



# Teoría de Algoritmos

## Capítulo 5: Algoritmos para la Exploración de Grafos.

### Tema 14: Backtracking y Branch and Bound

- Árbol de estados.
- Terminología.
- Algoritmo general Backtracking.
- Resolución de problemas concretos



# Terminología

- La organización en árbol del espacio solución se llama **árbol de estados** y en él cada nodo define un **estado** del problema.
- Todos los caminos desde la raíz a otros nodos definen el **espacio de estados** del problema.
- **Estados solución** son aquellos estados del problema  $S$  para los que el camino desde la raíz a  $S$  define una  $n$ -tupla en el espacio solución.
  - En el primero de los árboles anteriores, todos los nodos son estados solución, mientras que en el segundo solo los nodos hoja son estados solución.
- **Estados respuesta** son aquellos estados solución  $S$  para los que el camino desde la raíz hasta  $S$  define una tupla que es miembro del conjunto de soluciones (es decir satisfacen las restricciones implícitas) del problema.

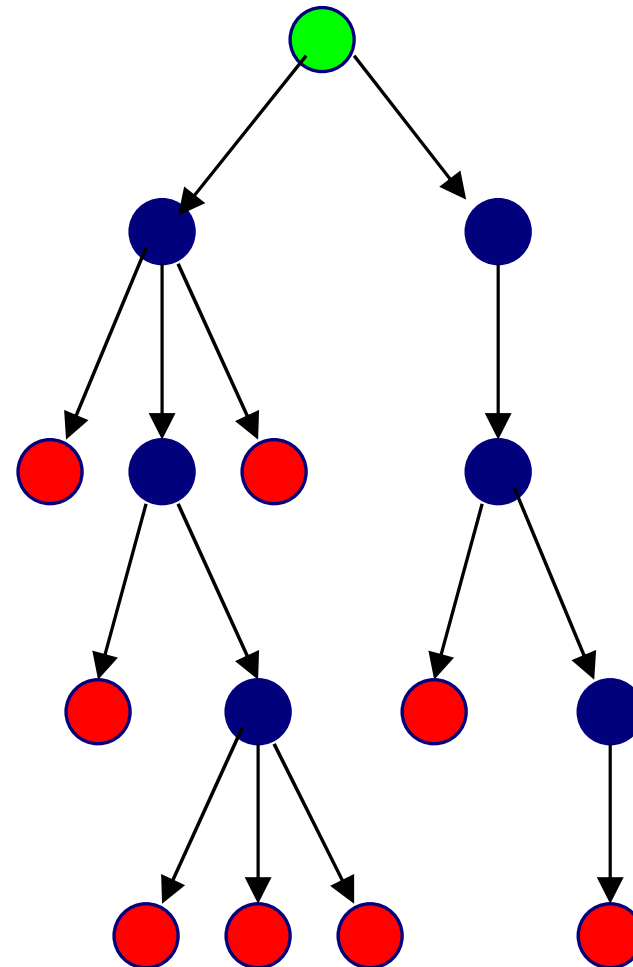


# Terminología

- Las organizaciones en árbol del problema de las 8 reinas se llaman **árboles estáticos**, porque son independientes del caso del problema que se vaya a resolver.
- En algunos problemas es ventajoso usar diferentes organizaciones de árbol para diferentes casos del problema.
- Entonces la organización en árbol se determina dinámicamente como el espacio solución que esta siendo buscado.
- Las organizaciones en árbol que son dependientes del caso concreto del problema a resolver se llaman **árboles dinámicos**.

# Generación de estados de un problema

- Cuando se ha concebido un árbol de estados para algún problema, podemos resolver este problema generando sistemáticamente sus estados, determinando cuales de estos son estados solución, y finalmente determinando que estados solución son estados respuesta.





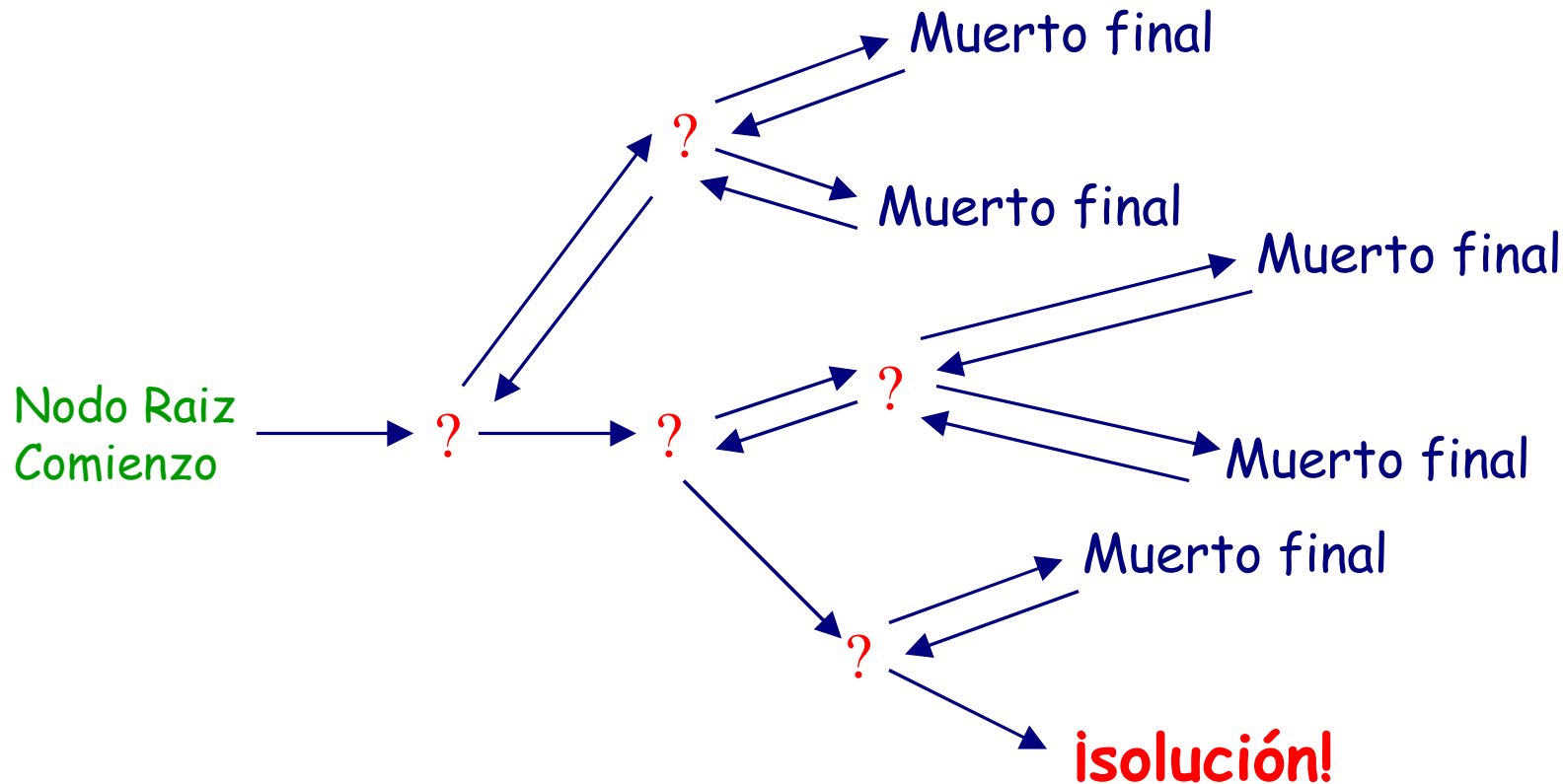
## Generación de estados de un problema

- Hay dos formas diferentes de generar los estados del problema.
- Las dos comienzan con el nodo raíz y generan otros nodos.
- Un nodo que ha sido generado, pero para el que no se han generado aun todos sus nodos hijos, se llama un **nodo vivo**.
- El nodo vivo cuyos hijos están siendo generados en ese momento se llama un **E-nodo** (nodo en expansión).
- Un **nodo muerto** es un nodo generado que o no se va a expandir o que todos sus hijos ya han sido generados.
- En ambos métodos de generar estados del problema tendremos una lista de nodos vivos.



## Generación de estados de un problema

- En el primer método, tan pronto como un nuevo hijo  $C$ , del E-nodo en curso  $R$ , ha sido generado, este hijo se convierte en un nuevo E-nodo.
- $R$  se convertirá de nuevo en E-nodo cuando el subarbol  $C$  haya sido explorado completamente.
- Esto corresponde a una generación **primero en profundidad** de los estados del problema.
- Adicionalmente se usan funciones de acotación para matar nodos vivos sin tener que generar todos sus nodos hijos.
- Esto habrá de hacerse cuidadosamente para que a la conclusión del proceso al menos se haya generado un nodo respuesta, o se hayan generado todos los nodos respuesta si el problema requiriera encontrar todas las soluciones.
- A esta forma de generación (exploración) se le llama **Backtracking**



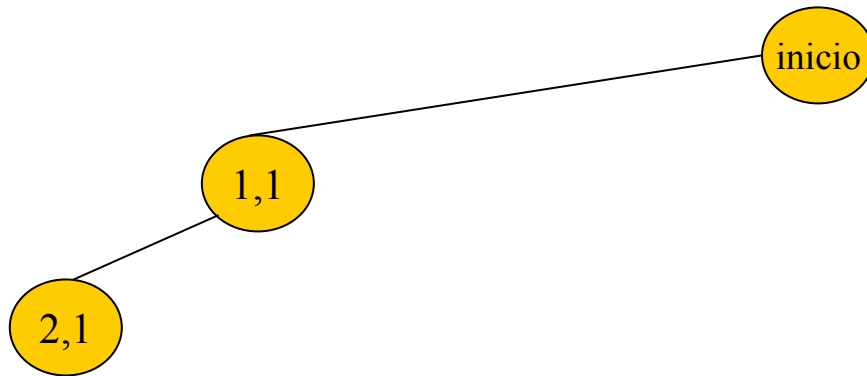


## Generación de estados de un problema

- En el segundo método, el E-nodo permanece como E-nodo hasta que se hace nodo muerto
- Como en el otro método, también se usan funciones de acotación para detener la exploración en un sub-árbol.
- El método se adapta muy bien a la resolución de problemas de optimización combinatoria (espacio de soluciones discreto): Problema de la Mochila, Soluciones enteras, etc.
- En este método, la construcción de las funciones de acotación es (casi) mas importante que los mecanismos de exploración en si mismos.
- A esta segunda forma de generación (exploración) se le llama **Branch and Bound**



