Pràctica 1 || Aquæductus

Pablo Fraile Alonso 5 d'abril de 2021

$\mathbf{\acute{I}ndex}$

1	Funcionament algorisme		3
	1.1	Primera idea: Backtracking	3
		1.1.1 Per què no utilitzar Backtracking en aquest cas	3
	1.2	Alternativa a backtracking: Principi d'optimitat	4
		1.2.1 Aplicació i funcionament en el nostre cas d'ús	4
		1.2.2 Demostració per reducció al absurd	9
		1.2.3 Especificació formal	10
2	Cos	et algorisme	10
	2.1	Iteratiu	10
	2.2	Recursiu	10
3	Pro	blemes/consideracions	10
	3.1	Nombres en C^{++}	10
4	Cor	nclusions	11
$\mathbf{A}_{\mathtt{J}}$	pènd	ix A: Pseudocodi algorisme iteratiu	11
$\mathbf{A}_{]}$	pènd	ix B: Pseudocodi algorisme recursiu	11
Ír	nde	x de figures	
	1	Entrada exemple	4
	2	Exemple representat eix de coordenades	5
	3	Exemple representat en forma de dígraf	6
	4	resultat de $f(E)$	6
	5	resultat de $f(D)$	7
	6	resultat de $f(C)$	7
	7	resultat de $f(B)$	8
	8	resultat del aqüeducte mínim $(f(A))$	8
	9	Aqüeducte de punt A a punt J	9
	10	Aqüeducte de punt A a punt J passant per K	9
	11	Graf que representa un possible R'anteres de la companya della com	9

1 Funcionament algorisme

- 1.1 Primera idea: Backtracking
- 1.1.1 Per què no utilitzar Backtracking en aquest cas cost de O(n!) .

1.2 Alternativa a backtracking: Principi d'optimitat

Abans de poder comentar la solució, hem d'entendre que és el principi d'optimitat:

Principi d'optimitat: Una política òptima té la propietat que sigui quin sigui l'estat inicial i la decisió inicial, les decisions restants han de construir una política òptima respecte a l'estat resultat de la primera decisió.

(Richard E.Bellman)

Per tant, seguint aquesta definició podem dir que un problema podrà ser resolt seguint el principi d'optimitat si la seva solució òptima pot ser construïda eficientment a partir de les solucions òptimes dels seus subproblemes. En altres paraules, que podem resoldre un problema gran donades les solucions dels seus problemes petits.

1.2.1 Aplicació i funcionament en el nostre cas d'ús

En el nostre problema dels aqüeductes, veiem que podem aplicar el principi d'optimitat per a trobar una solució òptima, ja que la solució és construïda eficientment a partir de les solucions òptimes dels seus subproblemes. Per a explicar-ho millor he decidit resoldre un petit exemple.

Donada la següent entrada:

Figura 1: Entrada exemple

On podem veure que tenim 5 punts, una altura de aqüeducte de 6, $\alpha = 180$ i $\beta = 20$. Si ho representem en un eix de coordenades, el perfil del sòl

ens queda com la figura 2, en canvi, si ho volem examinar en forma de dígraf (ja descartant opcions que no són vàlides) ens queda com a resultat la figura 3

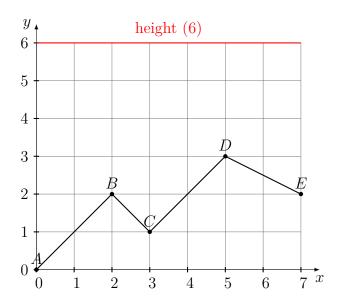


Figura 2: Exemple representat eix de coordenades

A continuació, anomenarem la funció f(x) com el mínim cost per anar al node E. En el cas d'estar al propi node E, aquesta funció retornarà 0 (figura 4).

En el cas de f(D), únicament té una opció possible, anar del node D a F, per tant el cost mínim serà el recorregut mostrat a la figura 5 i la funció retornarà el valor del cost de crear un pilar a D, més el cost de crear un pilar a F i el cost de crear el arc de D a F.

En el cas de f(C), té l'opció d'anar a D o d'anar a E. En aquest cas calcularem el cost de C a E i el cost de C a D + f(D) i agafarem el mínim. Calculem cost de C a E i ens dona 1940, en canvi, el cost de C a D + f(D) ens dona 2320. Per tant, el cost mínim des de C serà anant de C a E (figura 6).

En el cas de f(B), farem el mateix que amb f(C). Calcularem quant val el cost de B a E, de B a C + f(C) i de B a D + f(D) i agafarem el mínim.

