



Análisis y Diseño de Algoritmos.

Sesión 11. 4 de Noviembre de 2015.

Maestría en Sistemas Computacionales.

Por: Hugo Iván Piza Dávila.

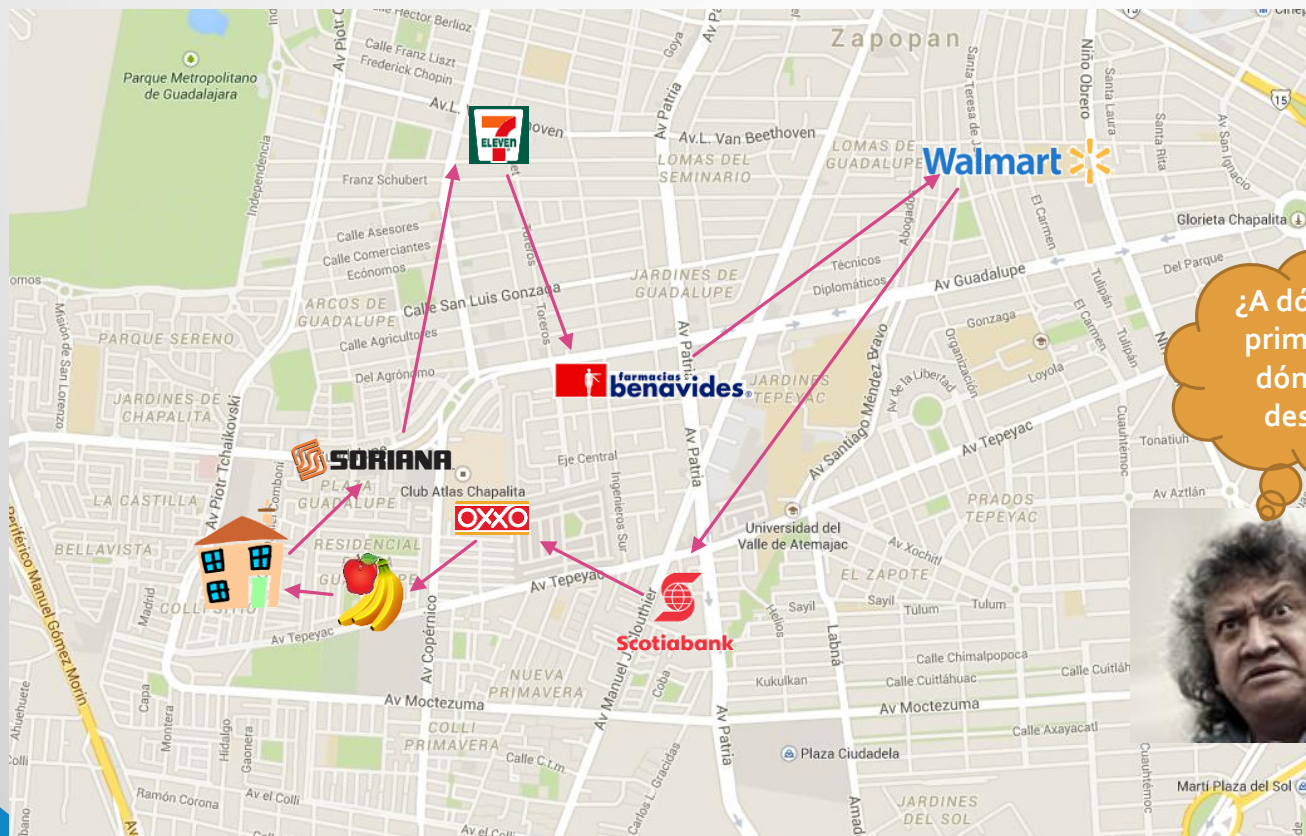
¿Qué veremos hoy?

- El Problema del ~~Agente~~ Mandilón Viajero.
- Optimización combinatoria.
- Búsqueda exhaustiva.
- Backtracking para el Mandilón Viajero.
- El problema de las 8 Reinas.
- Backtracking para el Problema de las N Reinas.

