

BÚSQUEDA CON RESTRICCIONES

ALAN REYES-FIGUEROA INTELIGENCIA ARTIFICIAL

(AULA 08) 05.FEBRERO.2024

Búsqueda con Restricciones

Problemas de satisfacción de restricciones (CSP):

- Supuestos sobre el espacio ambiente: un agente único, acciones deterministas, estado plenamente observado, espacio de estados discreto.
- Planning: secuencias de acciones.
 - El camino hacia la meta es lo importante.
 - Los caminos tienen varios costos y profundidades.
 - Las heurísticas brindan una guía específica para el problema.
- Identificación: asignaciones a variables
 - El objetivo en sí es importante, no el camino.
 - Todos los caminos a la misma profundidad (para algunas formulaciones).
 - Los CSP están especializados en problemas de identificación.



Búsqueda con Restricciones

Problemas de búsqueda estándar:

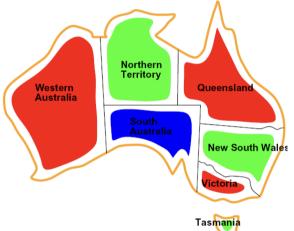
- El estado es una "caja negra": estructura de datos arbitraria.
- La prueba de objetivos puede ser cualquier función sobre los estados.
- La función sucesora también puede ser cualquier cosa.

Problemas de satisfacción de restricciones (CSP):

- Un subconjunto especial de problemas de búsqueda.
- El estado está definido por variables x_i con valores de un dominio D (a veces D depende de i).
- La prueba de objetivos es un conjunto de restricciones que especifican combinaciones permitidas de valores para subconjuntos de variables.
- Permite algoritmos útiles de propósito general con más potencia que los algoritmos de búsqueda estándar.



Coloración de Mapas:





Coloración de Mapas:

- Variables: {*WA*, *NT*, *Q*, *SA*, *NSW*, *V*, *T*}
- Dominio: {red, green, blue}
- Restricciones: regiones adyacentes deben tener diferente color.

Forma implícita: $WA \neq NT$.

Forma explícita:

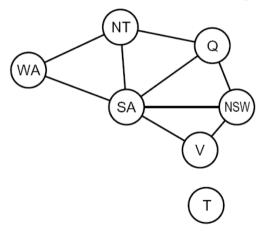
$$(WA, NT) \in \{(red, green), (red, blue), \ldots\}$$



En este caso, una solución es una asignación de colores a cada variables, que además, satisface todas las restricciones. Por ejemplo:

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

Usualmente en un CSP, las restricciones se modelan mediante grafos de restricciones:





N-reinas:





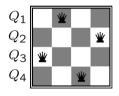
Formulación 1:

- Variables: \mathbf{x}_{ij} , para $1 \leq i, j \leq N$.
- Dominio: $\mathbf{x}_{ii} \in \{0, 1\}$.
- Restricciones: Para todo $1 \le i, j, k \le N$:

$$\begin{array}{rcl} (\boldsymbol{x}_{ij},\boldsymbol{x}_{ik}) & \in & \{(0,0),(0,1),(1,0)\}, \\ (\boldsymbol{x}_{ij},\boldsymbol{x}_{kj}) & \in & \{(0,0),(0,1),(1,0)\}, \\ (\boldsymbol{x}_{ij},\boldsymbol{x}_{i+k,j+k}) & \in & \{(0,0),(0,1),(1,0)\}, \\ (\boldsymbol{x}_{ij},\boldsymbol{x}_{i+k,j-k}) & \in & \{(0,0),(0,1),(1,0)\}. \end{array}$$

Ejercicio

Recordemos que el problema de las *N*-reinas también se puede formular en términos de permutaciones:

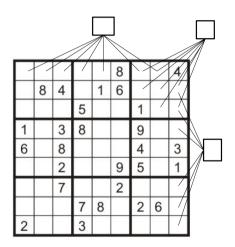


Formulación 2:

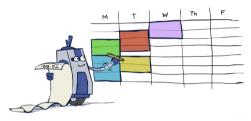
- Variables: $\mathbf{p} = (Q_1, Q_2, Q_3, \dots, Q_N)$ es una permutación de $(1, 2, 3, \dots, N)$.
- Dominio: ¿?
- Restricciones: ¿?

Ejercicio

Sudoku:



Scheduling y Asignación de Tareas:



Ejemplos de problemas de asignación de tareas:

- Calendarización de tareas
- Asignación de horarios
- Configuración de hardware
- Problemas de transporte o Programación de Fábrica
- Diseño de circuitos
- ...

