Algorísmica Avançada Complexitat

Sergio Escalera

- La **clau**: funció de **prioritat i cota**
- Problema del viatjant de comerç
 - → Passar per tots els nodes minimitzant el cost de la ruta, passant només un cop per cada node i acabant en el node de sortida (circuit hamiltonià)

- Formalització:
 - Sean G=(V,A) un grafo orientado, $V=\{1,2,...,n\}$, D[i,j] la longitud de $(i,j) \in A$, $D[i,j]=\infty$ si no existe el arco (i,j).
 - El circuito buscado empieza en el vértice 1.
 - Candidatos:

$$E = \{ 1,X,1 \mid X \text{ es una permutación de } (2,3,...,n) \}$$

 $|E| = (n-1)!$

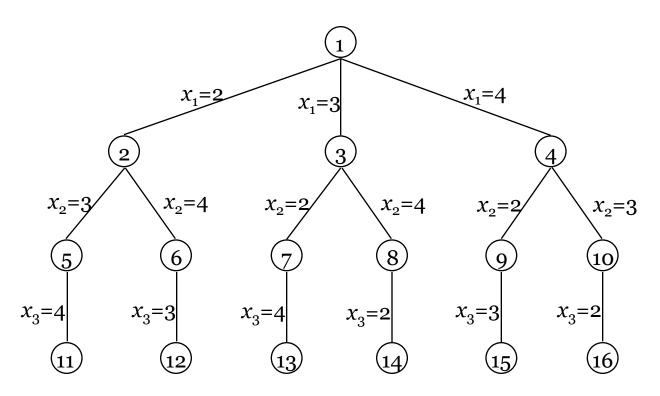
Soluciones factibles:

$$E = \{ \text{ 1,X,1} \mid X = x_1, x_2, ..., x_{n-1}, \text{ es una permutación de (2,3,...,n) tal que } (i_j, i_{j+1}) \in A, 0 < j < n, (1, x_1) \in A, (x_{n-1}, 1) \in A \}$$

Funcion objetivo:

$$F(X)=D[1,x_1]+D[x_1,x_2]+D[x_2,x_3]+...+D[x_{n-2},x_{n-1}]+D[x_n,1]$$

Representació per |V|=4



- Definición de una cota(X,k) muy sencilla:
 - Suma de aristas ya escogidas
 - $\cot(X,k) = D[1,X[1]] + \sum_{i=1,k-2} D[X[i],X[i+1]]$
- Ejemplo: (n=5)

```
\begin{bmatrix} \infty & 20 & 30 & 10 & 11 \\ 15 & \infty & 16 & 4 & 2 \\ 3 & 5 & \infty & 2 & 4 \\ 19 & 6 & 18 & \infty & 3 \\ 16 & 4 & 7 & 16 & \infty \end{bmatrix}
```

- Si se elige *t* como el mínimo de los elementos de la fila (columna) *i*-ésima y se resta *t* de todos los elementos de esa fila (columna), la fila resultante es **reducida**.
- La cantidad total *L* restada de filas y columnas es una cota inferior de la longitud de un hamiltoniano de longitud mínima

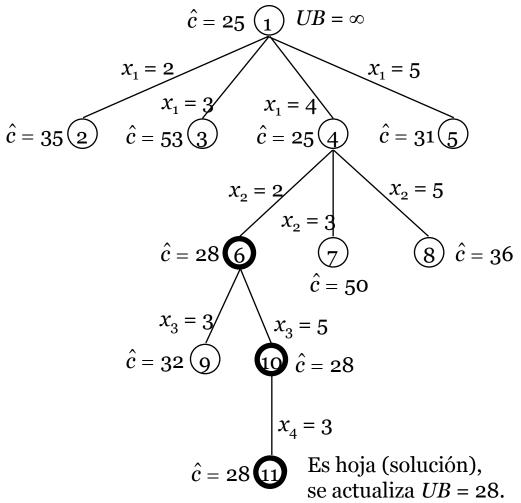
- Cálculo de la cota inferior para los nodos distintos de la raíz y de las hojas:
 - Sea A la matriz de distancias reducida para el nodo y.
 - Sea x un hijo de y que corresponda a incluir el arco (i,j) en el recorrido y que no sea hoja.
 - La matriz *B* reducida para *x*, y por tanto cota(x), se calcula de la siguiente forma:
 - 1. Cambiar todos los elementos de la fila i y de la columna j de A por ∞ .
 - Esto evita el incluir más arcos que salgan de *i* o lleguen a *j*.
 - 2. Cambiar el elemento (j,1) de A por ∞
 - Esto evita considerar el arco (j,1).
 - 3. B es la matriz que se obtiene al reducir todas las filas y columnas de la matriz resultante (excepto aquéllas formadas sólo por " ∞ ").
 - Si r es el valor total restado en el paso (3): $\cot a(x) = \cot a(y) + D[i,j] + r$