El problema del Mandilón Viajero

- Un sábado cualquiera en la tarde, a un marido cualquiera se le ha encomendado una misión típica:
 1. Comprar el cereal en Walmart porque sólo ahí lo venden.
 2. Comprar la carne en Soriana porque sabe mejor que la de Walmart
 3. Comprar las manzanas y los plátanos en la frutería del jardín porque están más frescas.
 4. Comprar los pañales del bebé en las Farmacias Benavides.
 5. Comprar la botana en el Oxxo y el café en e 7-Eleven.
 6. Sacar dinero del cajero para el gasto de la próxima semana.
- Pero tiene que regresar a la casa lo más pronto posible porque ... ¡¡ya va a empezar el fútbol!!

El problema del Mandilón Viajero

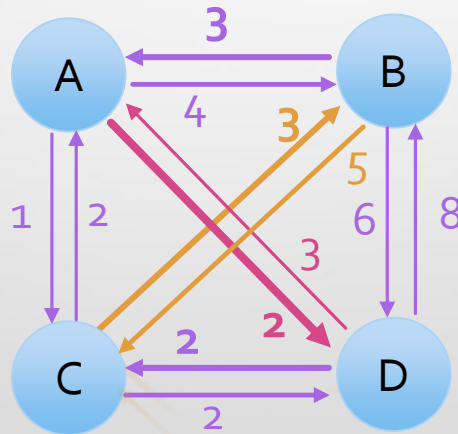


El problema del Mandilón Viajero

- En este problema, es claro que desde cualquier lugar J puedes llegar a cualquier otro lugar K con un tiempo mínimo $T(J, K)$.
- Considerando que hay calles de un sentido, vueltas a la izquierda con semáforos, vueltas a la derecha continuas, rutas de camiones, topes, es muy probable que: $T(J, K) \neq T(K, J)$.
- Por tanto, el escenario se puede modelar mediante un grafo completo dirigido y ponderado.
- El problema se puede describir de la siguiente manera:
 - Encontrar un camino que parta de un nodo N , visite a todos los otros nodos del grafo y regrese a N con la menor duración: la suma de los pesos de los arcos visitados sea mínima.

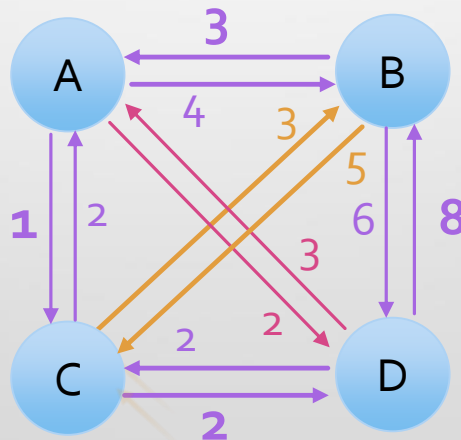
El problema del Mandilón Viajero

- En el grafo, si $N = A$, el mínimo camino es ADCBA.
- El tiempo total del mínimo camino es: $2 + 2 + 3 + 3 = 10$.



El problema del Mandilón Viajero

- Obsérvese que elegir el arco que sale del nodo actual con el menor peso no nos garantiza la solución óptima.
 - La solución sería: ACDBA. Tiempo total = $1 + 2 + 8 + 3 = 14$
 - Un algoritmo voraz no daría la solución correcta.