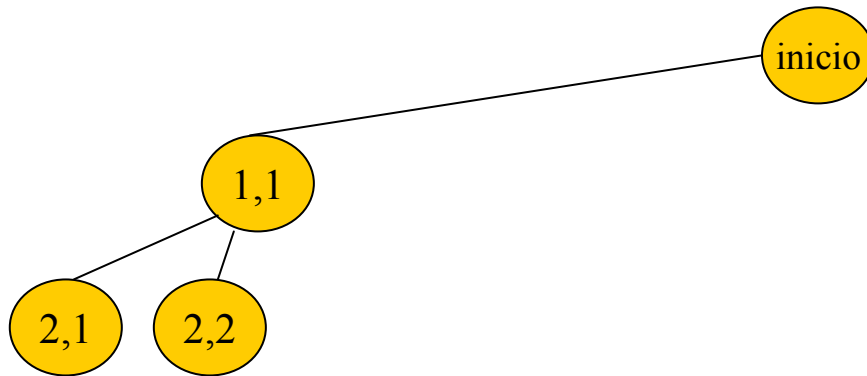
## Ejemplo... para $n = 4$



La estrategia ASEGURA  
no ocupar el mismo renglón

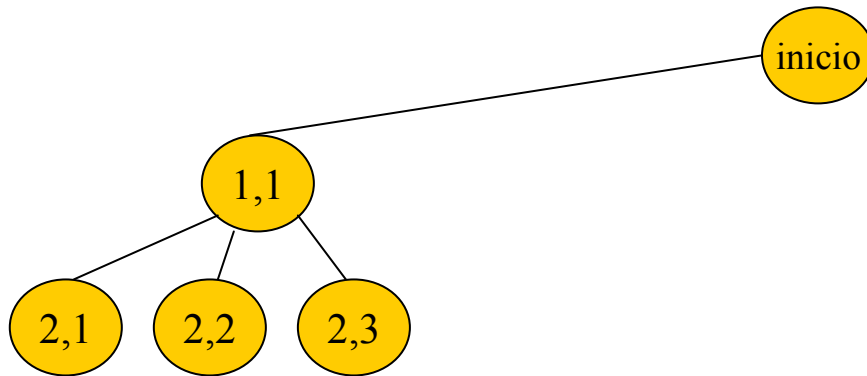
NO se cumple el criterio  
(misma columna)

## Ejemplo... para $n = 4$



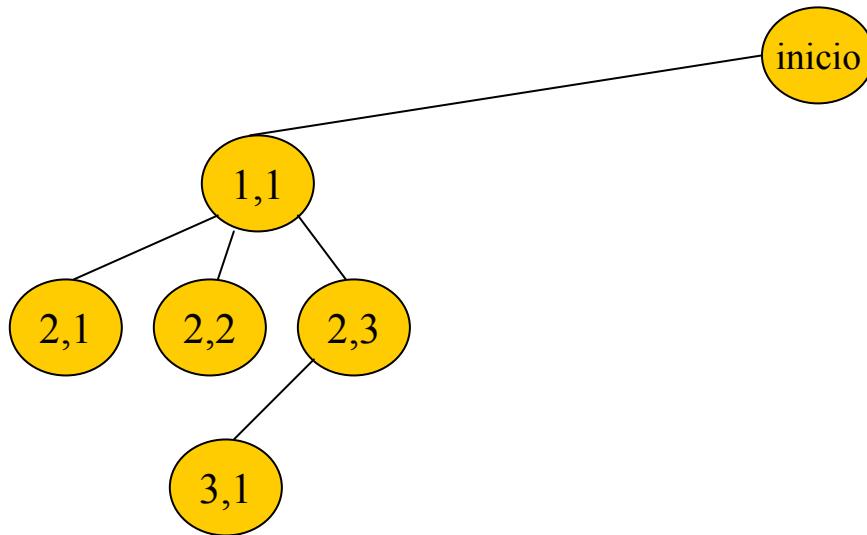
*NO se cumple el criterio  
(misma diagonal)*

## Ejemplo... para $n = 4$



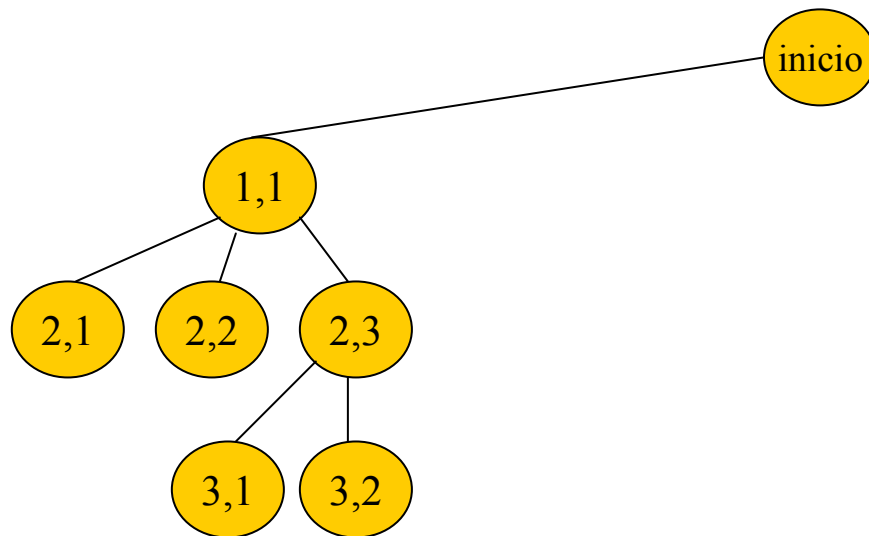
OK... adelante en la  
búsqueda !

## Ejemplo... para $n = 4$



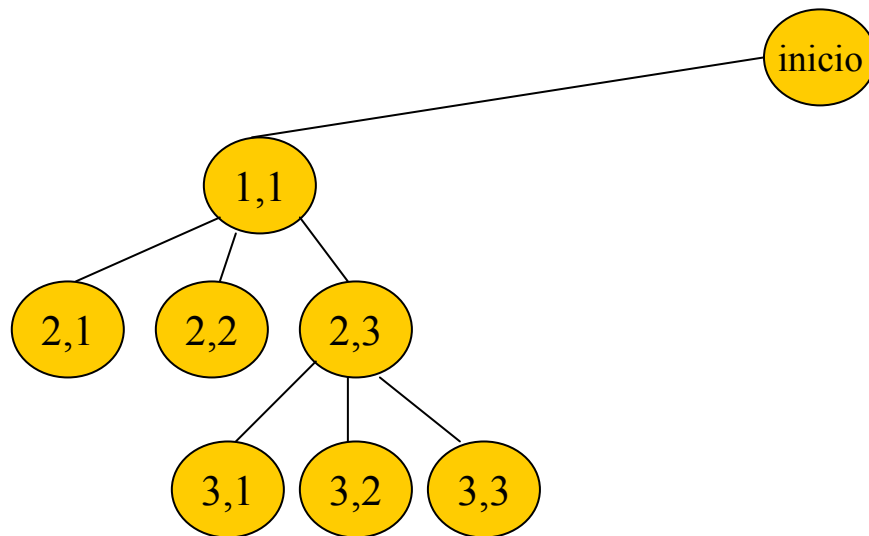
NO se cumple el criterio  
(misma columna)

## Ejemplo... para $n = 4$



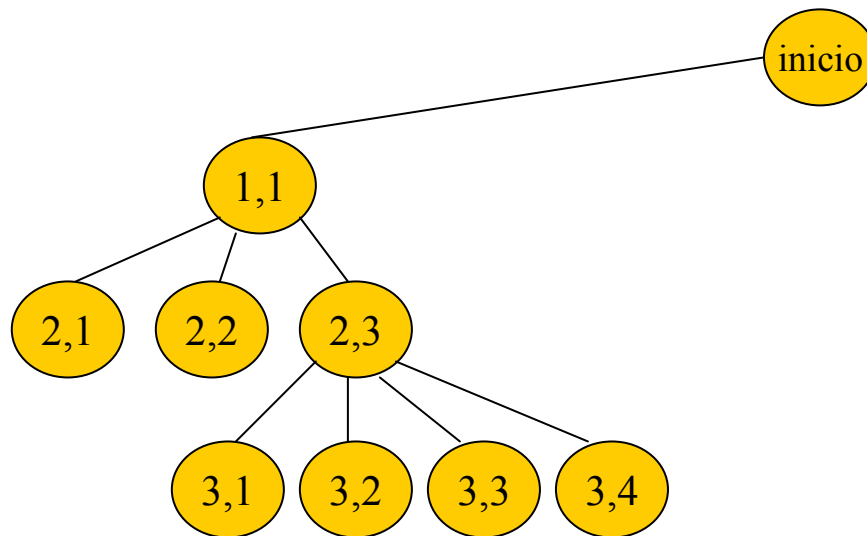
*NO se cumple el criterio  
(misma diagonal que 2,3)*