$$\begin{bmatrix} \infty & 20 & 30 & 10 & 11 \\ 15 & \infty & 16 & 4 & 2 \\ 3 & 5 & \infty & 2 & 4 \\ 19 & 6 & 18 & \infty & 3 \\ 16 & 4 & 7 & 16 & \infty \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix}
\infty & 10 & 17 & 0 & 1 \\
12 & \infty & 11 & 2 & 0 \\
0 & 3 & \infty & 0 & 2 \\
15 & 3 & 12 & \infty & 0 \\
11 & 0 & 0 & 12 & \infty
\end{bmatrix}$$

Grafo original.

Matriz reducida, L = 25.



El siguiente nodo en curso sería el 5, pero cota(5)>UB luego el algoritmo termina y el hamiltoniano mínimo es 1,4,2,5,3,1.

- Fins ara hem vist algorismes que es poden resoldre en temps polinòmic $(n, n^2, n^3, \text{ etc})$
- No obstant, hi ha problemes on no existeix encara cap algorisme polinòmic per resoldre'ls, i hem de fer servir solucions exponencials (que no són molt més útils que la cerca exhaustiva)

• Exemple Satisfiability,

$$(x \lor y \lor z) (x \lor \overline{y}) (y \lor \overline{z}) (z \lor \overline{x}) (\overline{x} \lor \overline{y} \lor \overline{z})$$

conjunctive normal form (CNF)

• Podem veure que aquest exemple de SAT no té solució, però quan no és evident, necessitem testejar el conjunt exponencial de 2ⁿ possibles solucions per a *n* variables.

Exemple

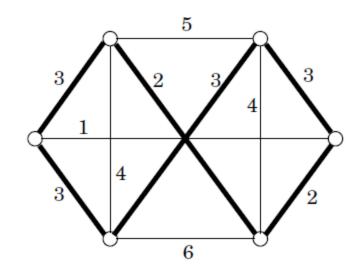
SATISFIABILITY

 $(x \lor y \lor z) (x \lor \overline{y}) (y \lor \overline{z}) (z \lor \overline{x}) (\overline{x} \lor \overline{y} \lor \overline{z})$ conjunctive normal form (CNF)

- El problema s'ha estudiat durant més de 50 anys:
 - Si totes les clàusules contenen com a molt un literal positiu (Horn) existeix solució
 - Si totes les clàusules contenen 2 literals (2SAT) es pot resoldre per teoria de grafs per components connexos
 - Si permetem que hi hagi 3 literals (3SAT) estem de nou en un problema difícil de solucionar

The traveling salesman problem (TSP)

- •Volem recórrer tots els vèrtex només un cop amb el mínim cost possible.
- •És un problema de **cerca** i el podem resoldre en temps polinomial amb els algorismes dels capítols anterior.
- •Però no sabem si el resultat és **òptim!!** Podem incloure restricció de que el camí sigui com a molt de cost **b**
- •Amb programació dinàmica es pot fer (també ho hem vist amb ramificació i poda), però així encara la complexitat és exponencial!



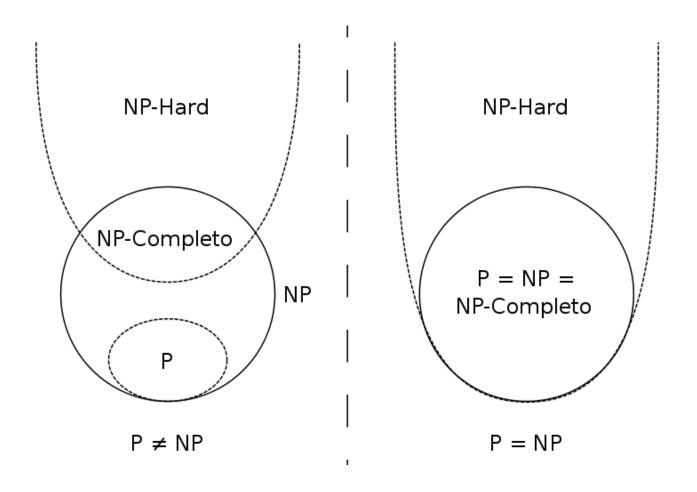
- Definitions C(I,S)
- Problema de **cerca**: Si I correspon a les dades de la instància del problema a solucionar i S és una possible solució, C retorna si es satisfà o no el problema de cerca en un temps lineal acotat a |I|
- El conjunt dels problemes de cerca s'anomena **NP**
- El conjunt de tots els problemes de cerca que es poden resoldre en temps polinomial a |I| s'anomena P
- Un problema de cerca *C* a NP és *NP-complet* si qualsevol altre problema de cerca es pot reduir a *C* en temps polinomial. (NP-complet són els problemes més difícils de resoldre de NP).

