

# Sat Restr.

## Sistemas Inteligentes I

Tema 4. Satisfacción Restricciones

José A. Montenegro Montes

[monte@lcc.uma.es](mailto:monte@lcc.uma.es)

# Resumen

- Introducción
- Definición del Problema y Ejemplos
- Restricciones y Consistencia
- Vuelta Atrás
- Conclusiones

# Sat. Restr.

## Introducción



# Motivación

- El telescopio espacial Hubble fue lanzado en 1990
- Podía observar objetos nunca antes vistos
- Muchos astrónomos estaban interesados en usarlo



# Motivación

- Cada año había que planificar alrededor de 10.000-30.000 observaciones, cada una con varias restricciones operativas y científicas
  - **Científica:** sólo se puede observar un eclipse cuando está ocurriendo
  - **Operativa:** no puedes observar un objeto cuando está detrás de la Tierra
- El algoritmo de planificación inicial necesitaba 3 semanas para planificar una semana de observaciones

# Representaciones factorizadas

- En los temas anteriores exploramos problemas que pueden resolverse buscando en un espacio de estados
- Cada estado era atómico, es decir, era una caja negra sin estructura interna
- Aquí emplearemos una representación factorizada para cada estado
  - Un conjunto de variables, cada una con su valor
  - Un problema está resuelto cuando cada variable tiene un valor que satisface todas las restricciones sobre dicha variable

# Definición del Problema

y ejemplos



# Definición (I)

- Un problema de satisfacción de restricciones (*constraint satisfaction problem*, CSP) está formado por tres componentes:
  - Un conjunto de variables,  $X = \{X_1, \dots, X_n\}$
  - Un conjunto de dominios, uno para cada variable:  
 $D = \{D_1, \dots, D_n\}$
  - Un conjunto de restricciones que especifican combinaciones permitidas de valores,  $C$
- Cada dominio  $D_i$  es el conjunto de valores posibles  $\{v_1, \dots, v_k\}$  para la variable  $v_i$

## Definición (II)

- Cada restricción  $C_i$  es un par  $\langle scope, rel \rangle$  donde  $scope$  es la tupla de variables que intervienen en la restricción y  $rel$  es una relación que define los valores que dichas variables pueden tomar.
- Por ejemplo, si las variables  $X_3$  y  $X_5$  deben tener valores distintos, podemos escribir esta restricción como  $\langle (X_3, X_5), X_3 \neq X_5 \rangle$

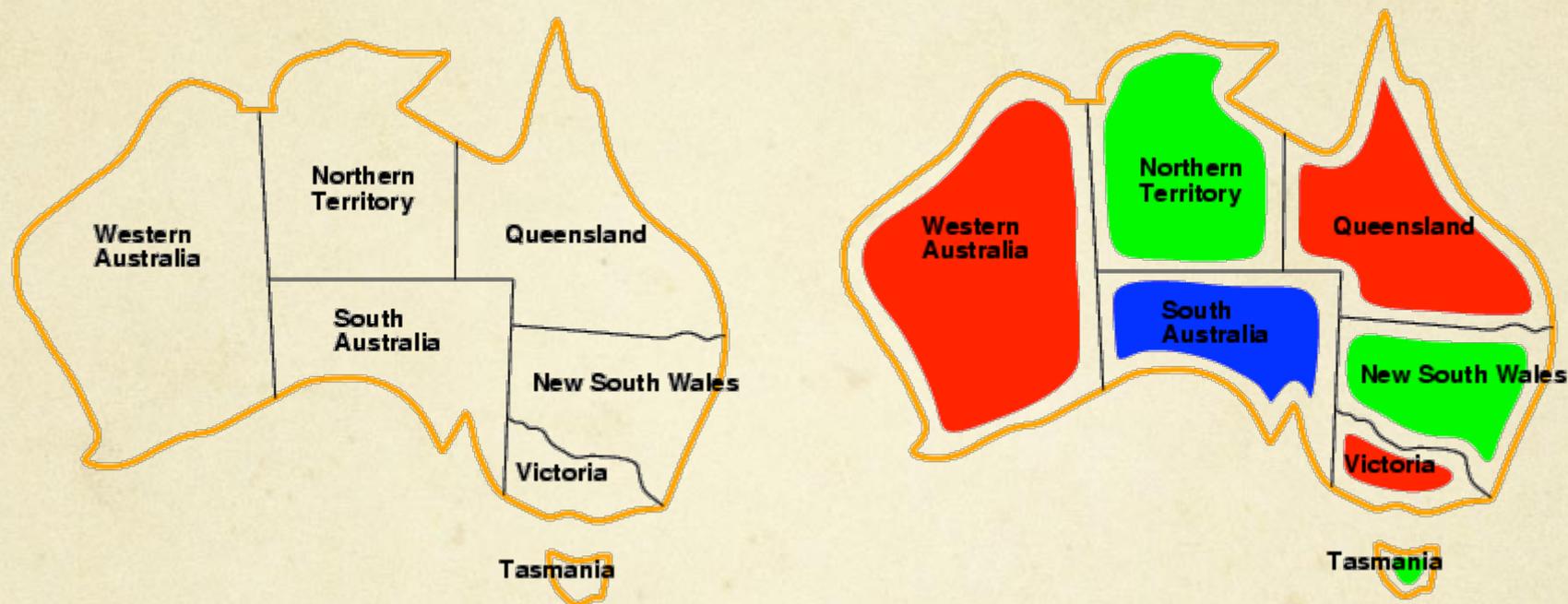
## Definición (III)

