

Tema 4: Problemas de satisfacción de restricciones

Departamento de Lenguajes y Ciencias de la Computación
Universidad de Málaga



Contenidos

- 4.1 Introducción
- 4.2 Definición del problema y ejemplos
- 4.3 Restricciones y consistencia
- 4.4 Vuelta atrás
- 4.5 Conclusión



4.1 INTRODUCCIÓN

4.1 Introducción

Motivación

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



4.1 Introducción

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 (!)

4.1 Introducción

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



4.2 DEFINICIÓN DEL PROBLEMA Y EJEMPLOS

4.2 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

4.2 Definición del problema y ejemplos

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 $\langle (X_3, X_5), X_3 \neq X_5 \rangle$

4.2 Definición del problema y ejemplos

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

4.2 Definición del problema y ejemplos

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: $C = \{SA \neq WA, SA \neq NT, SA \neq Q, SA \neq NSW, SA \neq V, WA \neq NT, NT \neq Q, Q \neq NSW, NSW \neq V\}$

4.2 Definición del problema y ejemplos

Ejemplo 1: Coloreado de mapas



4.2 Definición del problema y ejemplos

Ejemplo 2: problemas criptoaritméticos

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

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

4.2 Definición del problema y ejemplos

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:
 - $O + O = R + 10 \cdot C_{10}$
 - $C_{10} + W + W = U + 10 \cdot C_{100}$
 - $C_{100} + T + T = O + 10 \cdot C_{1000}$
 - $C_{1000} = F$



4.3 RESTRICCIONES Y CONSISTENCIA

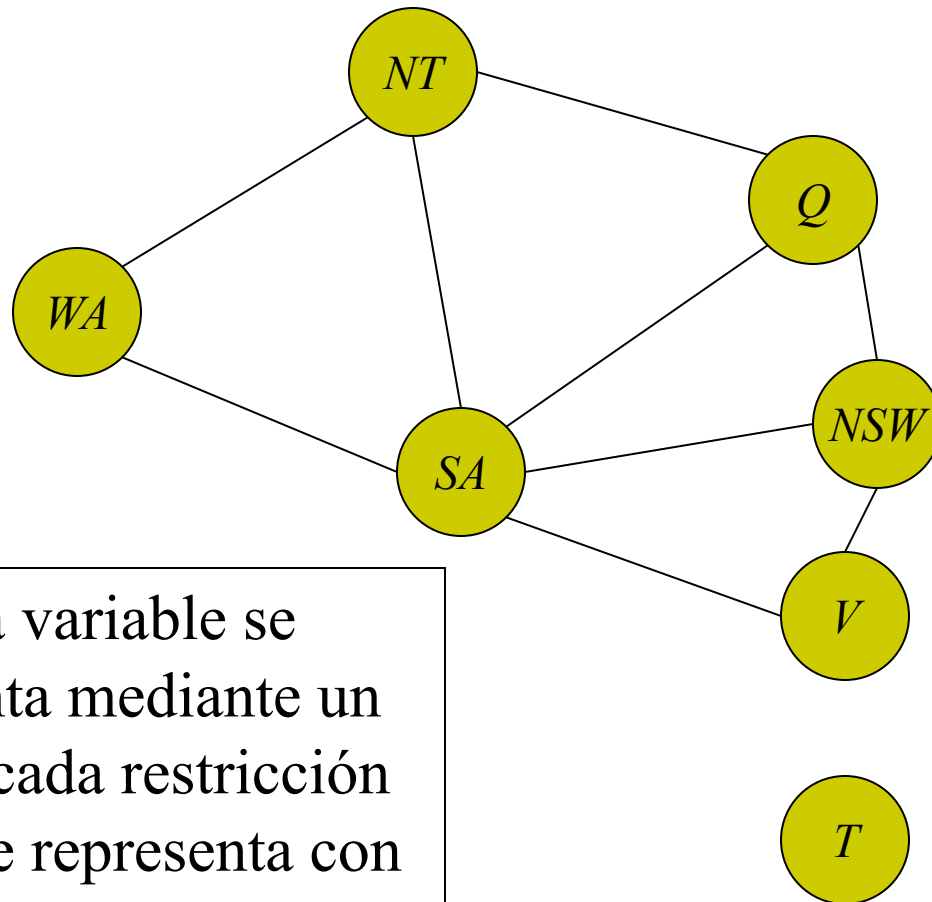
4.3 Restricciones y consistencia

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, $AllDiff(F, T, U, W, R, O)$

