

LI325 - Solutionnaire des TD456 - Programmation dynamique

Simon Arame

Printemps 2010

1 Pour débiter

- 1.1.1 a) $S(i)$ est la somme maximale de case consécutives qui se termine en i
- 1.1.1 b) $S(i) = \max(S(i-1) + T(i), T(i))$
- 1.1.1 c) la réponse est $\text{MAX}_{i \in I} S(i)$
- 1.1.1 d)

ALG2.1.1(T)

```
S <- CreerTableau(L)
S(1) <- T(1)
max <- 0
POUR i de 2 à L
  S(i) <- max( S(i-1)+T(i) , T(i) )
  SI MAX < S(i)
    MAX <- S(i)
  FIN SI
FIN POUR
RETOURNER MAX
FIN
```

1.1.1 e) $\Theta(n)$

1.1.1 f) *enrichissement*, le même algorithme en récursif :

ALG2.1.1F(T)

```
S <- CreerTableau(L) /* VARIABLE GLOBALE */
S(1) <- T(1)
n <- longueur(T)
RETOURNER ALG2.1.1REC(n)
FIN
```

ALG2.1.1REC(i)

```
SI S(i) == NIL
  S(i) <- max( ALG2.1.1REC(i-1)+T(i) , T(i) )
FIN SI
RET S(i)
FIN
```

1.1.2

ALG2.1.1.2(T)

```
S <- CreerTableau(L)
ind <- CreerTableau(L)
S(1) <- T(1)
```

```

max <- T(1)
imax <- 1
POUR i de 2 à L
  SI T(i) > S(i-1)+T(i)
    S(i) <- T(i)
    ind(i) <- i
  SINON
    S(i) <- T(i) + S(i-1)
    ind(i) <- ind(i-1)
  FIN SI
SI S(i) > max
  max <- S(i)
  imax <- i
FIN SI
FIN POUR
RETOURNER COUPLE(ind(imax),imax)
FIN

```

La complexité est la même : $\Theta(n)$

1.2.1 a) $S(i)$ est la longueur de la plus longue sous-suite croissante se terminant en i (potentiellement disjointe)

1.2.1 b) $S(i) = \text{MAX}_{k < i \wedge T[k] < T[i]} S(k)$

1.2.1 c) $\text{MAX}_i S(i)$

1.2.1 d)

ALGO2.1.2.1(T)

```

max <- 1
S <- CreerTableau(L)
S[1] <- 1
POUR i de 2 à n
  smax <- 0
  imax <- nil
  POUR k de 1 à i-1
    SI smax < S[k] ET T[i] > T[k]
      smax <- S[k]
      imax <- k
    FIN SI
  SI imax != nil
    S[i] <- smax + 1
  FIN SI
  SI S[i] > max
    max <- S[i]
  FIN SI
FIN POUR
FIN POUR
RETOURNER max
FIN

```

1.2.1 e) La complexité est en n^2

1.2.1 f) *enrichissement*, voici le même algorithme en version recursive

```

ALG2.1.2.1F(T)
  max <- 1
  S <- CreerTableau(L,nil) /*VARIABLE GLOBALE*/
  S[1] <- 1
  ALG2.1.2.1REC(L)
  POUR i de 1 à n
    SI max < S[i]
      max <- S[i]
    FIN SI
  FIN POUR
FIN
ALG2.1.2.1REC(i)
  SI S(i) == nil
    smax <- 0
    POUR k de 1 à i-1
      SI T[k] < T[i] ET smax < S[k]
        smax <- s[k]
      FIN SI
    FIN POUR
  SINON
    RETOURNER S(i)
  FIN
1.2.2

```

```

ALG2.1.2.2(T)
  max <- 1
  S <- CreerTableau(L)
  S[1] <- 1
  U <- creerTableau(L)
  U[1] <- listeVide
  imax <- 1
  POUR i de 2 à n
    smax <- 0
    indmax <- nil
    POUR k de 1 à i-1
      SI T[k] < T[i] ET smax < S[k]
        smax <- s[k]
        indmax <- k
      FIN SI
    FIN POUR
    SI indmax != nil
      S[i] <- smax + 1
    FIN SI
    SI indmax != 0
      U[i] <- U[indmax] ## (i) /*## est un opérateur de concatenation*/
    SINON
      U[i] <- creerListe(i)
    FIN SI
    SI max < S[i]
      max <- S[i]
      imax <- i
    FIN SI
  FIN POUR

```

```

RETOURNER U[imax]
FIN

```

La complexité n'est pas modifiée, elle est toujours de n^2 .

1.3 Voici un algorithme naïf pour trouver la plus longue sous chaîne commune à 2 chaînes.

```

ALG2.1.3NAIF(X,Y)
max <- 0
POUR i de 1 à L(X)
  POUR j de 1 à L(Y)
    l <- 0
    TANT QUE(X[i] == Y[j])
      i++
      j++
      l++
      SI max<l
        max <- l
      FIN SI
    FIN TANT QUE
  FIN POUR
FIN POUR
RETOURNER max
FIN

```

Cette version simple et naïve n'utilise pas la programmation dynamique et est de l'ordre de $L(x)*L(y)$

1.3.1 a) Une sous structure optimal est S tel que $S[i][j]$ soit la longueur de la plus grande sous chaîne commune se terminant à $X[i]$ et à $Y[j]$.