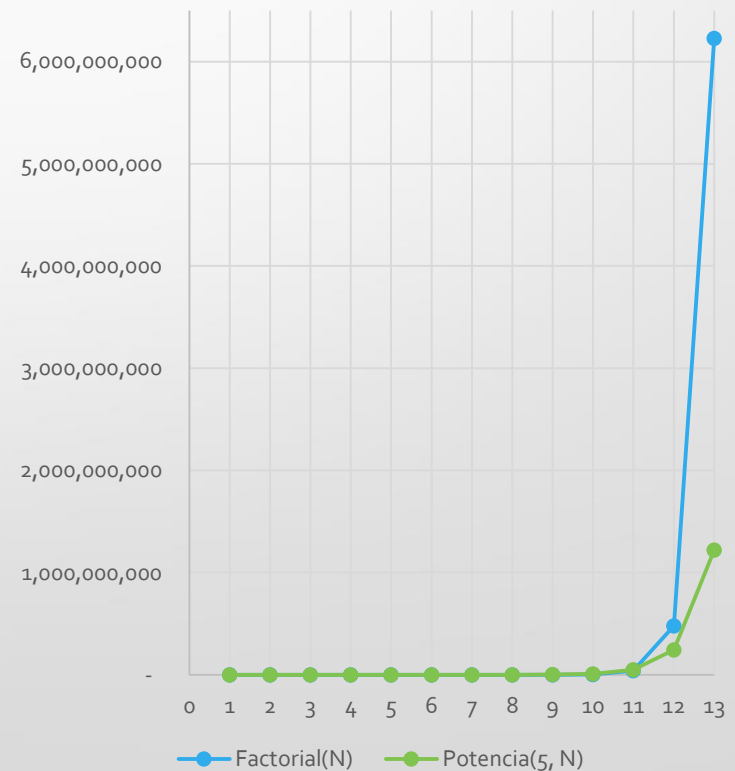
Optimización combinatoria

- Por lo anterior, se tienen que probar todas las posibilidades.
 - Cada posibilidad es una permutación de $N - 1$ elementos.
- Este problema pertenece al campo de la **optimización combinatoria**.
 - Encontrar una permutación que minimice el tiempo total.
- ¿Cuántas permutaciones existen en el grafo anterior?
 - ABCDA, ABDCA, ACBDA, ACDBA, ADBCA, ADCBA
- Para grafos no dirigidos se reduce a la mitad:
 - ABCDA = ADCBA, ABDCA = ACDBA, ACBDA = ADBCA

Optimización combinatoria

- Sea N el número de lugares por visitar (nodos del grafo $- 1$), el número de caminos posibles es: $N!$
 - Número de permutaciones sin repetición.

N	Caminos
1	1
2	2
3	6
4	24
5	120
	...
12	479,001,600
13	1,220'703,125



Optimización combinatoria

- El problema es claramente del tipo **No Polinomial** (NP).
 - Su complejidad no se puede explicar con una ecuación **explícita** en dónde N participe sólo en sumas, restas, multiplicaciones y/o logaritmos.
 - $N * f(N - 1)$ es implícita porque depende de otro valor para N.
 - Una aproximación explícita: $N! \approx N^{0.7N}$
 - Ecuación de tendencia de Excel: $0.019e^{1.926N}$
- Al crecimiento acelerado en el número de caminos posibles conforme se le denomina **explosión combinatoria** y es inherente a los problemas de optimización combinatoria.
- Un problema **NP-Completo** es aquél para el cual lo más seguro es que no exista una solución con complejidad Polinomial.

¿Cómo atacaremos este problema?

1. Algoritmo de búsqueda exhaustiva
 - Construye y analiza todos los caminos posibles.
 - Recursivo en su forma natural.
2. Algoritmo de búsqueda más inteligente
 - **Backtracking.**
 - Construye sólo caminos potenciales.
 - Si un camino no tiene futuro, ya no se explora por ahí.
 - Más eficiente que el anterior. Pero sigue siendo exponencial.
3. Heurística
 - Método evolutivo de la optimización computacional.
 - Genera una buena solución en un tiempo polinomial.
 - No ofrece garantías de encontrar la mejor.

Búsqueda Exhaustiva

- Sea N el número de nodos del grafo.
- Se crea un *bosque* de soluciones tal que los nodos internos almacenan caminos parciales y las hojas almacenan caminos completos.
- Una solución consta de:
 - Un arreglo de $N - 1$ índices de los nodos involucrados en el camino.
 - Un arreglo de N nodos involucrados en el camino como *booleans*.
- Sea 0 el índice del nodo inicial. Se construyen tres soluciones al inicio:

T, T, F, F

1, ?, ?