- Cada estado de un CSP se define como una asignación de valores a algunas o a todas las variables,  $\{X_i=v_i, X_j=v_j, \dots\}$
- Una asignación que no viola ninguna restricción se llama asignación consistente o legal
- Si tenemos una asignación en la cual todas las variables están asignadas, la llamamos asignación completa. En otro caso, la llamamos asignación parcial.
- Una solución de un CSP es una asignación consistente y completa

# Ejemplo 1: Coloreado de mapas

- La tarea consiste en colorear cada región de un mapa de tal manera que no haya regiones adyacentes que tengan el mismo color
- Para el mapa de Australia (siguiente transparencia), definimos las variables como  $X = \{WA, NT, Q, NSW, V, SA, T\}$
- El dominio de cada variable es  $D_i = \{red, green, blue\}$
- Hay nueve restricciones:  $C = \{SA \neq WA, SA \neq NT, SA \neq Q, SA \neq NSW, SA \neq V, SA \neq V, WA \neq NT, NT \neq Q, Q \neq NSW, NSW \neq V\}$

# Ejemplo 1: Coloreado de mapas



○ Ejemplo de solución **completa** y **consistente**:

○ WA = red, NT = green, Q = red, NSW = green, V = red, SA = blue, T = green

## Ejemplo 2: problemas criptoaritméticos

- En un acertijo criptoaritmético, cada letra representa a un dígito distinto (0-9)

$$\begin{array}{r} T \quad W \quad O \\ + \quad T \quad W \quad O \\ \hline F \quad O \quad U \quad R \end{array}$$

## Ejemplo 2: problemas criptoaritméticos

- El requisito de que todas las variables han de tomar diferentes valores se corresponde con la restricción  $AllDiff(F, T, U, W, R, O)$
- Introducimos tres variables auxiliares  $C_{10}$ ,  $C_{100}$  y  $C_{1000}$ , que representan los dígitos acarreados a las columnas de las decenas, las centenas y los millares, respectivamente
- De esta manera el resto de las restricciones son:
  - $O+O=R+10\cdot C_{10}$
  - $C_{10}+W+W=U+10\cdot C_{100}$
  - $C_{100}+T+T=O+10\cdot C_{1000}$
  - $C_{1000}=F$



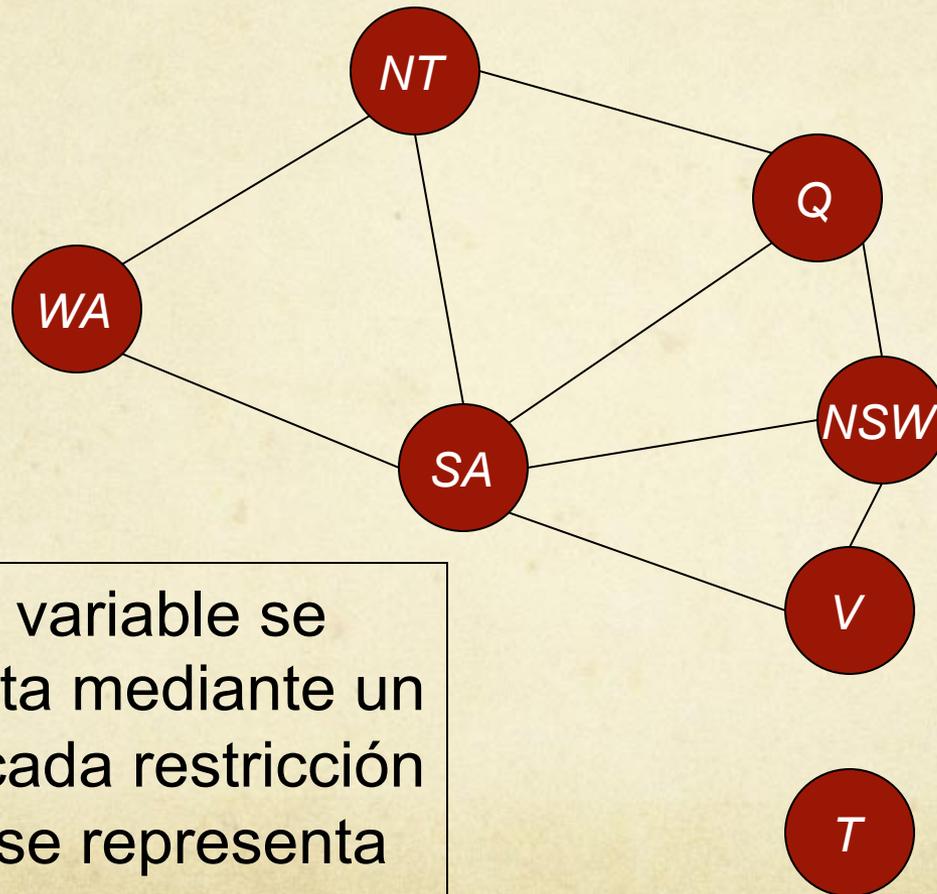
Sat. Restr.