## Ejemplo... para $n = 4$



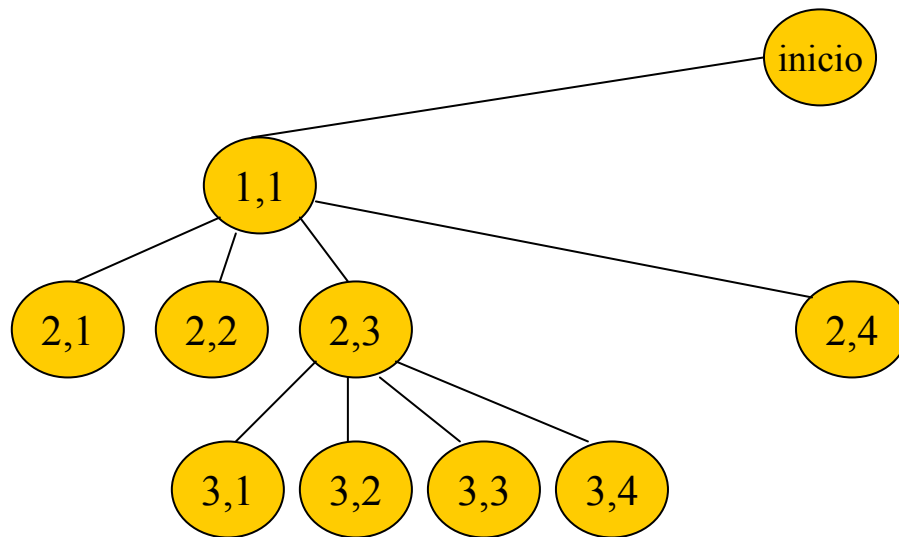
NO se cumple el criterio  
(misma diagonal que 1,1)

## Ejemplo... para $n = 4$



NO se cumple el criterio  
(misma diagonal que 2,3)

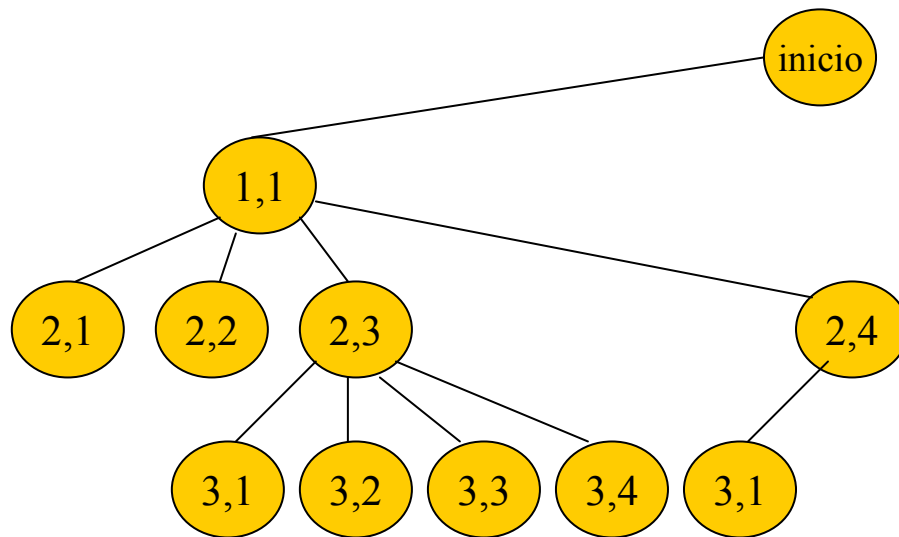
## Ejemplo... para $n = 4$



OK... adelante con la búsqueda!

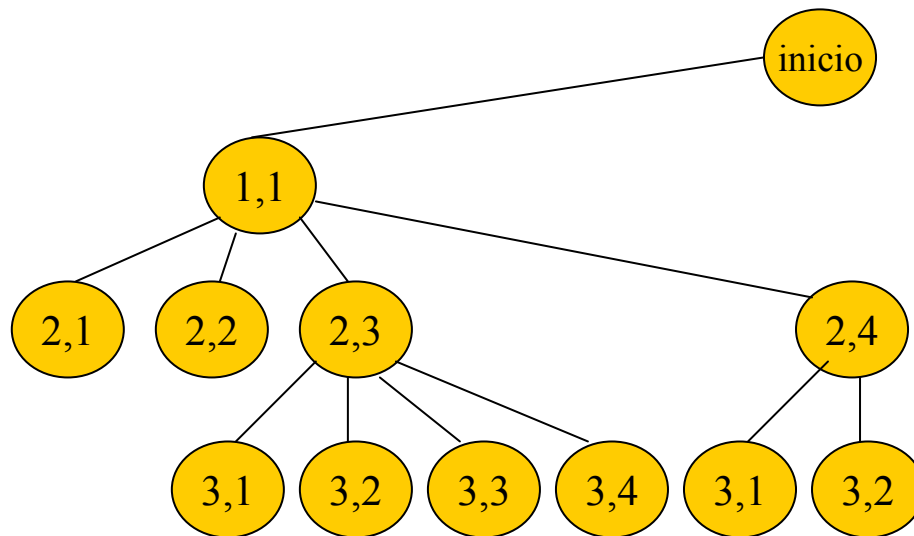


## Ejemplo... para $n = 4$



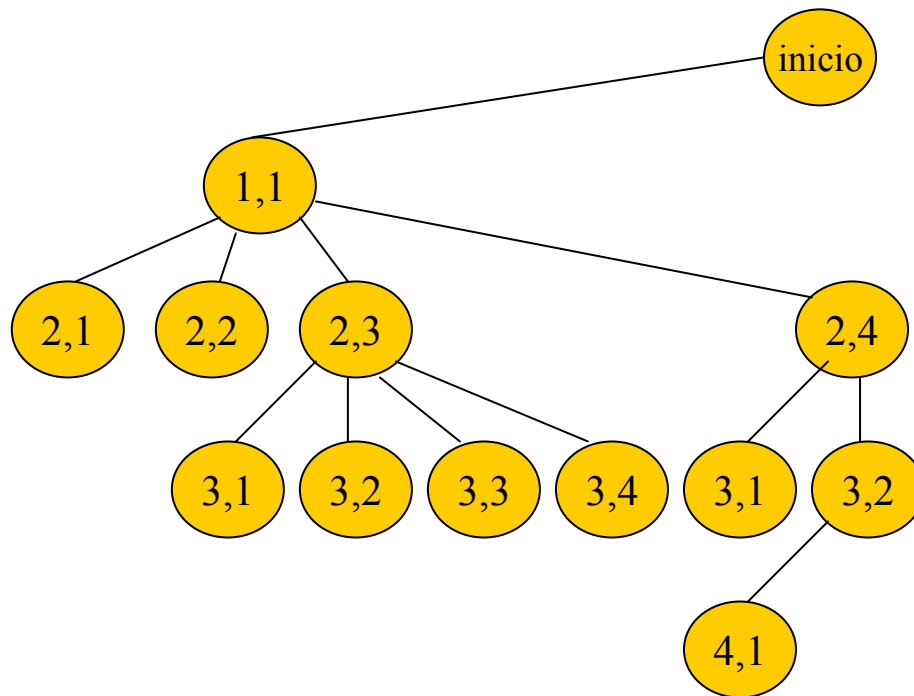
NO se cumple criterio  
(misma columna)

## Ejemplo... para $n = 4$



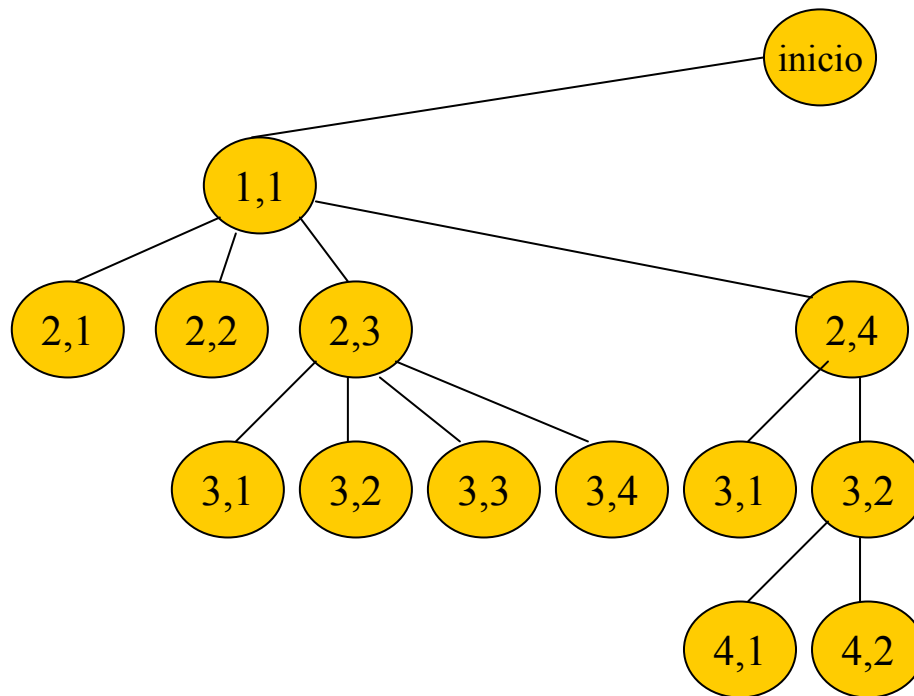
OK... adelante con la  
búsqueda!