T, F, T, F

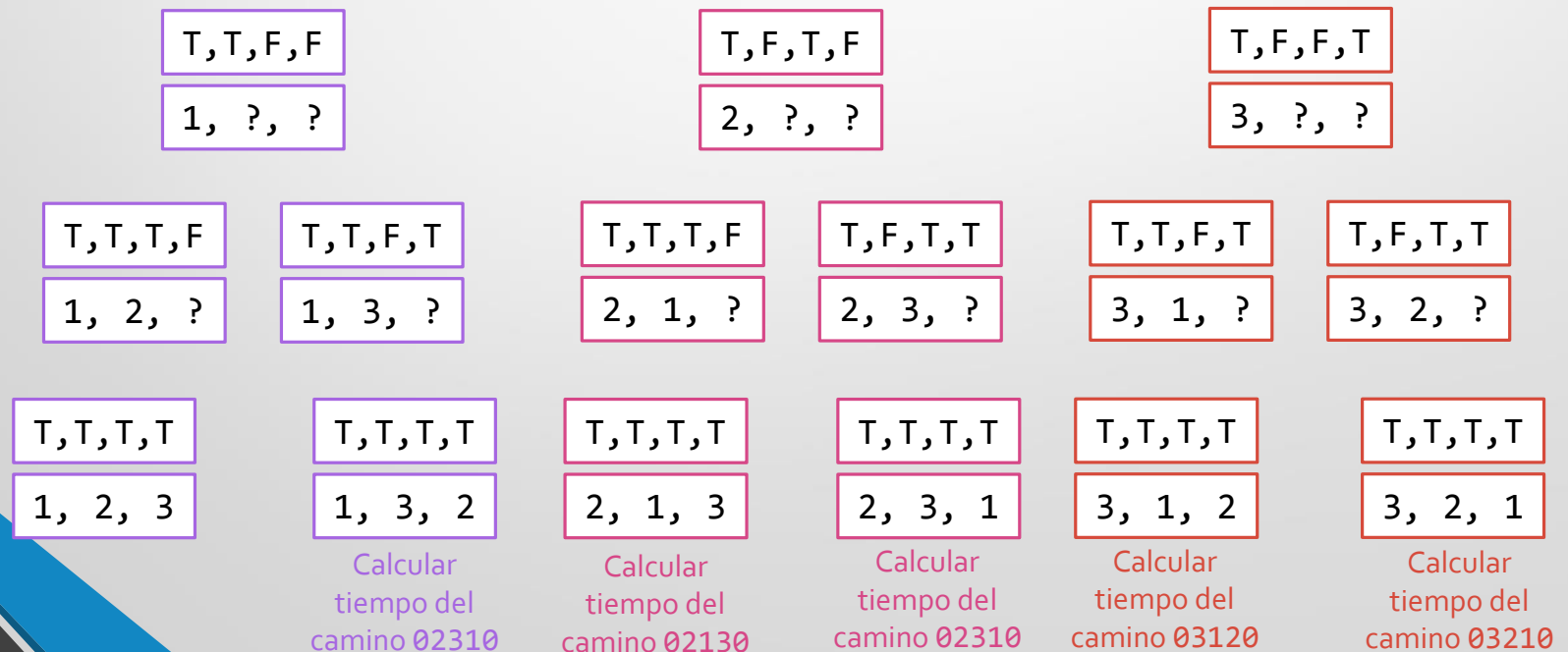
2, ?, ?

T, F, F, T

3, ?, ?

Búsqueda Exhaustiva

- Cada solución parcial con K elementos conocidos da lugar a la construcción de $N - K$ nuevas soluciones.
 - Se debieron crear 6 arreglos en total, no 15.