# Restricciones y Consistencia

# Tipos de restricciones

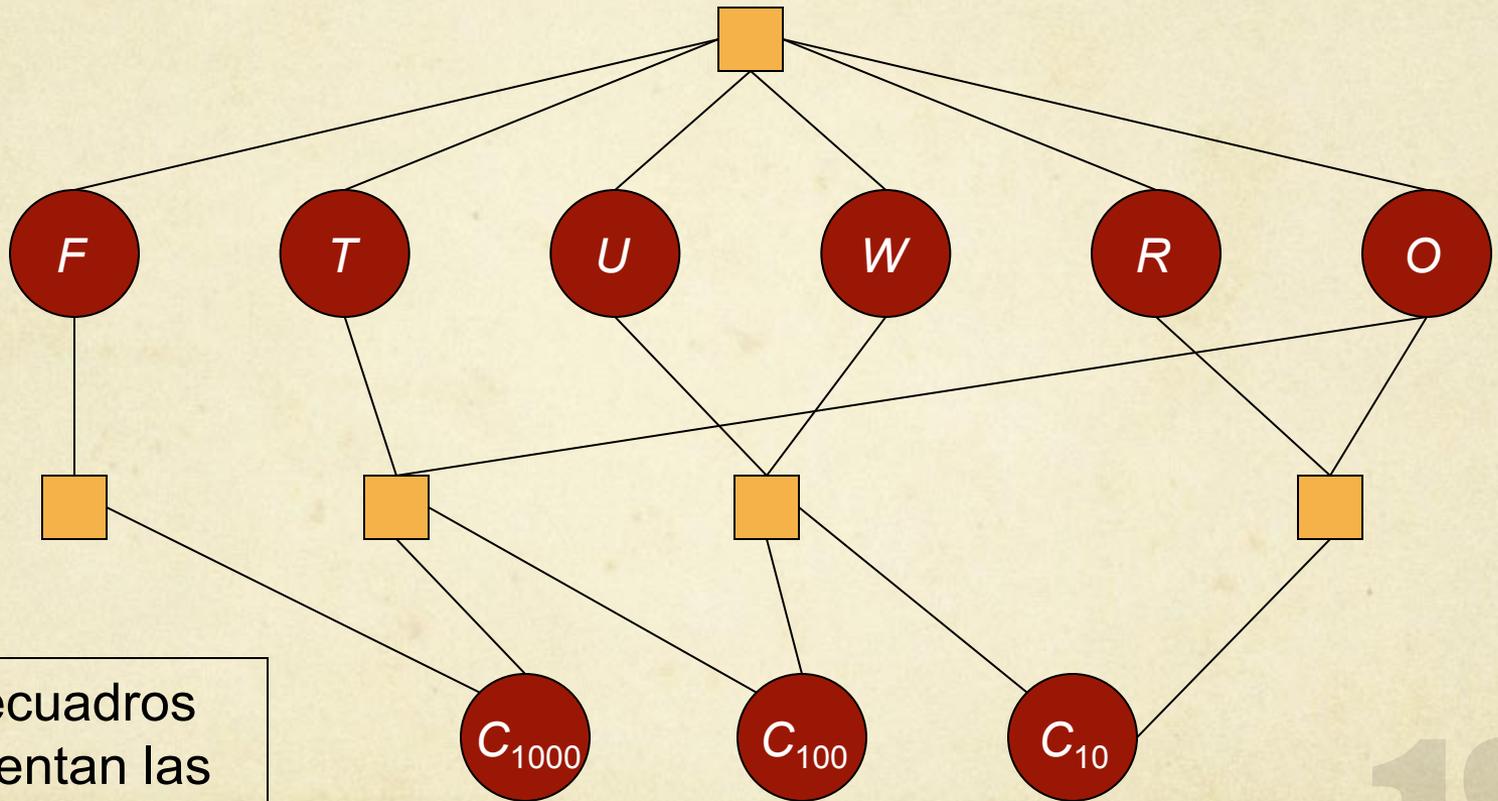
- Una **restricción unaria** restringe el valor de una sola variable
  - Por ejemplo, para imponer que *South Australia* no se coloree de verde escribimos  $\langle (SA), SA \neq \text{green} \rangle$
- Una **restricción binaria** relaciona dos variables
  - Por ejemplo,  $SA \neq NSW$
- Una restricción en la que participa un número arbitrario de variables se llama **restricción global**
  - Por ejemplo,  $AllDiff(F, T, U, W, R, O)$