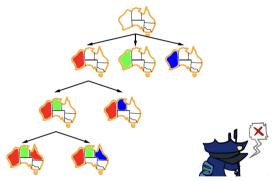


Estrategias de Búsqueda CSP

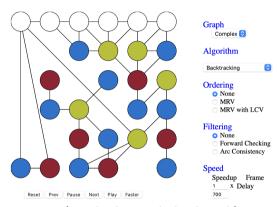
Backtracking: El **retroceso** o *backtracking* es un algoritmo general para encontrar soluciones a algunos problemas computacionales, en particular problemas de satisfacción de restricciones, que construye gradualmente candidatos a las soluciones y abandona a un candidato ("retrocesos") tan pronto como determina que el candidato no puede ser completado a un valor válido. solución.



Ejemplo de uso de backtracking.



Ejemplo de uso de backtracking.



Otro ejemplo de uso de backtracking.

La búsqueda de *backtraking* es el algoritmo básico desinformado para resolver problemas CSP.

- Idea 1: una variable a la vez.
 - Las asignaciones de variables son conmutativas, así que corregir el orden ⇒ ¡mejor factor de ramificación!
 - Es decir, [WA = red, then NT = green] es igual que [NT = green, then WA = red].
 - Solo es necesario considerar asignaciones a una sola variable en cada paso.
- Idea 2: Verificar las restricciones sobre la marcha.
 - Es decir, considerar solo valores que no entren en conflicto con asignaciones anteriores o Es posible que tenga que hacer algunos cálculos para verificar las restricciones.
 - "Prueba de objetivos incrementales".

La búsqueda en profundidad con estas dos mejoras se llama backtracking search.



```
function Backtracking-Search(csp) returns solution/failure
   return Recursive-Backtracking ({ }, dsp)
function RECURSIVE-BACKTRACKING (assignment, csp) returns soln/failure
   if assignment is complete then return assignment
   var \leftarrow \text{Select-Unassigned-Variable}(\text{Variables}[csp], assignment, csp)
   for each value in Order-Domain-Values (var. assignment, csp) do
       if value is consistent with assignment given CONSTRAINTS[csp] then
           add \{var = value\} to assignment
           result \leftarrow Recursive-Backtracking(assignment, csp)
           if result \neq failure then return result
           remove \{var = value\} from assignment
   return failure
```

Hay varias formas de mejorar el backtracking.

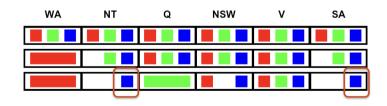
- **Reordenar** (*Ordering*): cambiar el orden de las variables.
 - ¿Cuál variable debo asignar primero? ¿Cuál después?
 - ¿En qué orden se deben probar los valores?
- Filtrar (Filtering): Detectar las fallas antes de que ocurran.
 - Llevar registro de los dominios para las variables aún no asignadas.
 - Cruzar información y remover malas opciones.
 - Forward checking: Tachar valores que incumplen una restricción cuando se agregan a la asignación existente.

Filtering

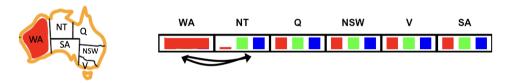




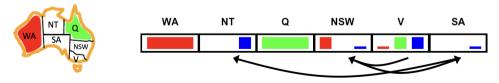


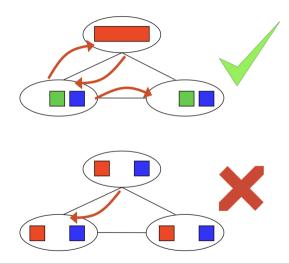


Un arco o arista $X \to Y$ es **consistente** si, y sólo si, por cada **x** en la cola, existe un elemento **y** en el head que puede asignarse sin incumplir las restricciones.



Una forma simple de mejorar el *backtracking* es propagar la búsqueda asegurándose que todas las aristas son consistentes.







Importante:

- Si X pierde un valor, es necesario volver a verificar los vecinos de X.
- La consistencia del arco detecta fallas antes de la verificación directa.
- Puede ejecutarse como preprocesador o después de cada asignación.
- ¿Cuál es la desventaja de imponer la coherencia del arco? (Detectar todos los posibles problemas adelante es un problema NP-hard).

```
function AC-3( csp) returns the CSP, possibly with reduced domains
   inputs: csp, a binary CSP with variables \{X_1, X_2, \ldots, X_n\}
  local variables queue, a queue of arcs, initially all the arcs in csp
   while queue is not empty do
      (X_i, X_i) \leftarrow \text{REMOVE-FIRST}(queue)
      if Remove-Inconsistent-Values(X_i, X_i) then
         for each X_k in Neighbors [X_i] do
            add (X_k, X_i) to queue
function Remove-Inconsistent-Values (X_i, X_i) returns true iff succeeds
   removed \leftarrow false
   for each x in DOMAIN[X_i] do
      if no value y in DOMAIN[X<sub>i</sub>] allows (x,y) to satisfy the constraint X_i \leftrightarrow X_i
         then delete x from Domain[X_i]; removed \leftarrow true
   return removed
```