Ejercicio

- Definir de manera global las variables que almacenen la mejor solución encontrada y el tiempo correspondiente.
- Crear un método `calculateMinTime` que construya las $N - 1$ raíces:
 1. Recibe el índice del nodo inicial y el grafo como matriz de enteros.
 2. Crea los dos arreglos con la solución en común de los $N - 1$ árboles.
 - Para $N = 4$ y nodo inicial = 0, los arreglos son: $\{0, 0, 0\}$ y $\{T, F, F, F\}$
 3. Para cada k de 0 a $N - 1$ tal que $k \neq \text{inicial}$:
 - a. Clonar el primer arreglo y guardar k en la primer posición.
 - b. Clonar el segundo arreglo y guardar *true* en la k -ésima posición.
 - c. Procesar la solución actual (invocar un método recursivo).
 - *No clonar los arreglos para el primer valor de k : modificar los valores, procesar la solución y regresar a los valores originales.*

Ejercicio

- Crear un método `processSolution`:
 1. Recibe: nodo inicial, grafo, nodo actual (k), y los dos arreglos.
 2. Si el camino actual ya está completo:
 - a. Calcular el tiempo como la suma de los pesos de los arcos que unen a los nodos en el orden en que conforman la solución.
 - b. Incluir el peso de los arcos que unen al nodo inicial con el camino.
 - c. Si es necesario, actualizar la mejor solución encontrada y su tiempo.
 3. Si no, ejecutar un proceso semejante al paso 3 del método anterior, sobre los nodos no visitados.

Ejercicio

- Probar la precisión los métodos implementados con el grafo mostrado en diapositivas anteriores:

```
int graph[][] = { {0, 4, 1, 2},  
                  {3, 0, 5, 6},  
                  {2, 3, 0, 2},  
                  {3, 8, 2, 0}  
                };
```

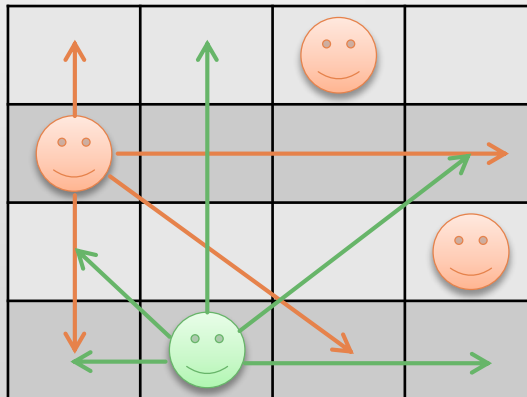
- Comprobar que la complejidad temporal del algoritmo de *búsqueda exhaustiva* es exponencial utilizando grafos aleatorios de $6 \leq N \leq 12$ nodos, contando el tiempo y el número de arreglos creados para cada N.

Backtracking

- ¿Y si el tiempo del camino actual (aún incompleto) es 15 y el mejor tiempo encontrado es 14?
- ¿Vale la pena seguir explorando ese camino?
- *Backtracking* consiste en **cortar** el espacio de búsqueda cuando un camino (que generará muchas alternativas) ya no es promisorio.
- Crea un método **fastProcessSolution** que primero calcule el tiempo que lleva el camino actual. Si ya superó al mínimo encontrado, finalizar la exploración por ahí.

El problema de las 8 reinas

- ¿Cuántas formas existen para acomodar ocho reinas en un tablero de ajedrez sin que se ataquen mutuamente?
- Las reinas atacan horizontal, vertical y diagonalmente.
- Se puede generalizar a N reinas en un tablero de N x N.
- Una solución para N =4:



Backtracking para N reinas

- Un algoritmo eficiente implica el uso de estructuras de datos que lo hagan eficiente.
- Esta representación del problema de las N reinas haría ineficiente cualquier algoritmo.
- Y no es sólo por el desperdicio de espacio
 - $N^2 - N$ celdas no se usarían.