# Grafo de restricciones



Cada variable se representa mediante un nodo, y cada restricción binaria se representa con un arco

# Hipergrafo de restricciones



Los recuadros  
representan las  
restricciones  
globales

# Consistencia de nodos

- Una **variable** es **nodo-consistente** si todos los valores del dominio de la variable satisfacen las **restricciones unarias** sobre dicha variable
  - Por ejemplo, si tenemos la restricción unaria  $\langle (SA), SA \neq \text{green} \rangle$ , podemos hacer SA nodo-consistente quitando *green* de su dominio, lo que deja a SA con el dominio reducido  $\{\text{red}, \text{blue}\}$
- Siempre es posible **eliminar** todas las **restricciones unarias** de un CSP ejecutando la consistencia de nodos

# Consistencia de arcos

- Una **variable**  $X_i$  es **arco-consistente** si, para cada valor del dominio de  $X_i$  y cada **restricción binaria**  $(X_i, X_j)$ , podemos encontrar al menos un valor en el dominio de  $X_j$  que satisface la restricción
- Una **red** es **arco-consistente** si toda variable es arco-consistente con las demás variables
- El siguiente algoritmo asegura la arco-consistencia de la variable  $X_i$  con respecto a otra variable  $X_j$  ; devuelve *true* si y sólo si se ha revisado el dominio de  $X_i$

# Algoritmo de revisión de dominios

```
function Revise( $csp$ ,  $X_i$ ,  $X_j$ )
```

```
     $revised \leftarrow false$ 
```

```
    for each  $x$  in  $D_i$  do
```

```
        if ningún valor  $y$  en  $D_j$  hace que  $(x,y)$  satisfaga la restricción entre  $X_i$  y  $X_j$  then
```

```
            borrar  $x$  de  $D_i$ 
```

```
             $revised \leftarrow true$ 
```

```
return  $revised$ 
```

# Algoritmo AC-3 (I)

- El algoritmo más popular para asegurar la **arco-consistencia en una red** se llama AC-3
- Mantiene un conjunto de arcos que considerar
- Inicialmente el conjunto contiene todos los arcos del CSP
- A continuación extrae un arco cualquiera  $(X_i, X_j)$  del conjunto y hace  $X_i$  arco-consistente con respecto a  $X_j$ 
  - Si esto reduce el dominio  $D_i$ , entonces añadimos al conjunto todos los arcos  $(X_k, X_i)$ , tales que  $X_k$  es vecino de  $X_i$
- Si un dominio se reduce a nada, entonces el CSP original no tenía solución, y devolvemos *false*. En otro caso obtenemos un CSP en el que es más fácil buscar

# Algoritmo AC-3 (II)

```
function AC-3(csp)
```

```
  set ← AllArcs(csp)
```

```
  while set no está vacío do
```

```
    ( $X_i, X_j$ ) ← Extract(set)
```

```
    if Revise(csp,  $X_i$ ,  $X_j$ ) then
```

```
      if size( $D_i$ )=0 then return false
```

```
      for each  $X_k$  in  $X_i$ .Neighbors- $\{X_j\}$  do
```

```
        añadir ( $X_k, X_i$ ) a set
```

```
  return true
```

# Sudoku

	1	2	3	4	5	6	7	8	9
A			3		2		6		
B	9			3		5			1
C			1	8		6	4		
D			8	1		2	9		
E	7								8
F			6	7		8	2		
G			2	6		9	5		
H	8			2		3			9
I			5		1		3		

