_i$

- Existen restricciones que invalidan ciertos valores de  $D_i$
- Backtracking clásico los revisa igual
- Esas soluciones parciales nunca serán válidas

¿Podemos hacerlo mejor?

Cambiaremos los dominios de las demás variables luego de una asignación

# Propagación

Llamaremos **propagación** a la acción de modificar dominios luego de una asignación

```
isSolvable( $X, D, R$ ):  
1  if  $X = \emptyset$  : return true  
2   $x \leftarrow$  alguna variable de  $X$   
3  for  $v \in D_x$  :  
4      if  $x = v$  no rompe  $R$  :  
5           $x \leftarrow v$   
6          if isSolvable( $X - \{x\}, D, R$ ) :  
7              return true  
8           $x \leftarrow \emptyset$   
9  return false
```

# Propagación

Llamaremos **propagación** a la acción de modificar dominios luego de una asignación

```
isSolvable( $X, D, R$ ):  
1  if  $X = \emptyset$  : return true  
2   $x \leftarrow$  alguna variable de  $X$   
3  for  $v \in D_x$  :  
4      if  $x = v$  no rompe  $R$  :  
5           $x \leftarrow v$ , propagar  
6          if isSolvable( $X - \{x\}, D, R$ ) :  
7              return true  
8           $x \leftarrow \emptyset$ , propagar  
9  return false
```

Ojo al deshacer asignaciones,  
pues hay que reestablecer dominios propagados

# Orden

Consideremos el siguiente tablero de Sudoku parcialmente completado: ¿por qué celda partimos llenando?

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

Nos interesa minimizar la posibilidad de fracasar

# Orden

¿Será mejor la (0,8)?

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



# Orden

¿Ahora cuál sería razonable escoger?

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

# Orden

¿Ahora cuál sería razonable escoger?

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

# Heurísticas

Backtracking chequea los valores válidos en el dominio  $D_i$  de la variable  $x_i$  en un orden arbitrario

- No solo puede afectar el orden en que se asignan valores
- También puede afectar el orden en que se itera sobre las variables disponibles

De hecho, si dispusiéramos de un **oráculo** que nos dice el mejor orden de asignación, el problema se vuelve **lineal**!

Guiaremos la búsqueda según algunos criterios (falibles)

# Heurísticas

Llamaremos **heurísticas** a las estrategias para catalogar variables y valores según *qué tan buenos son*

```
isSolvable( $X, D, R$ ):  
1  if  $X = \emptyset$  : return true  
2   $x \leftarrow$  alguna variable de  $X$   
3  for  $v \in D_x$  :  
4      if  $x = v$  no rompe  $R$  :  
5           $x \leftarrow v$   
6          if isSolvable( $X - \{x\}, D, R$ ) :  
7              return true  
8           $x \leftarrow \emptyset$   
9  return false
```

# Heurísticas

Llamaremos **heurísticas** a las estrategias para catalogar variables y valores según *qué tan buenos son*

```
isSolvable( $X, D, R$ ):  
1  if  $X = \emptyset$  : return true  
2   $x \leftarrow$  la mejor variable de  $X$   
3  for  $v \in D_x$  de mejor a peor :  
4      if  $x = v$  no rompe  $R$  :  
5           $x \leftarrow v$   
6          if isSolvable( $X - \{x\}, D, R$ ) :  
7              return true  
8       $x \leftarrow \emptyset$   
9  return false
```

Las heurísticas tratan de aproximar la realidad, pueden equivocarse

# Heurísticas

Posible heurística: partir por la variable con dominio más pequeño

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

# Heurísticas

Posible heurística: partir por el valor con menos apariciones

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

# Backtracking mejorado

Podemos incorporar estas mejoras según convenga en un problema particular

`isSolvable( $X, D, R$ ):`

```
1  if  $X = \emptyset$  : return true
2   $x \leftarrow$  la mejor variable de  $X$ 
3  for  $v \in D_x$  de mejor a peor :
4      if  $x = v$  no rompe  $R$  :
5           $x \leftarrow v$ , propagar
6          if isSolvable( $X - \{x\}, D, R$ ) :
7              return true
8           $x \leftarrow \emptyset$ , propagar
9  return false
```



# Sumario

Introducción

Extensiones del Backtracking

Cierre

# Objetivos de la clase

- ☐ Identificar pseudocódigo base para backtracking y sus partes
- ☐ Aplicar las ideas de backtracking para resolver algunos problemas
- ☐ Identificar mejoras de desempeño para backtracking