×	×	☺	×
☺	×	×	×
×	×	×	☺
×	☺	×	×

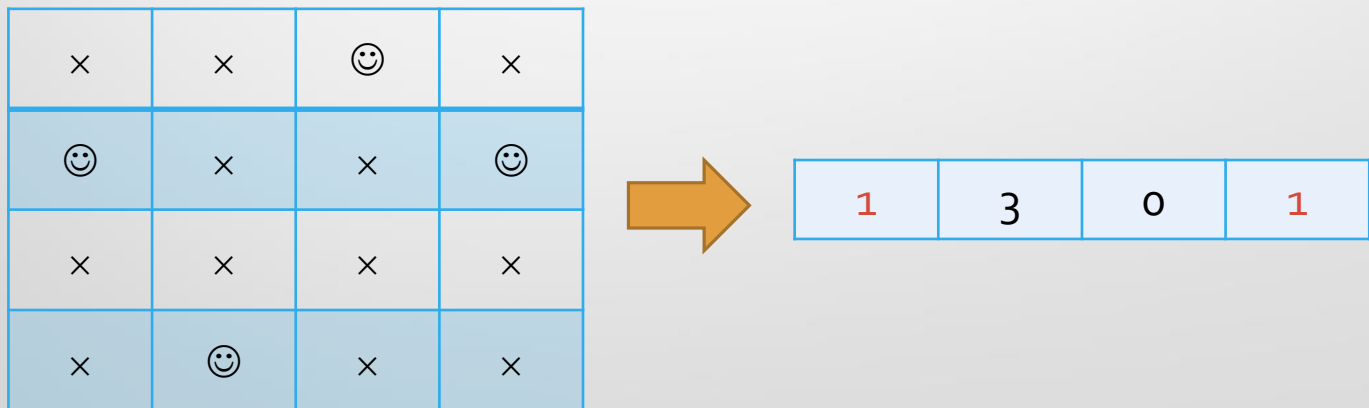
Backtracking para N reinas

- Backtracking consiste en terminar la exploración con soluciones parciales no promisorias.
- La estructura de datos matricial te permite tener dos reinas en la misma fila y/o en la misma columna.
 - Esta matriz promueve exploraciones no promisorias.

×	😊	😊	×
×	×	×	×
×	×	×	😊
×	×	×	😊

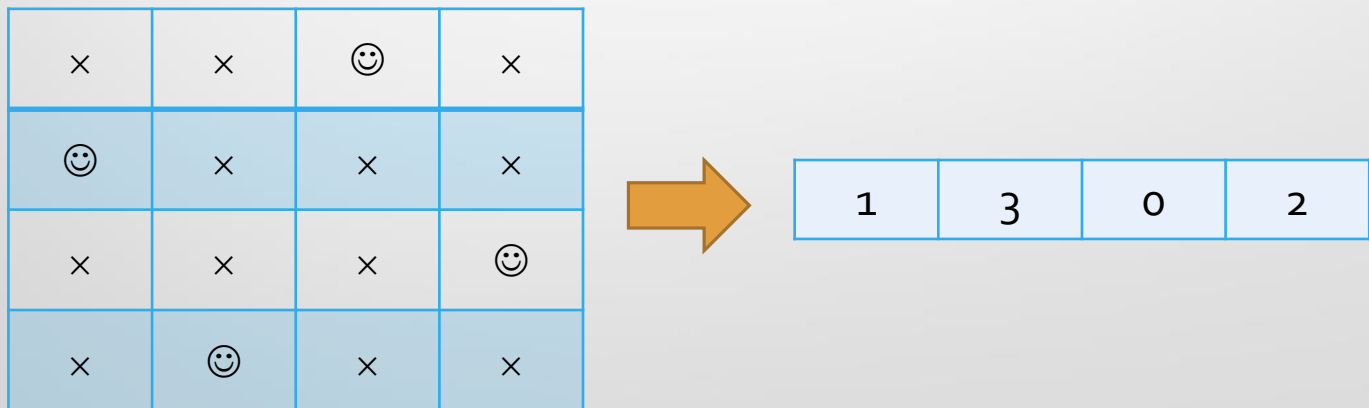
Backtracking para N reinas

- Eliminamos la posibilidad de tener dos reinas en la misma columna aplanando la estructura de datos.
 - Cada posición del arreglo guardará el número de fila $[0..N - 1]$