## Ejemplo... para $n = 4$



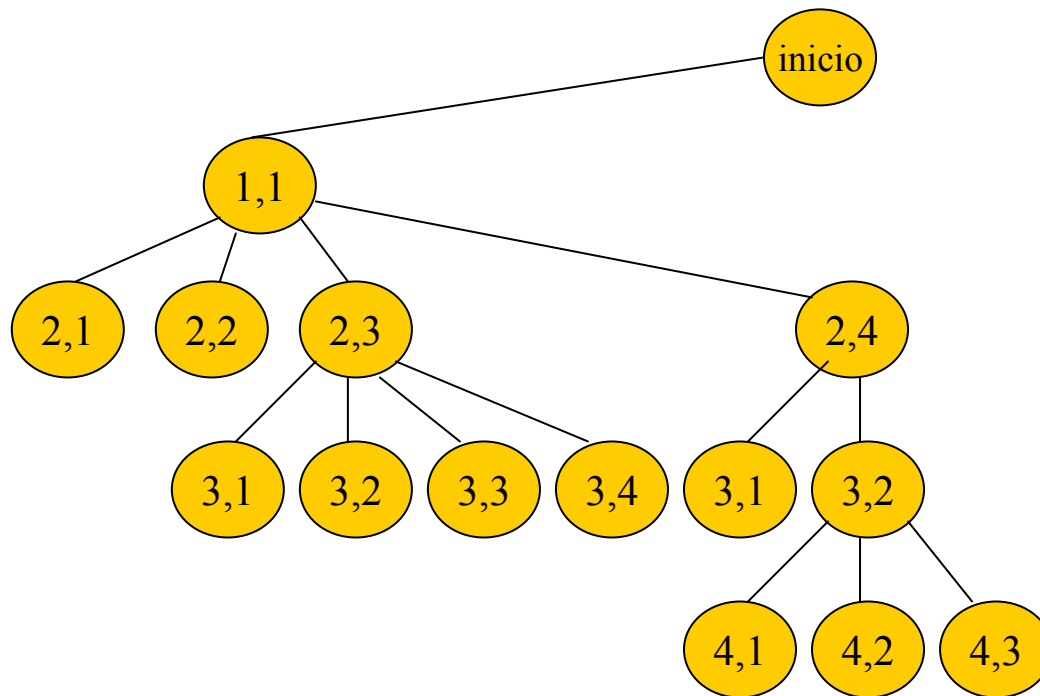
NO se cumple criterio  
(misma columna)

## Ejemplo... para $n = 4$



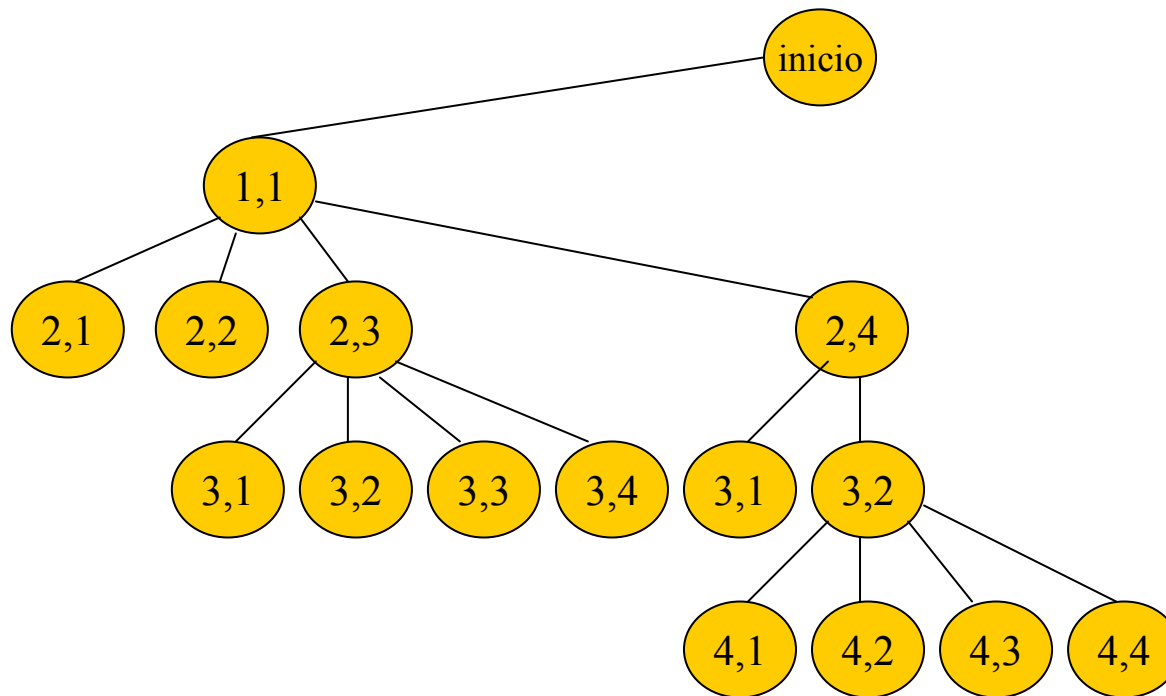
**NO se cumple criterio  
(misma columna)**

## Ejemplo... para $n = 4$



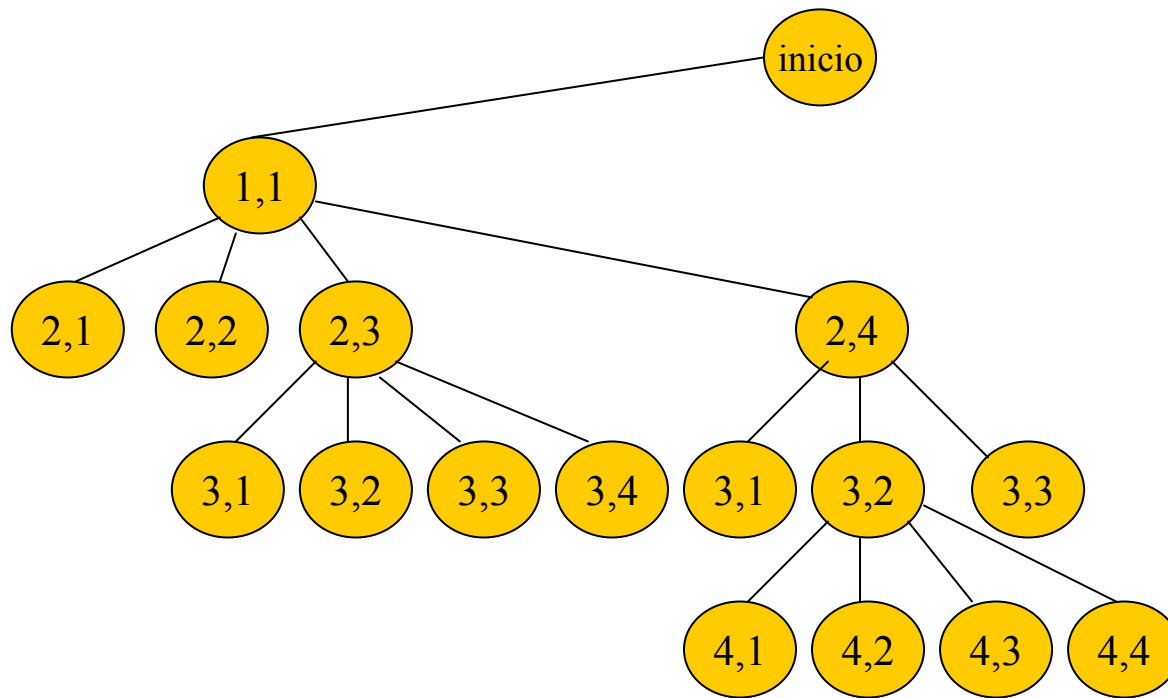
**NO se cumple criterio  
(misma diagonal 3,2)**

## Ejemplo... para $n = 4$



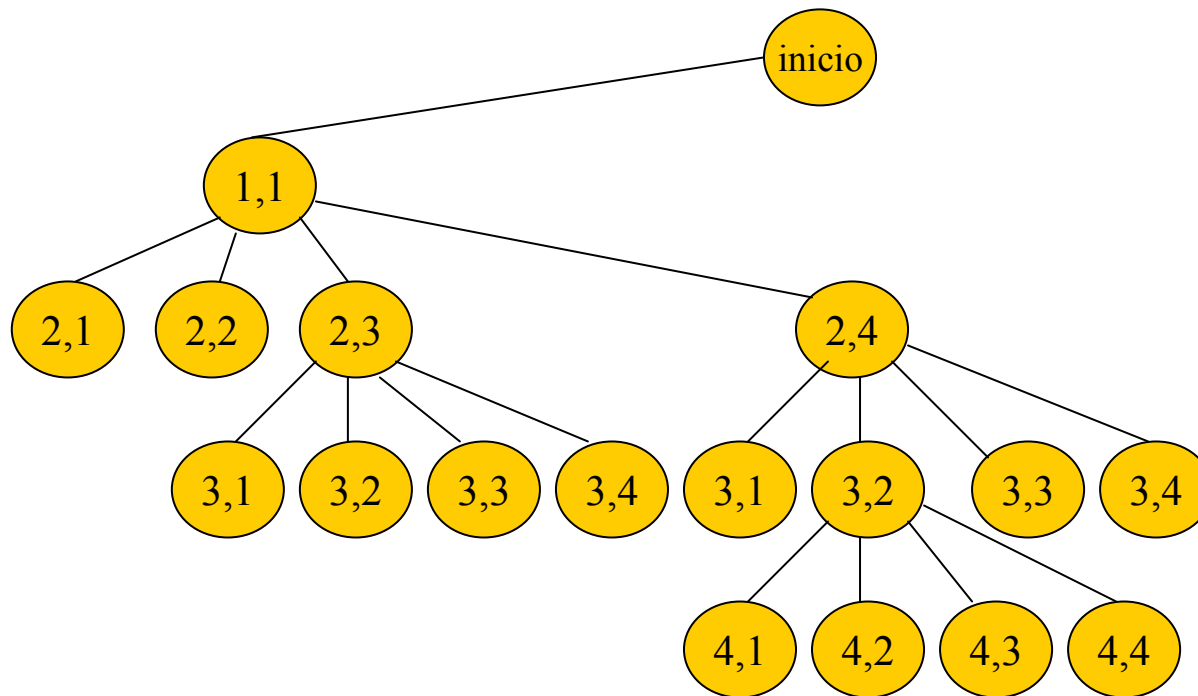
**NO se cumple criterio  
(misma columna)**