 $\mathbf{P} \neq \mathbf{NP}$ • Es creu que sí...

- S'ha demostrar?
 - · No!
- Per què?
 - Perquè la demostració també és
 NP-complet ©

NP-Hard

- → Són aquells tipus de problemes que es poden reduir als més complexes de NP (ex. SAT3) en temps polinòmic. Cobreixen els problemes de decisió, de cerca o optimització.
- D'aquesta forma, si trobem una solució en temps polinòmic per SAT3 també trobem una solució polinòmica per a tot problema NP (i llavors P=NP).



- Al menys els algorismes NP tenen una solució, encara que la complexitat sigui exponencial.
- Existeixen problemes sense solució.
- Exemple:
 - Donada una funció polinomial de diferents variables
 x³yz + 2y⁴z² 7xy⁵z = 6,
 - Hi ha valors enters per a x, y, z que la solucionen?

- Com treballem amb els problemes NP-complet?
 - En el món laboral molts dels problemes que sorgeixen no es cobreixen amb les solucions algorísmiques explicades en aquest curs
 - És més, encara que ho siguin és difícil veure l'equivalència, i requereix pràctica
 - Però quan podem veure que el problema és NPcomplet, com el solucionem?

- Com treballem amb els problemes NP-hard?
 - Podem fer ús d'algorismes aproximats
 - → Sabem que el resultat és pràcticament equivalent a l'òptim, i en el pitjor cas servirà per cobrir els nostres propòsits
 - → També podem incloure heurístiques basant-nos en la nostra experiència que serviran per guiar la cerca i acostar l'espai de possibilitats

- Exemple: ramificació i poda (ja ho hem vist)
 - Fórmula booleana

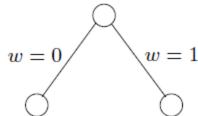
$$\phi(w, x, y, z)$$

Clàusules

$$(w \vee x \vee y \vee z), \ (w \vee \overline{x}), \ (x \vee \overline{y}), \ (y \vee \overline{z}), \ (z \vee \overline{w}), \ (\overline{w} \vee \overline{z})$$

Fem un arbre de solucions parcials!

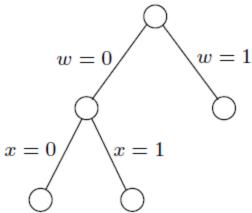
Initial formula ϕ



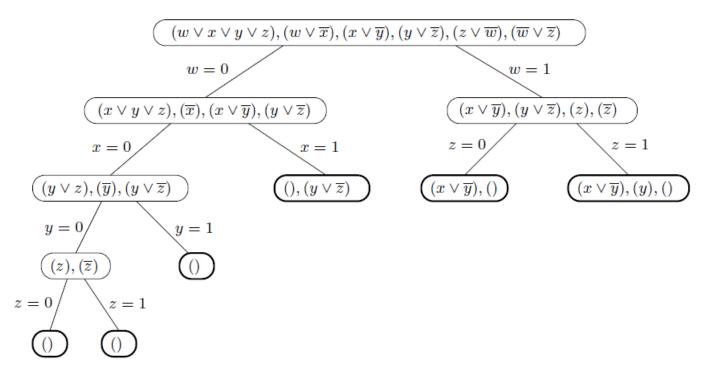
- Exemple: backtracking
 - Continuem ramificant
 - Ara podem podar per que no satisfem una clàusula:

$$w = 0, x = 1 \quad (w \lor \overline{x})$$

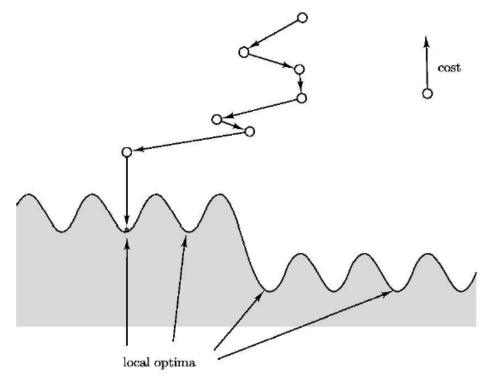
 I retornem (backtracking) als altres 2 nodes actius Initial formula ϕ