(a)

	1	2	3	4	5	6	7	8	9
A	4	8	3	9	2	1	6	5	7
B	9	6	7	3	4	5	8	2	1
C	2	5	1	8	7	6	4	9	3
D	5	4	8	1	3	2	9	7	6
E	7	2	9	5	6	4	1	3	8
F	1	3	6	7	9	8	2	4	5
G	3	7	2	6	8	9	5	1	4
H	8	1	4	2	5	3	7	6	9
I	6	9	5	4	1	7	3	8	2

(b)

# Sudoku

- Un sudoku es un CSP con 81 variables, una para cada casilla.
- Las casillas vacías tienen un dominio  $\{1,2,3,4,5,6,7,8,9\}$ 
  - Las casillas rellenas tienen un dominio con un único valor.
- Hay 27 **Alldiff** restricciones: una para cada fila, columna y casillas de 9 esquinas.
  - Alldiff (A1,A2,A3,A4,A5,A6,A7,A8,A9)
  - Alldiff (B1,B2,B3,B4,B5,B6,B7,B8,B9)
  - Alldiff (A1,A2,A3,B1,B2,B3,C1,C2,C3)
  - .....

	1	2	3	4	5	6	7	8	9
A			3		2		6		
B	9			3		5			1
C			1	8		6	4		
D			8	1		2	9		
E	7								8
F			6	7		8	2		
G			2	6		9	5		
H	8			2		3			9
I			5		1		3		

(a)

# Sudoku

	1	2	3	4	5	6	7	8	9
A			3		2		6		
B	9			3		5			1
C			1	8		6	4		
D			8	1		2	9		
E	7								8
F			6	7		8	2		
G			2	6		9	5		
H	8			2		3			9
I			5		1		3		

(a)

- Consideramos variable E6.
  - Casillas: Podemos eliminar 1,7,2,8 del dominio.  $D_{\text{casillas}} = \{3,4,5,6,9\}$
  - Columna: Podemos eliminar 5,6,2,8,9,3 del dominio.  $D_{\text{Columna}} = \{1,4,7\}$
  - Fila: Podemos eliminar 7 y 8 del dominio  $D_{\text{Fila}} = \{1,2,3,4,5,6,9\}$
- $\text{Domino}_{E6} = \{4\}$



Sat. Restr.

**Vuelta Atrás**

27

# Algoritmo básico (I)

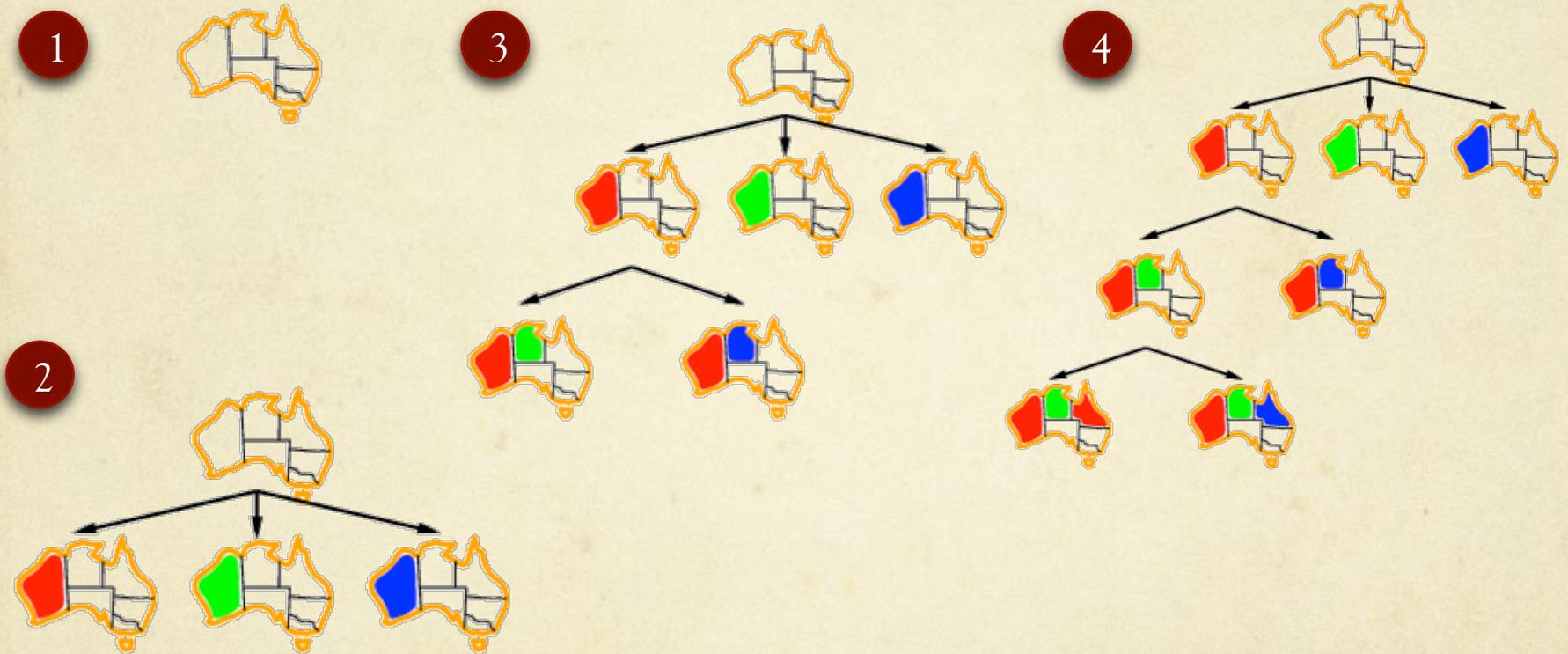
- Muchos CSPs no se pueden resolver solamente por **inferencia** sobre las **restricciones**; llega un momento en el que hay que buscar una solución
- La **búsqueda** por vuelta atrás es una búsqueda primero en profundidad que en cada momento elige un valor para una sola variable,
  - y vuelve atrás cuando una variable no tiene ningún valor legal que quede por probar
- Debemos considerar las siguientes preguntas:
  - ¿Qué variable debería ser asignada a continuación?
  - ¿En qué orden deberíamos probar sus valores?
  - ¿Qué inferencias deberían realizarse en cada paso?