## Ejemplo... para $n = 4$



**NO se cumple criterio  
(misma diagonal)**

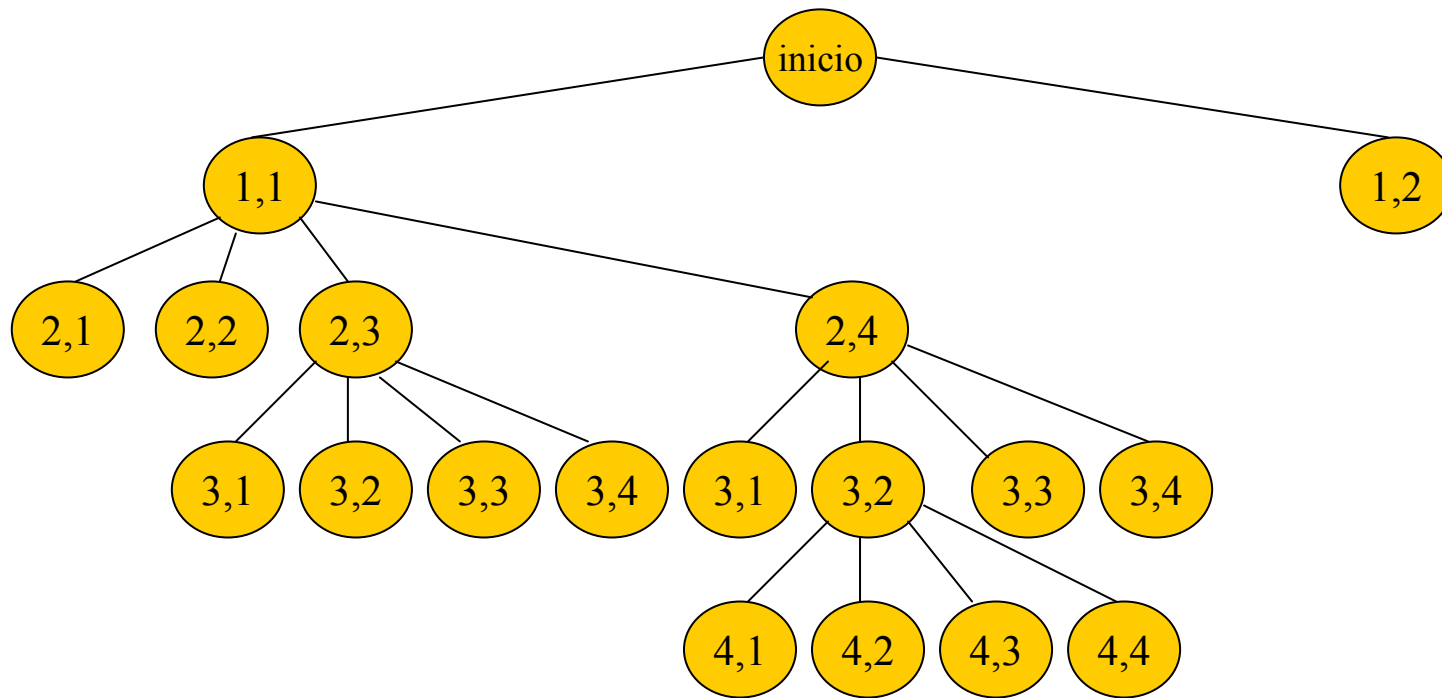
## Ejemplo... para $n = 4$



**NO se cumple criterio  
(misma columna)**

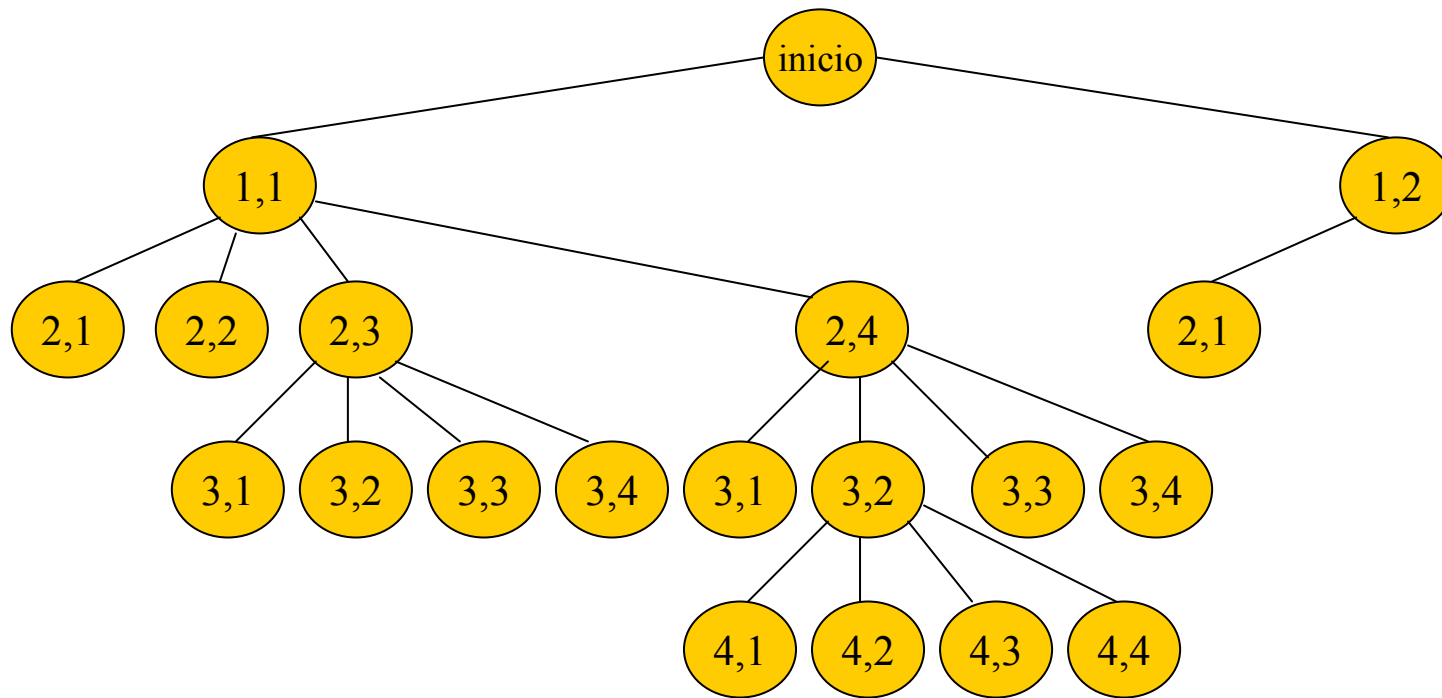


## Ejemplo... para $n = 4$



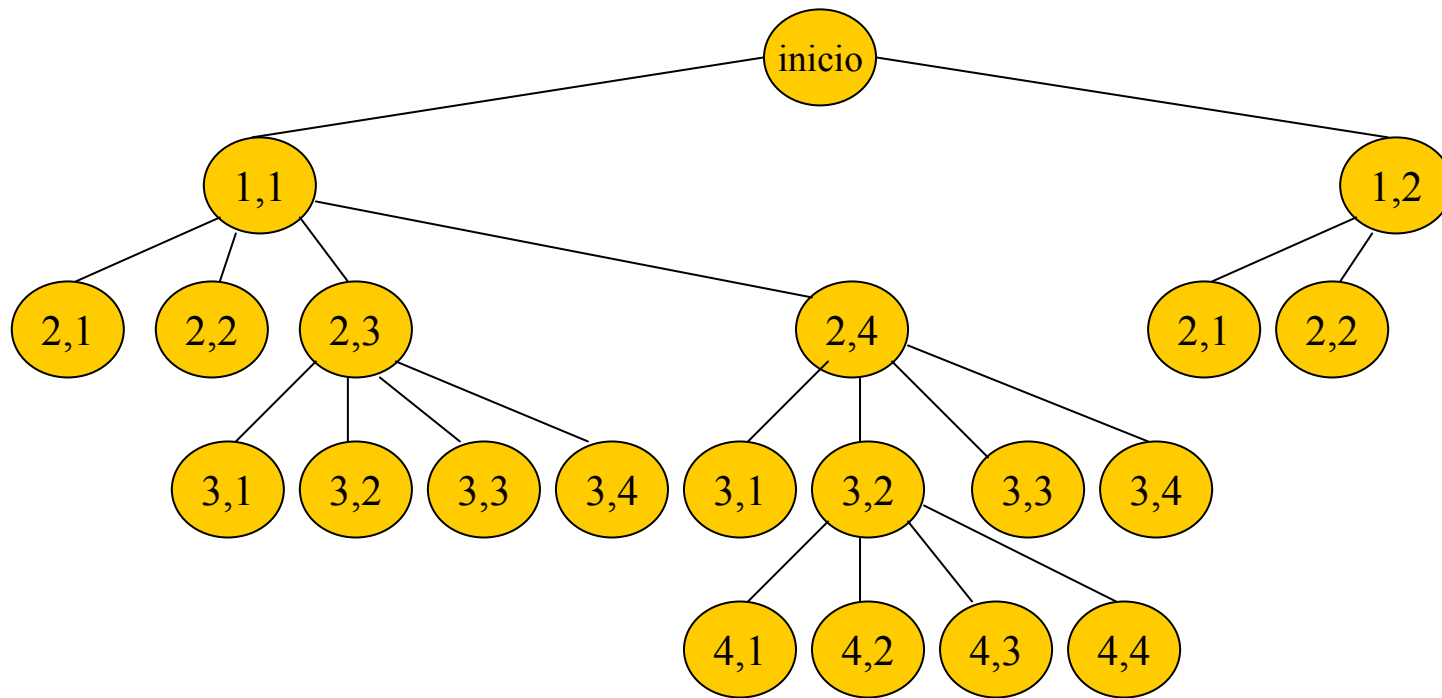
OK... adelante con la  
búsqueda!