- Exemple: backtracking
 - Hem reduit considerablement el conjunt de possibilitats per arribar més ràpidament a una solució del problema



• Exemple d'execució d'una heurística per a cerca local per a trobar una solució aproximada

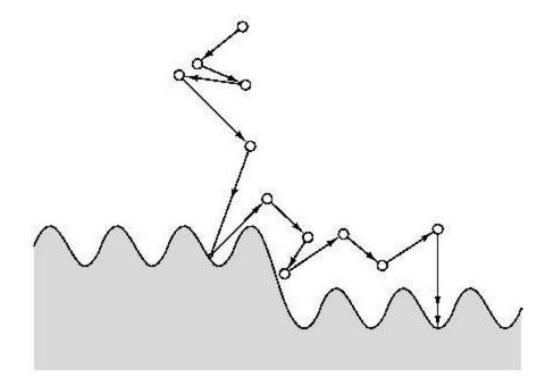


- El problema de les solucions locals:
 - ¬ Amb alguns d'aquests algorismes podem arribar a solucions (mínims locals) que no són els òptims
 - □ → Una possible solució son les execucions aleatòries per corregir algunes solucions que arriben als mínims locals

- Exemple: simulating annealing
 - □ → El problema del exemple anterior es que ens podem moure constantment al voltant d'un mateix mínim local. Una possible solució es permetre en certs moments salts en la cerca suficientment grans

```
let s be any starting solution repeat  \begin{array}{c} \text{rendomly choose a solution } s' \text{ in the neighborhood of } s \\ \text{if } \Delta = \cot(s') - \cot(s) \text{ is negative:} \\ \text{replace } s \text{ by } s' \end{array}
```

• Exemple: simulating annealing



Programació dinàmica

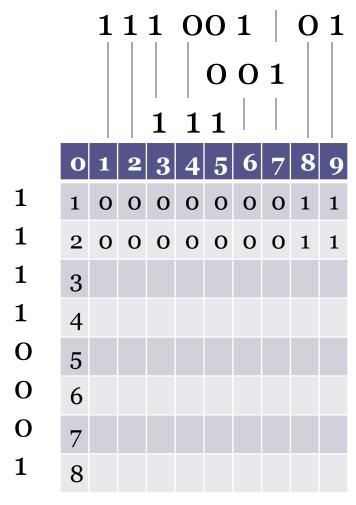
```
for i=0,1,2,\dots,m: E(i,0)=2i for j=1,2,\dots,n: E(0,j)=j for i=1,2,\dots,m: for j=1,2,\dots,m: E(i,j)=\min\{E(i-1,j)+2,E(i,j-1)+1,E(i-1,j-1)+\text{diff}(i,j)\} return E(m,n)
```

Exercici

		Α	L	G	0	R	S	M	ı	С	Α
	0	1									
Α	2	0									
٧											
Α											
N											
Ç											
Α											
D											
Α											

$$\gamma(i,j,k) = d(i,j,k) + \min\{\gamma((i-1,j-1),(i-1,j),(i,j-1)\times\{1,..,K\})\}$$

Programació dinàmica



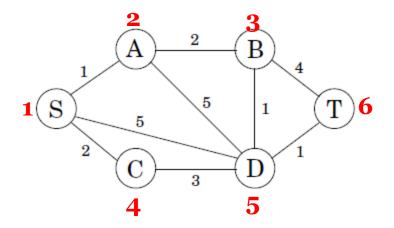
Programació dinàmica

Floyd-Warshall

```
for i=1 to n:
  for j=1 to n:
  dist(i,j,0)=\infty

for all (i,j)\in E:
  dist(i,j,0)=\ell(i,j)

for k=1 to n:
  for i=1 to n:
  for j=1 to n:
```



 $dist(i, j, k) = \min\{dist(i, k, k-1) + dist(k, j, k-1), dist(i, j, k-1)\}$

Ramificació i poda - Exercici

• Fes l'arbre de ramificació i poda de la següent taula (seguint el problema de l'exemple anterior). Numera els passos i actualitza els valors de les cotes.

	A	В	C	D	E
a	1	13	3	18	2
b	3	5	9	20	6
c	5	10	2	17	5
d	7	2	10	21	10
e	9	10	15	16	4

Ramificació i poda - Exercici

• Fes l'arbre de ramificació i poda de la següent taula (seguint el problema de l'exemple anterior). Numera els passos i actualitza els valors de les cotes.

	A	В	C	D
a	1	13	2	18
b	3	5	9	20
c	5	10	12	17
d	7	2	10	13