# Algoritmo básico (II)

```
function Backtracking-search(csp)  
    return Backtrack({},csp)
```

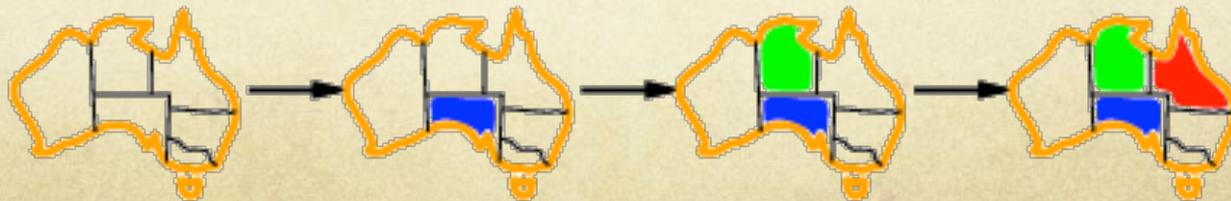
```
function Backtrack(assignment,csp)  
    if assignment es completo then return assignment  
    var ← SelectUnassignedVariable(csp)  
    for each value in OrderDomainValues(var,assignment,csp) do  
        if value es consistente con assignment then  
            añadir {var=value} a assignment  
            inferences ← Inference(csp,var,value)  
            if inferences ≠ failure then  
                añadir inferences a assignment  
                result ← Backtrack(assignment,csp)  
                if result ≠ failure then return result  
            quitar {var=value} e inferences de assignment  
    return failure
```

# Ejemplo Algoritmo



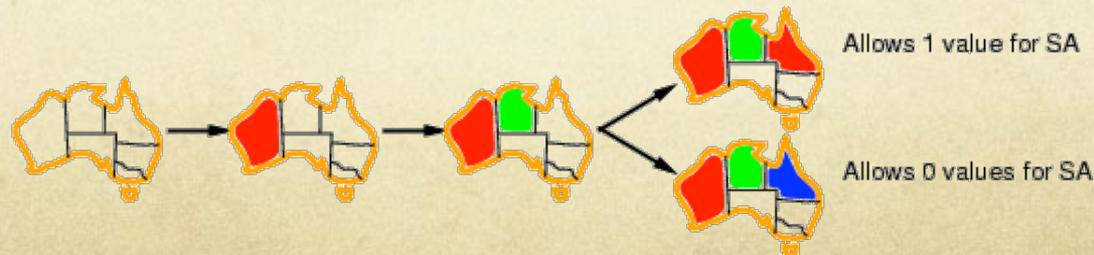
# Ordenación de las variables

- Habitualmente se elige la variable que tenga el menor número de valores legales. Esto es lo que se llama el **heurístico del mínimo número de valores restantes** (*minimum remaining values heuristic*, MRV)
- A fin de romper los empates se puede emplear el **heurístico del grado** (*degree heuristic*, DEG), que elige la variable que interviene en el mayor número de restricciones con otras variables no asignadas
- Esta manera de elegir las variables **intenta obtener un fallo** tan pronto como sea posible para podar secciones más grandes del árbol de búsqueda rápidamente