## Ejemplo... para $n = 4$



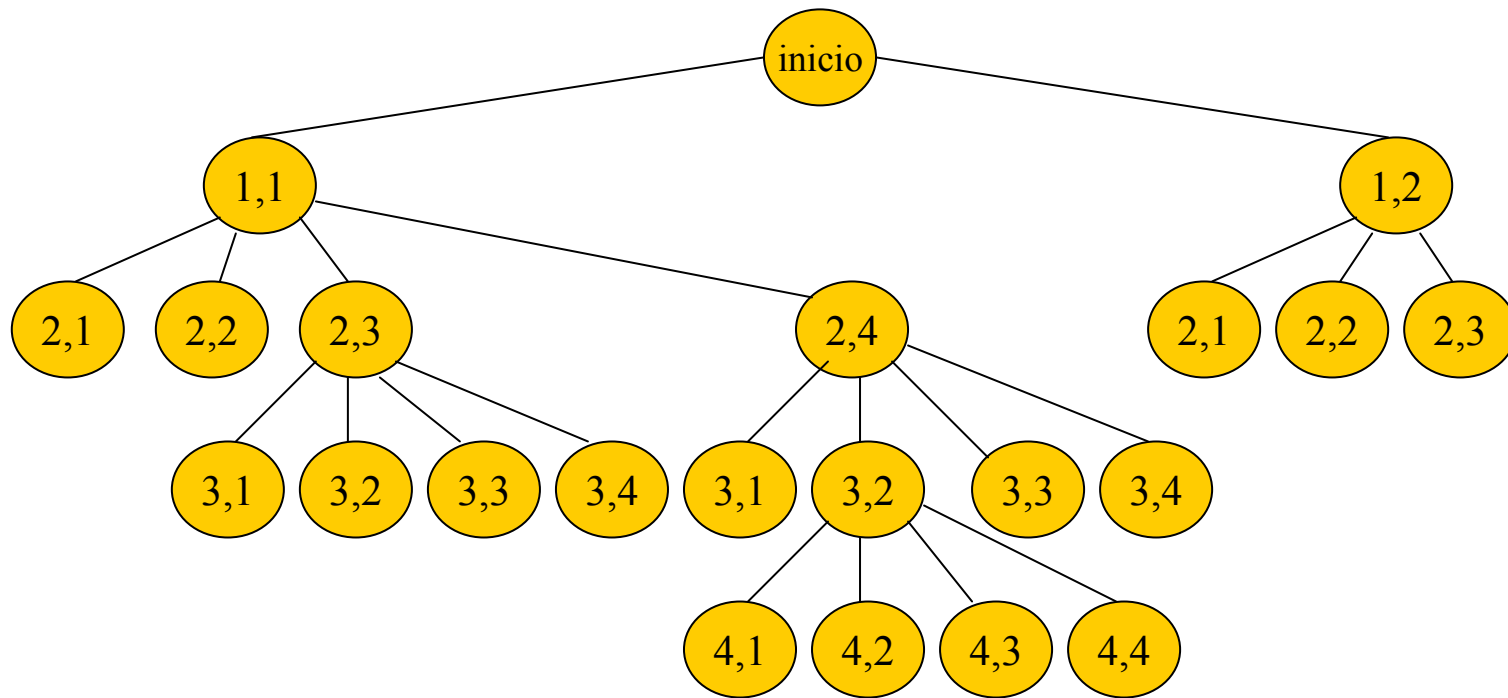
**NO cumple criterio  
(misma diagonal)**

## Ejemplo... para $n = 4$



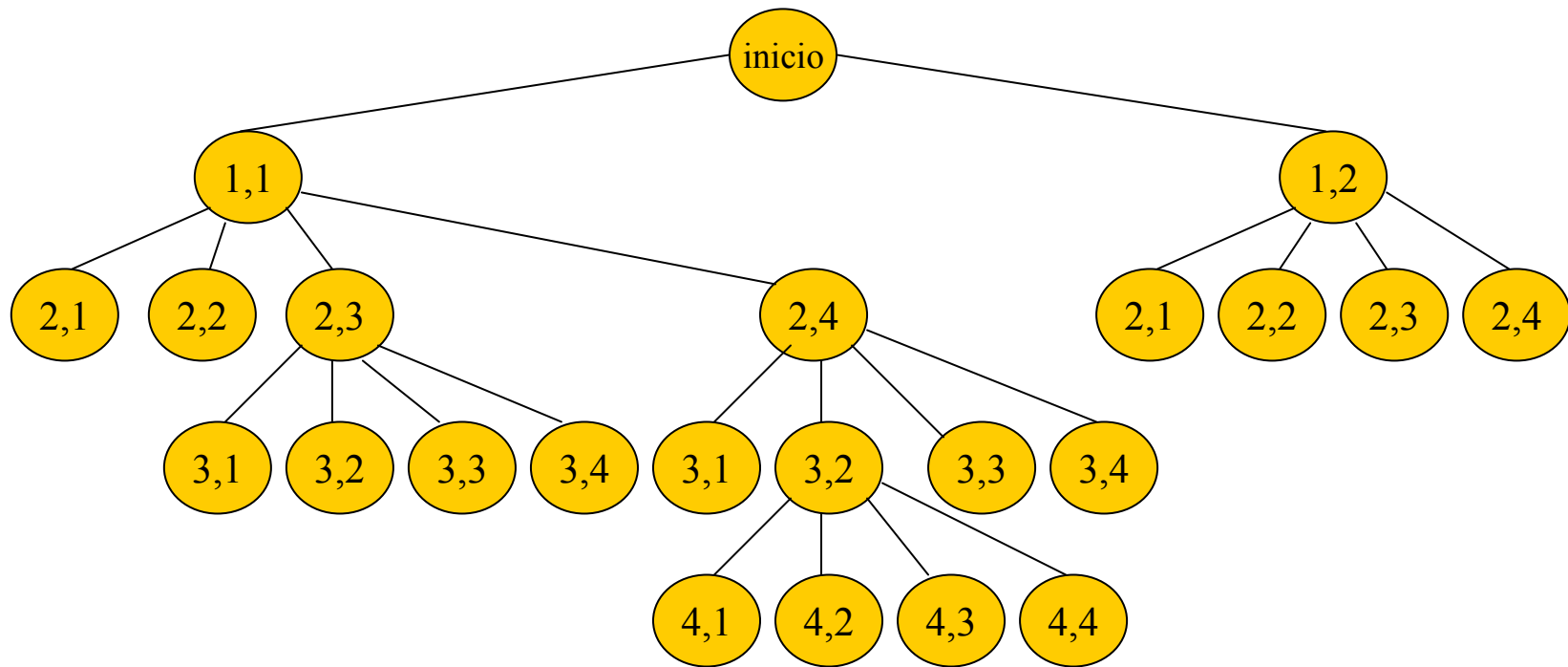
**NO cumple criterio  
(misma columna)**

## Ejemplo... para $n = 4$



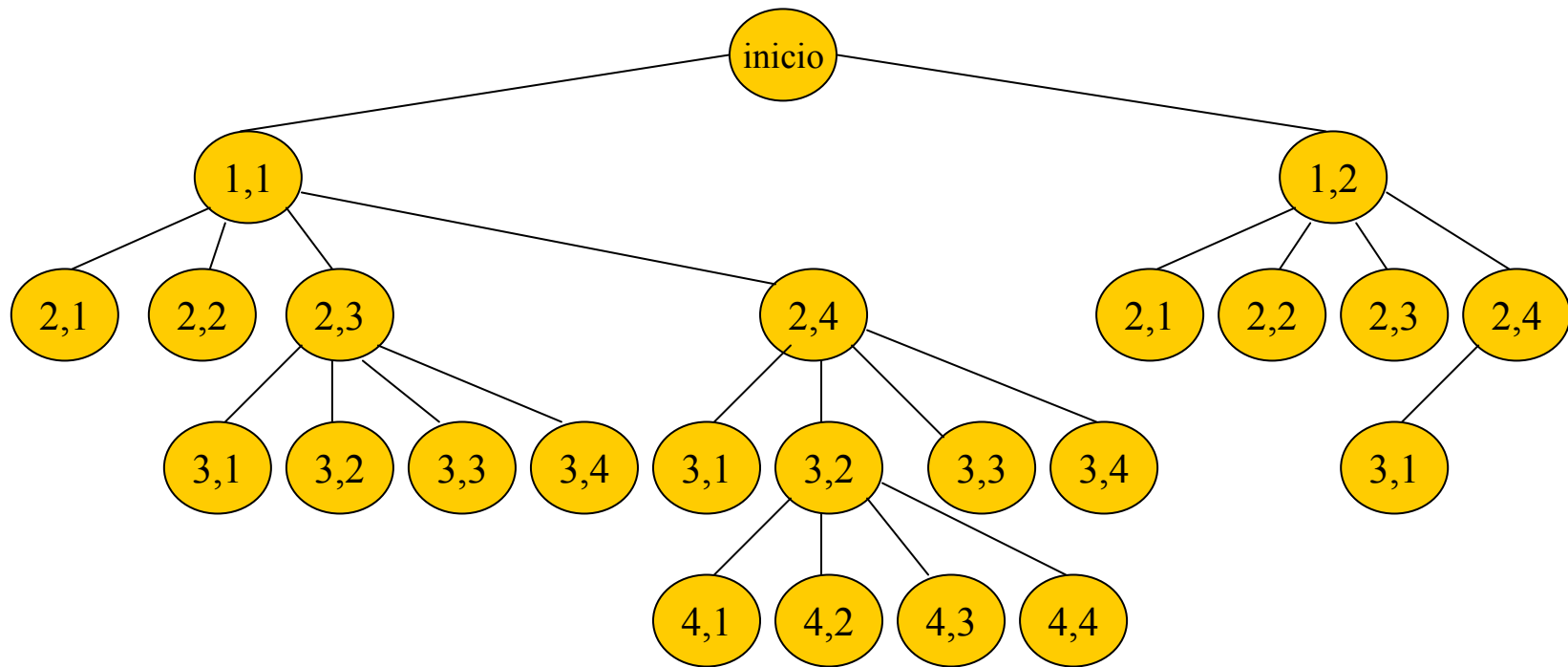
**NO cumple criterio  
(misma diagonal)**