4.3 Restricciones y consistencia

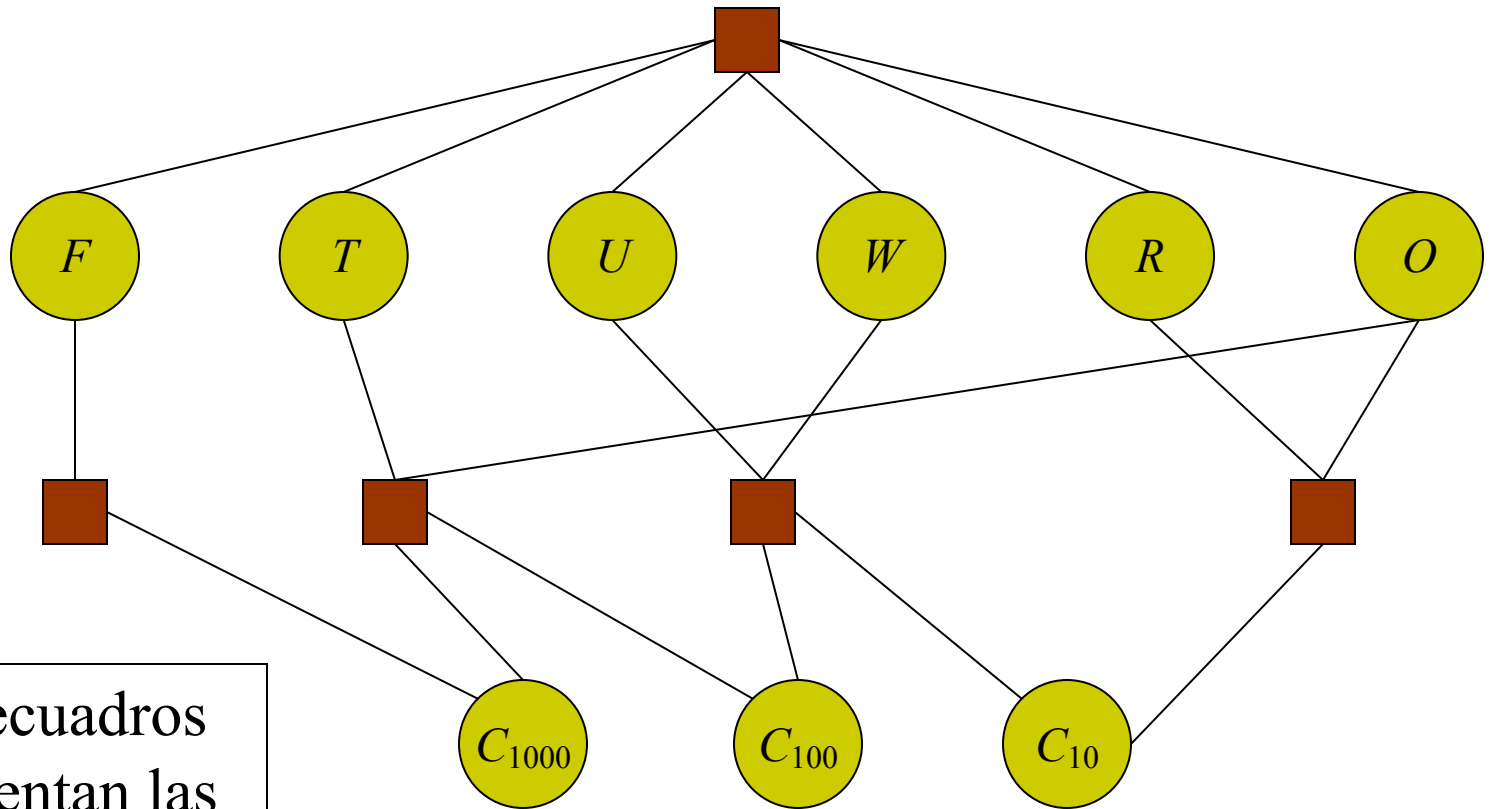
Grafo de restricciones



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

4.3 Restricciones y consistencia

Hipergrafo de restricciones



Los recuadros
representan las
restricciones
globales

4.3 Restricciones y consistencia

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 $\langle (SA), SA \neq green \rangle$, podemos hacer SA nodo-consistente quitando *green* de su dominio, lo que deja a SA con el dominio reducido $\{red, blue\}$
- Siempre es posible **eliminar** todas las **restricciones unarias** de un CSP ejecutando la consistencia de nodos

4.3 Restricciones y consistencia

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

4.3 Restricciones y consistencia

Algoritmo AC-3

- 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. En otro caso obtenemos un CSP en el que es más fácil buscar



4.4 VUELTA ATRÁS

4.4 Vuelta atrás

Algoritmo básico

- 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?

4.4 Vuelta atrás

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

4.4 Vuelta atrás

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

4.4 Vuelta atrás

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



4.5 CONCLUSIÓN

4.5 Conclusión

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

4.5 Conclusión

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.