# Ordenación de los valores

- En algunos casos el **heurístico del valor menos restrictivo** (*least constraining value*, LCV) puede resultar útil
- Prefiere el valor que elimina el menor número de opciones para las variables vecinas en el grafo de restricciones
- Este heurístico **intenta obtener una solución** tan pronto como sea posible eligiendo primero los valores más verosímiles



# Intercalando búsqueda e inferencia

- Cada vez que hacemos una **elección de un valor** para una variable, intentamos inferir nuevas **reducciones de dominio** en las variables vecinas
- Una de las estrategias más sencillas es la comprobación hacia delante (*forward checking*)
  - Cada vez que se asigna una variable  $X$ , para cada variable no asignada  $Y$  que está conectada a  $X$  mediante una restricción, borramos del dominio de  $Y$  los valores que son inconsistentes con el valor elegido para  $X$
- La comprobación hacia delante es **inútil** si ya hemos ejecutado la **consistencia de arcos** como procesamiento previo

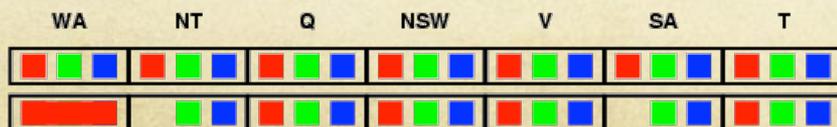
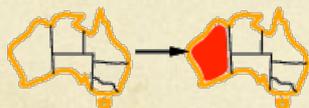
# Intercalando búsqueda e inferencia

*Forward checking*

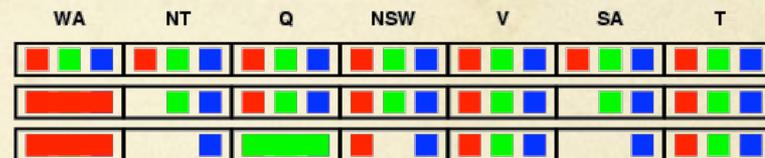
1



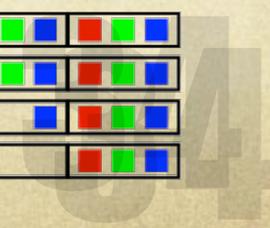
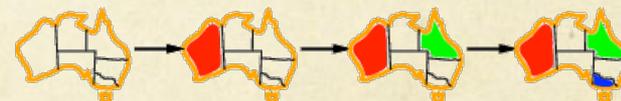
2



3



4





Sat. Restr.

Conclusiones

# Sumario

- Los problemas de satisfacción de restricciones representan un **estado** mediante un conjunto de pares **variable/valor** y representan las **condiciones** que debe cumplir la solución mediante un conjunto de **restricciones** sobre las **variables**
- Las técnicas de **inferencia** usan las restricciones para inferir qué pares variable/valor son consistentes
- Habitualmente se emplea la **búsqueda** por vuelta atrás para encontrar una solución

# Epílogo

- Empleando técnicas similares a las estudiadas en este tema, el tiempo de planificación semanal se redujo de tres semanas a 10 minutos (AIMA, p. 221)



Nebulosa planetaria NGC 2818, vista por el telescopio espacial Hubble.

Rojo = nitrógeno,  
verde = hidrógeno,  
azul = oxígeno



# Sistemas Inteligentes

José A. Montenegro Montes

monte@lcc.uma.es





Sat. Restr.

Ejercicios

# Ejercicio 4

**Ejercicio 4 (diseño de un horario):**

El director de un instituto tiene que diseñar el horario de una clase.

Para simplificar vamos a suponer que el mismo horario se aplica a todos los días.

Hay seis horas, que deben rellenarse con estas asignaturas:  
Lengua, Inglés, Matemáticas, Física, Filosofía y Biología.

# Ejercicio 4

- Hay algunas restricciones:
  - Las horas de Lengua e Inglés no pueden estar adyacentes, para que los alumnos no mezclen ambos idiomas.
  - Las Matemáticas no deben enseñarse a primera ni a última hora, para que los estudiantes estén lo suficientemente atentos.
  - La Física debe ir después de las Matemáticas.
  - La Filosofía sólo se puede asignar a la segunda o a la cuarta hora.