## Ejemplo... para $n = 4$



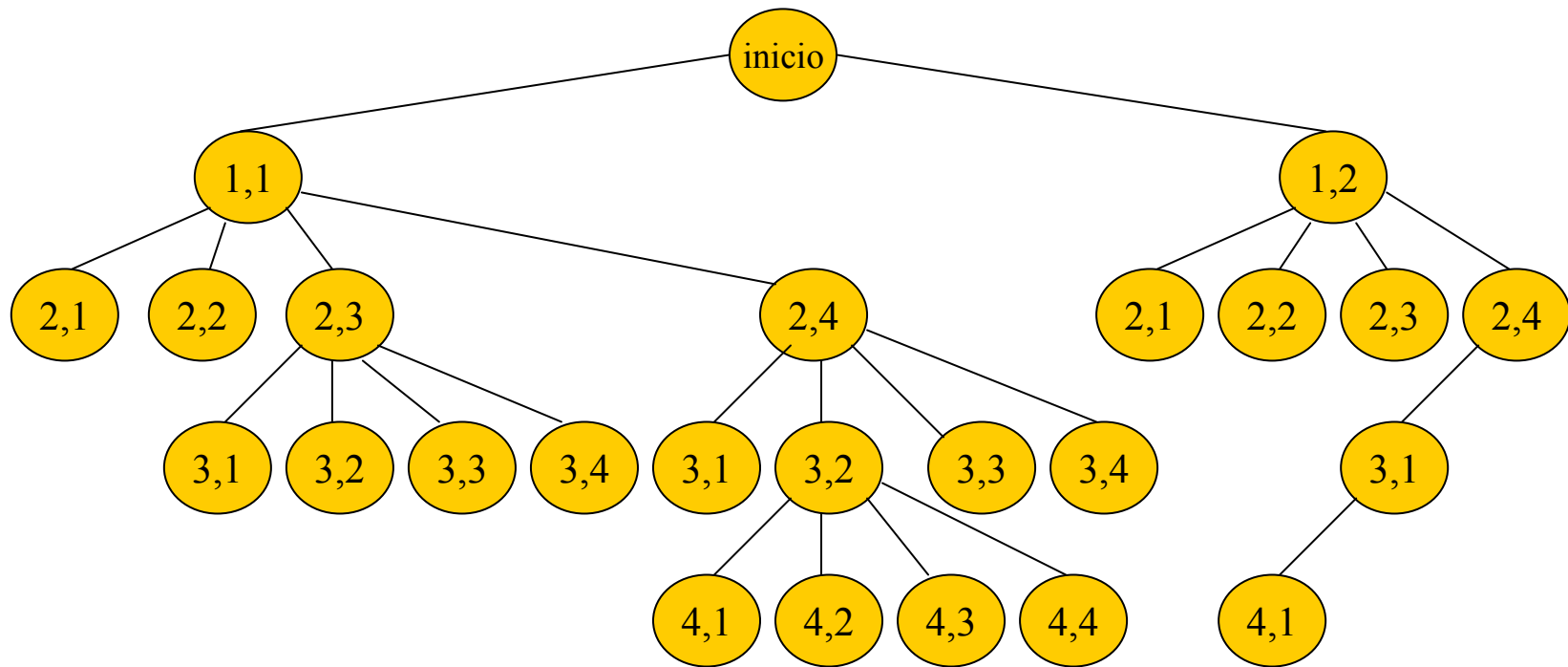
OK... adelante con la  
búsqueda!

## Ejemplo... para $n = 4$



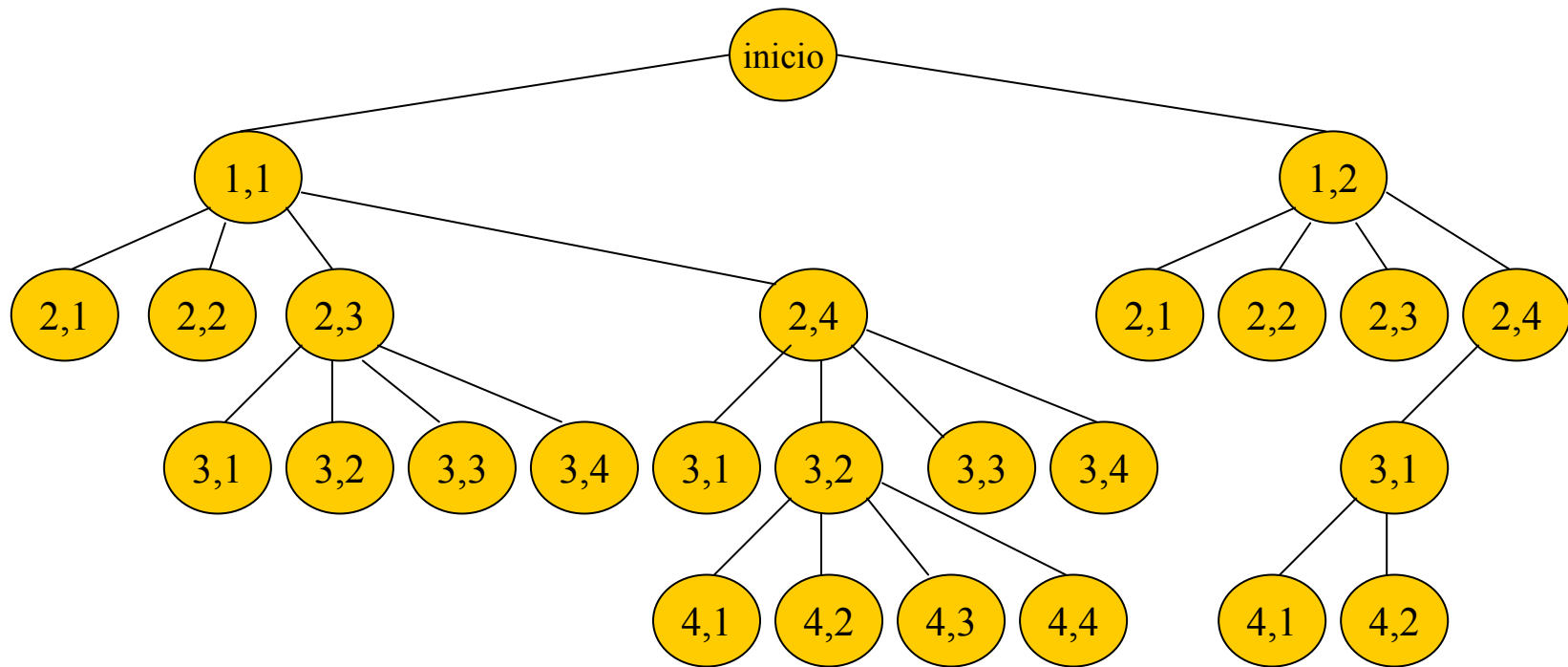
OK... adelante con la  
búsqueda!