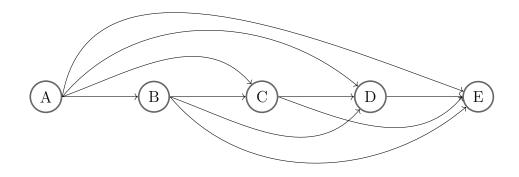


Figura 3: Exemple representat en forma de dígraf

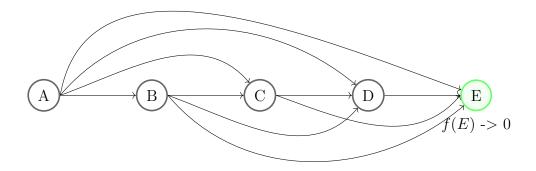


Figura 4: resultat de f(E)

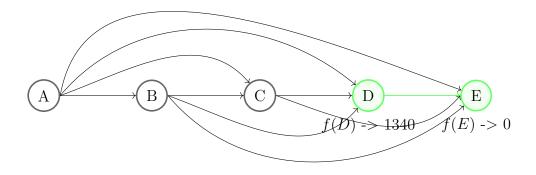


Figura 5: resultat de f(D)

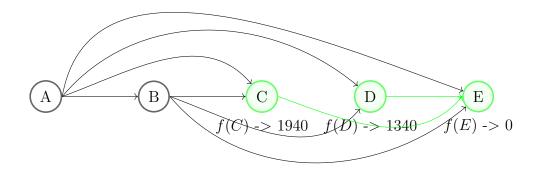


Figura 6: resultat de f(C)

En aquest cas el mínim es de B a E (1940) (figura 7).

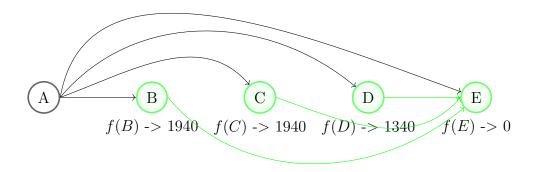


Figura 7: resultat de f(B)

Finalment, en el cas de f(A), haurem de calcular el cost de A a E, de A a B + f(B), de A a C + f(C) i de A a D + f(D) i agafar el mínim cost. En aquest cas el mínim es de A a E (2780) (figura 8)

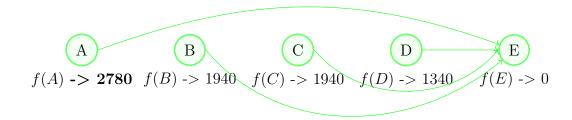


Figura 8: resultat del aqüeducte mínim (f(A))

1.2.2 Demostració per reducció al absurd

Donat un aqüeducte que va d'un punt A a un punt J i del qual sabem que el recorregut $R_{a...j}$ és l'òptim (figura: 9).

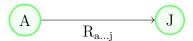


Figura 9: Aqüeducte de punt A a punt J

Assumirem també que aquest recorregut passa per el punt K, per tant ara podem separar el recorregut com $R_{a...k}$ & $R_{k...j}$ (figura 10)

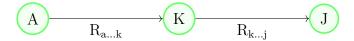


Figura 10: Aqüeducte de punt A a punt J passant per K

Ara donarem com a hipòtesis que del punt A al punt K pot haver-hi un recorregut mes òptim, que anomenarem $R'_{a...k}$ (figura 11).

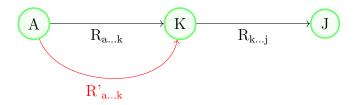


Figura 11: Graf que representa un possible R' $_{\rm a...k}$

Si $R'_{a\dots k}$ és més òptim que $R_{a\dots k},$ llavors vol dir que:

$$R'_{a...k} < R_{a...k}$$
.

Llavors:

$$R'_{a...k} + R_{k...i} < R_{a...k} + R_{k...i}$$

Però aquesta afirmació ${\bf NO}$ pot ser certa! Ja que en un principi hem assegurat que $R_{a...k}+R_{k...j}$ era la solució òptima i per tant no hi pot haver-hi cap més petita que aquesta.

1.2.3 Especificació formal

Un cop ja sabem el funcionament del algorisme i hem demostrat que el seu comportament es correcte, podem especificar-lo amb una formula molt similar a la de l'equació de Bellman (ja que tal i com s'ha dit a la subsecció 1.2.1 aquest problema es resolt seguint el principi d'optimitat).

$$v(x_0) = \min(f(x_0) + v(x_1)) \tag{1}$$

On v(x) és la fórmula per a calcular el cost mínim del aqüeducte, x_0 es el primer pilar del aqüeducte i x_1 es el resultat d'aplicar v(x) al pilar que va desprès de x_0

2 Cost algorisme

2.1 Iteratiu

 $O(n^3)$

2.2 Recursiu

 $O(n^3)$

3 Problemes/consideracions

3.1 Nombres en C++

Primerament es va pensar i elaborar l'algorisme en el llenguatge de programació python, i a continuació es va migrar el codi a C++. El problema va estar en no es va pensar que python al tindre tipus dinàmics el mateix

intèrpret assigna un tipus a cada variable de forma intel·ligent, mentres que a C++el propi programador és el que assigna els tipus. Això va generar un problema ja que, com els tests eren summament grans i podien arribar a fer operacions com per exemple 10000^2 , feia que no fos suficient amb els tipus integer, i s'hagués d'utilitzar tipus com per exemple "long long int" o "unsigned long long int".

4 Conclusions

Apèndix A: Pseudocodi algorisme iteratiu

Apèndix B: Pseudocodi algorisme recursiu