# Ejercicio 4

○ *Variables:*

*Lengua, Inglés, Matemáticas, Física, Filosofía y Biología* (una variable por asignatura).

○ *Dominios:*

*Lengua, Inglés, Matemáticas, Física, Filosofía, Biología*  $\in \{1, \dots, 6\}$ , donde los números representan las horas del horario.

# Ejercicio 4

## *Restricciones:*

- Dos asignaturas no se pueden enseñar al mismo tiempo a la misma clase, así que tendremos:

*AllDiff(Lengua, Inglés, Matemáticas, Física, Filosofía, Biología)*

- También tendremos las restricciones correspondientes al enunciado del problema:

a)  $|Lengua - Inglés| > 1$

b)  $Matemáticas \notin \{1, 6\}$

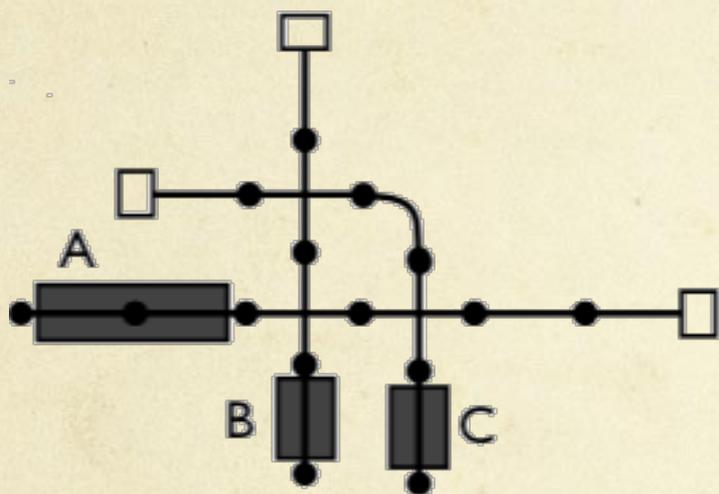
c)  $Física > Matemáticas$

d)  $Filosofía \in \{2, 4\}$

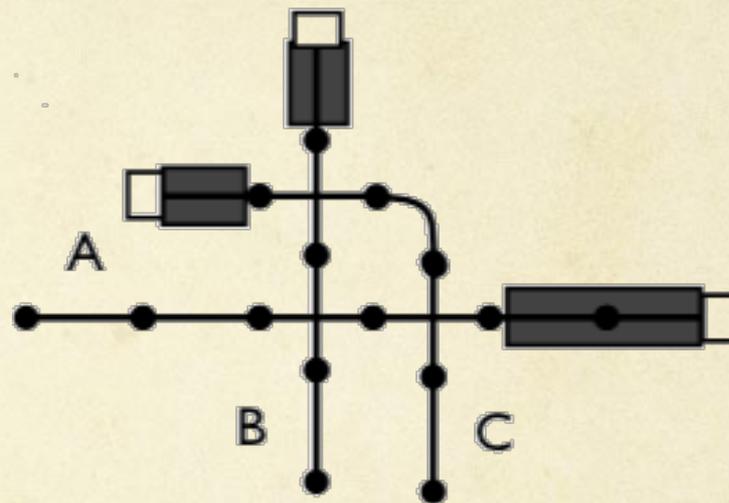
# Ejercicio 7

- Un encargado de estación debe decidir cuando los trenes A, B y C deben partir. Una vez que los trenes han partido, se moverán un “hueco” en su vía a la hora hasta que llegue al destino.
- Cada tren puede salir a las 1, 2 o 3 de la tarde.
- Existen dos restricciones:
  - Todos los trenes deben salir en horas distintas y
  - Dos trenes no pueden ocupar a la vez los cruces de vías hasta que no pase una hora.
- Nótese que el tren A ocupa dos huecos. Además la restricción de colisión es impuesta solamente a la conclusión de cada hora, ya que consideramos en este problema el tiempo como variable discreta.

# Ejercicio 7



Situación inicial



Situación final

# Ejercicio 7

○ *Variables y dominios:*

Tendremos una variable por tren, almacenará su hora de salida:  $A, B, C \in \{1, 2, 3\}$ .

○ *Restricciones:*

1. Cada tren debe salir a una hora distinta:

$$\text{AllDiff}(A,B,C) \Leftrightarrow (A \neq B) \wedge (B \neq C) \wedge (A \neq C)$$

2. Restricciones de las intersecciones:

$$(A+1 \neq B) \wedge (A+1 \neq C) \wedge (A+2 \neq C) \wedge (B \neq C+1)$$