## Ejemplo... para $n = 4$



**NO cumple el criterio  
(misma columna)**

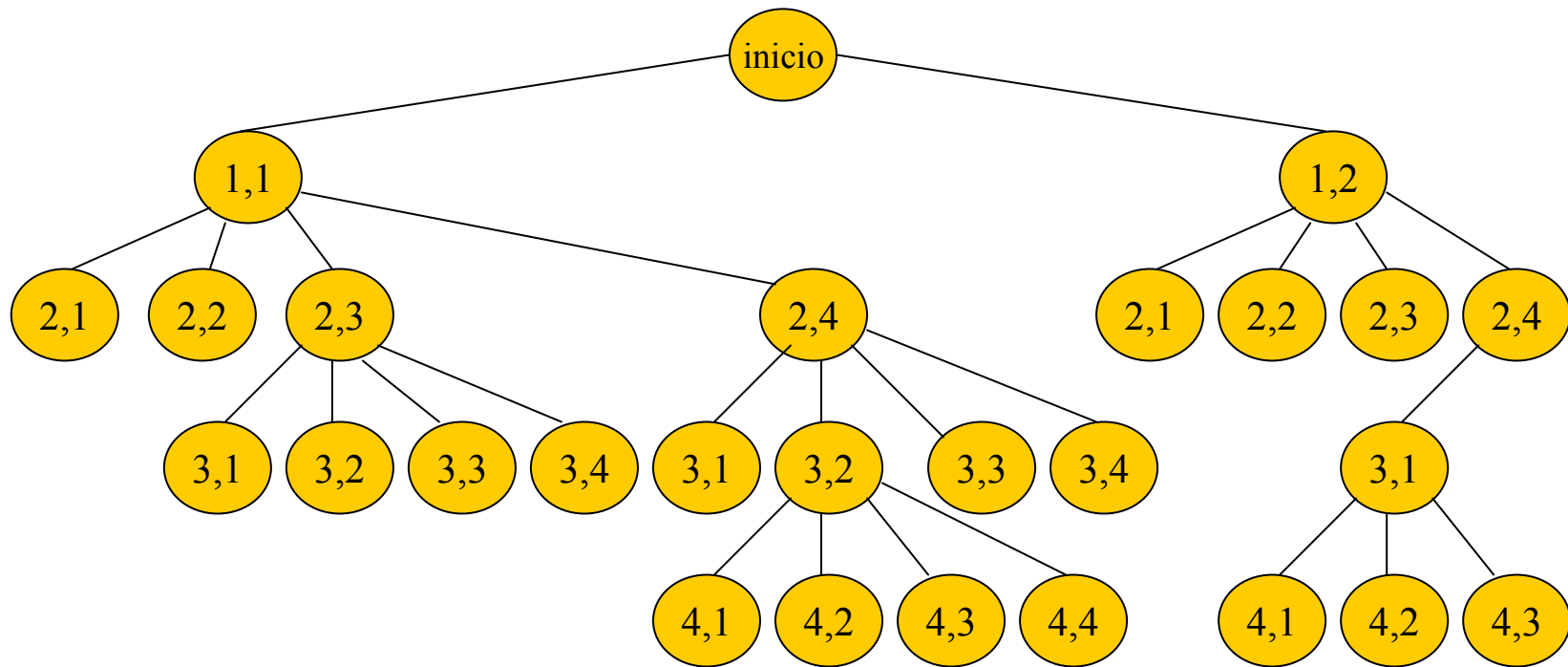
## Ejemplo... para $n = 4$



**NO cumple el criterio  
(misma columna)**

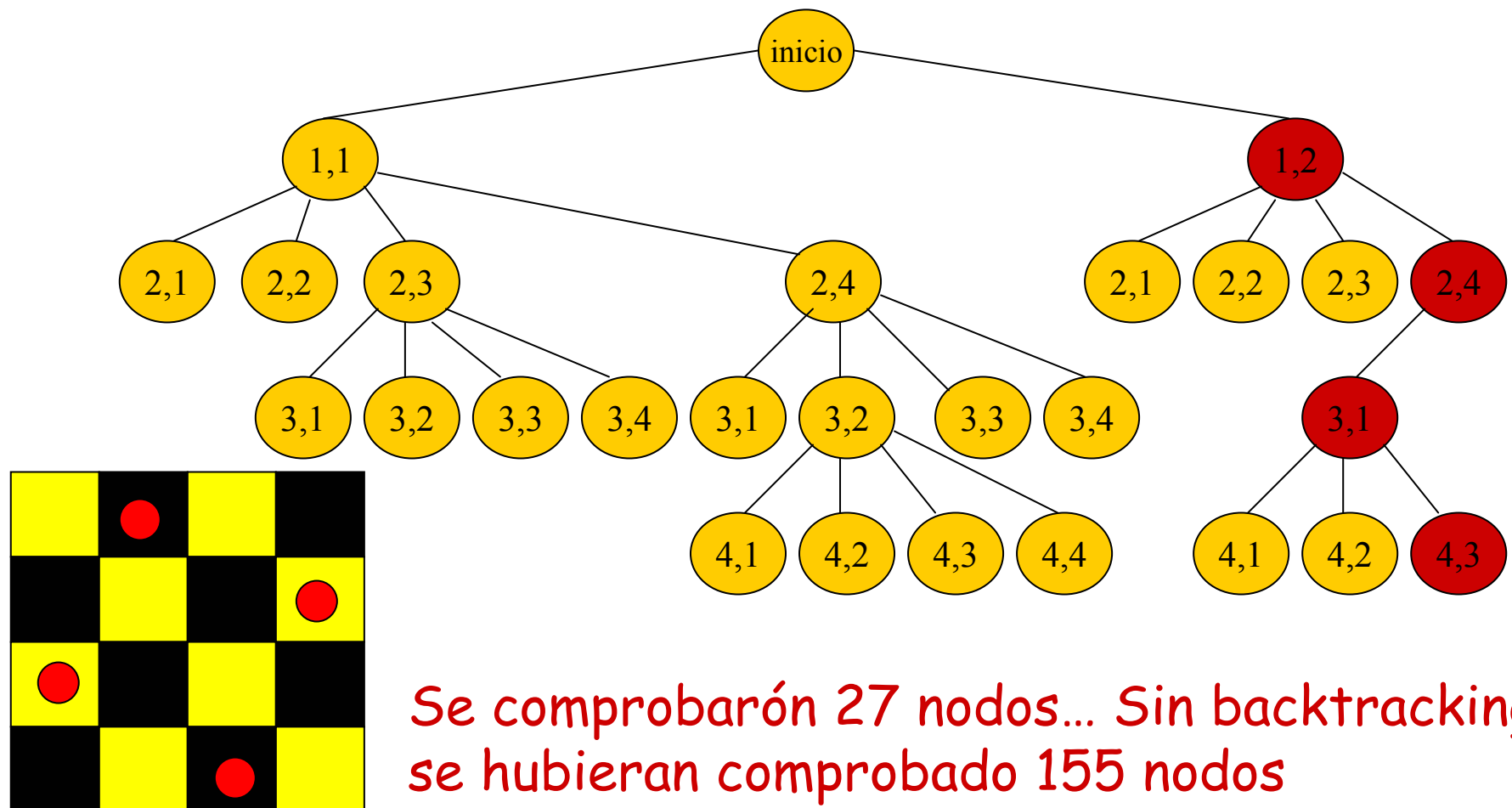


## Ejemplo... para $n = 4$



¡¡OK... se encontró  
solución !!

## Ejemplo... para $n = 4$



# Algoritmo Backtracking

- Podemos presentar una formulación general, aunque precisa, del proceso de backtracking.
- Supondremos que hay que encontrar todos los nodos respuesta, y no solo uno.
- Sea  $(x_1, x_2, \dots, x_i)$  un camino desde la raíz hasta un nodo en el árbol de estados.
- Sea  $T(x_1, x_2, \dots, x_i)$  el conjunto de todos los posibles valores de  $x_{i+1}$  tales  $(x_1, x_2, \dots, x_{i+1})$  es también un camino hacia un estado del problema.
- Suponemos la existencia de funciones de acotación  $B_{i+1}$  (expresadas como predicados) tales que  $B_{i+1}(x_1, x_2, \dots, x_{i+1})$  es falsa para un camino  $(x_1, x_2, \dots, x_{i+1})$  desde el nodo raíz hasta un estado del problema si el camino no puede extenderse para alcanzar un nodo respuesta.
- Así los candidatos para la posición  $i+1$  del vector solución  $X(1..n)$  son aquellos valores que son generados por  $T$  y satisfacen  $B_{i+1}$ .

# Algoritmo Backtracking

- El Procedimiento Backtrack, representa el esquema general backtracking haciendo uso de  $T$  y  $B_{i+1}$ .

## Procedimiento BACKTRACK(n)

{Todas las soluciones se generan en  $X(1..n)$  y se imprimen tan pronto como se encuentran.  $T(X(1),...,X(k-1))$  da todos los posibles valores de  $X(k)$  dado que habíamos escogido  $X(1),..., X(k-1)$ . El predicado  $B_k(X(1),..., X(k))$  determina los elementos  $X(k)$  que satisfacen las restricciones implícitas}

Begin

$k = 1$

  While  $k > 0$  do

    If queda algún  $X(k)$  no probado tal que

$X(k) \in T(X(1),..., X(k-1))$  and  $B_k(X(1),..., X(k)) = \text{true}$

    Then if  $(X(1),..., X(k))$  es un camino hacia un nodo respuesta

      Then print  $(X(1),..., X(k))$

$k = k+1$

    else  $k = k-1$

end

# Algoritmo Backtracking recursivo

- El siguiente algoritmo, Rbacktrack, presenta una formulación recursiva del método, ya que como backtracking básicamente es un recorrido en postorden, es natural describirlo así,

## Procedimiento RBACTRACK(K)

{Se supone que los primeros  $k-1$  valores  $X(1), \dots, X(k-1)$  del vector solución  $X(1..n)$  han sido asignados}

Begin

for cada  $X(k)$  tal que

$X(k) \in T(X(1), \dots, X(k-1))$  and  $B(X(1), \dots, X(k)) = \text{true}$  do

If  $(X(1), \dots, X(k))$  es un camino hacia un nodo respuesta

Then print  $(X(1), \dots, X(k))$

RBACTRACK(K+1)

End



# Eficiencia de backtracking

- La eficiencia de los algoritmos backtracking depende básicamente de cuatro factores:
  - el tiempo necesario para generar el siguiente  $X(k)$ ,
  - el número de  $X(k)$  que satisfagan las restricciones explícitas,
  - el tiempo para las funciones de acotación  $B_i$ , y
  - el número de  $X(k)$  que satisfagan las  $B_i$  para todo  $i$ .
- Las funciones de acotación se entienden buenas si reducen considerablemente el número de nodos que generan.
- Las buenas funciones de acotación consumen mucho tiempo en evaluaciones, por lo que hay que buscar un equilibrio entre el tiempo global de computación, y la reducción del número de nodos generados.



# Eficiencia de backtracking

- De los 4 factores que determinan el tiempo requerido por un algoritmo backtracking, solo la cuarta, el número de nodos generados, varía de un caso a otro.
- Un algoritmo backtracking en un caso podría generar solo  $O(n)$  nodos, mientras que en otro (relativamente parecido) podría generar casi todos los nodos del árbol de espacio de estados.
- Si el número de nodos en el espacio solución es  $2^n$  o  $n!$ , el tiempo del peor caso para el algoritmo backtracking sería generalmente  $O(p(n)2^n)$  u  $O(q(n)n!)$  respectivamente, con  $p$  y  $q$  polinomios en  $n$ .
- La importancia del backtracking reside en su capacidad para resolver casos con grandes valores de  $n$  en muy poco tiempo.
- La dificultad está en predecir la conducta del algoritmo backtrack en el caso que deseemos resolver.



# Eficiencia de backtracking

- Podemos estimar el número de nodos que se generaran con un algoritmo backtracking usando el método de Monte Carlo.
- Se trata de generar un camino aleatorio en el árbol de estados.
- Sea  $X$  un nodo en ese camino aleatorio. Supongamos que  $X$  está en el nivel  $i$  del árbol del espacio de estados.
- Las funciones de acotación se usan en el nodo  $X$  para determinar el número  $m_i$  de sus hijos que no hay que acotar. El siguiente nodo en el camino se obtiene seleccionando aleatoriamente uno de estos  $m_i$  hijos que no se han acotado.
- La generación del camino termina en un nodo que sea una hoja o cuyos hijos vayan a acotarse. Usando estos  $m_i$ 's podemos estimar el número total,  $m$ , de nodos en el árbol del espacio de estados que no se acotaran.