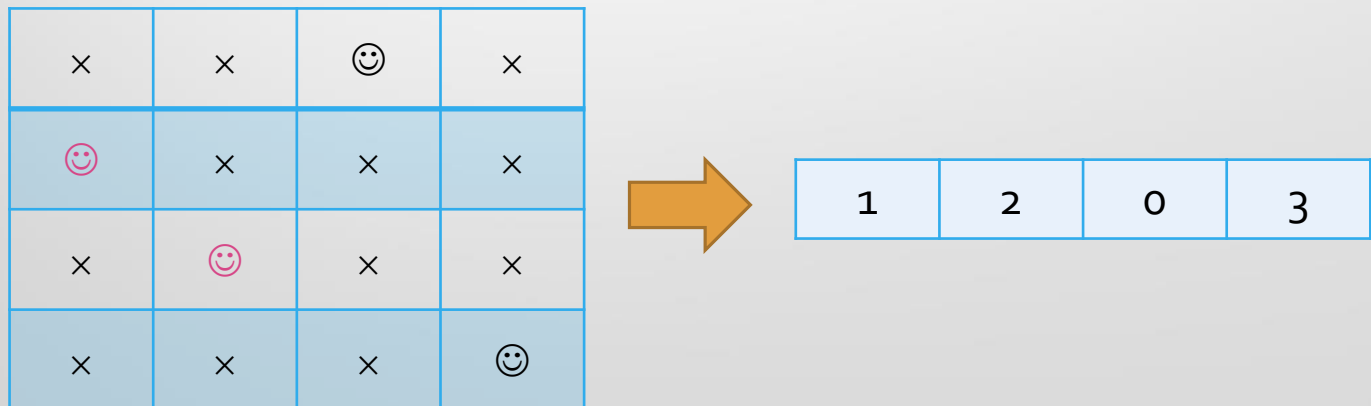
Backtracking para N reinas

- Eliminamos la posibilidad de tener dos reinas en la misma fila garantizando que todos los números sean diferentes.
 - Esto se logra a través del algoritmo.



Backtracking para N reinas

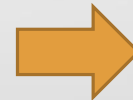
- De esta manera obtenemos una estructura de solución semejante al problema del agente mandilón viajero.
- Utilizando esta estructura y garantizando que los índices sean diferentes, ¿toda solución parcial tiene futuro? si no, ¿cómo lo sabemos?



Backtracking para N reinas

- No se garantiza que tenga futuro.
 - Puede haber ataque en **diagonal**.
- En el ejemplo, las siguientes reinas está en la misma diagonal:
 - [0, 1], [1, 2]
 - [3, 2], [2, 3]

😊	×	×	×
×	😊	×	×
×	×	×	😊
×	×	😊	×

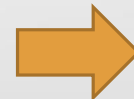


0	1	3	2
---	---	---	---

Backtracking para N reinas

- En la siguiente solución parcial (no promisorio), las siguientes reinas están en la misma diagonal:
 - $[0, 0], [2, 2]$
 - $[3, 1], [2, 2]$

😊	×	×	×
×	×	×	×
×	×	😊	×
×	😊	×	×



0	3	2	?
---	---	---	---

Backtracking para N reinas

- ¿Cuál es la fórmula para saber si están en diagonal?
 - La diferencia absoluta en las filas debe ser igual a la diferencia absoluta en las columnas de ambas reinas.
 - Recordar que el número de columna es el índice de la solución y el número de fila es el valor en tal índice.
- Implementar un método que reciba un valor de $N > 1$ y devuelva el número de formas diferentes que se pueden acomodar N reinas en un tablero de $N \times N$ de forma que no se ataquen entre sí.