1.3.1 b)

$$S[i][j] = \begin{cases} S[i-1][j-1] + 1 & \text{si } X[i] == Y[j] \\ 0 & \text{sinon} \end{cases} \quad (1)$$

1.3.1 c) $MAX_{i,j} S[i][j]$

1.3.1 d)

```

ALG2.1.3.1(X,Y)
n <- L(X)
m <- L(Y)
S <- creerTableau(n,m,0)
max <- 0
POUR i de 1 à n
  POUR j de 1 à m
    SI X[i] == Y[j]
      SI i==1 OU j==1
        S[i][j] = 1
      SINON
        S[i][j] <- S[i-1][j-1] + 1
      SINON
        S[i][j] <- 0
    FIN SI
    SI max < S[i][j]
      max <- S[i][j]
    FIN SI
  FIN POUR
FIN POUR

```

```

    FIN SI
  FIN POUR
FIN POUR
RETOURNER max
FIN

```

1.3.1 e) l'algorithme est de l'ordre de nm

1.3.2

MEME PROCEDURE QUE ALG2.1.3.1 À L'EXCEPTION DE

1-L'AJOUT D'UNE VARIABLE INDICE_MAX(A,B) MISE À JOUR AU MÊME CONDITION QUE MAX COMME SUIT :

```
INDICE_MAX <- COUPLE(I,J)
```

2-L'OBJET RETOURNER EST DONC TRIPLET(INDICE_MAX.A,INDICE_MAX.B,MAX)

La complexité n'est pas modifiée

1.4.1 a) la sous structure optimale est S tel que $S[i]$ soit la valeur obtenue avec un poids de i unité

1.4.1 b)

$$S[p] = \text{MAX}_{j|poids[j] \leq p} (S[pmax - poids[j]] + val[j])$$

1.4.1 c) la réponse se trouve en $S[pmax]$

1.4.1 d)

ENTRÉES :

p le tableaux des poids des objets

pmax le poids maximum que l'on peut emporter

v les valeurs des objets

n le nombre d'objets

ALG2.1.4.1(p,v,n,pmax)

```
S[0..pmax] <- init(0)
```

```
POUR i de 1 à pmax
```

```
  max <- 0
```

```
  POUR j de 1 à n
```

```
    SI p[j] < i & max < S[i-p[j]]+v[j]
```

```
      max <- S[i-p[j]]+v[j]
```

```
    FIN SI
```

```
  FIN POUR
```

```
  S[i] <- max
```

```
FIN POUR
```

```
RETOURNER S[pmax]
```

```
FIN
```

1.4.1 e) La complexité est de l'ordre de pn

1.4.2

ENTRÉES :

p le tableaux des poids des objets

pmax le poids maximum que l'on peut emporter

v les valeurs des objets

n le nombre d'objets

ALG2.1.4.1(p,v,n,pmax)

```
S[0..pmax] <- init(0)
```

```
obj[0..n] <- init
```

```
POUR i de 1 à pmax
```

```

max <- 0
obj_p <- 0
POUR j de 1 à n
  SI p[j] < i & max < S[i-p[j]]+v[j]
    max <- S[i-p[j]]+v[j]
    obj_p <- j
  FIN SI
FIN POUR
S[i] <- max
obj[i] <- obj_p
FIN POUR
liste <- listeVide()
po <- pmax
TANT QUE po != 0
  liste <- liste UNION {obj[po]}
  po <- po - p[obj[po]]
FIN TANT QUE
RETOURNER COUPLE(S[pmax],liste)
FIN

```

La complexité n'est pas modifiée.

1.5.1 a) la sous structure optimale est S tel que $S[i]$ soit le sous-ensemble maximale de l'arbre ayant pour racine i

1.5.1 b)

$$S[i] = \text{MAX}(\sum_{f \in \text{fils}(i)} S[f], \sum_{pf \in \text{fils}(\text{fils}(i))} S[pf] + 1)$$

1.5.1 c) la réponse se trouve en $S(r(A))$

1.5.1 d)

```

ALG2.1.5.1(A)
n <- Longueur(A)
S <- creerTableau(n,nil) /*VARIABLE GLOBALE*/
S[0] <- 0
Aux2.1.5.1(racine(A))
RETOURNER S[racine(A)]

```

FIN

```

AUX2.1.5.1(i)
SI (S[i] == nil)
  S1 <- 0
  S2 <- 0
  POUR TOUT LES FILS f DE i
    S1 <- S1 + Aux2.1.5.1(f)
  FIN POUR
  POUR TOUT LES PETITFILS pf DE i
    S2 <- S2 + Aux2.1.5.1(pf)
  FIN POUR
  S[i] <- MAX( S1, S2+1 )
FIN SI
RETOURNER S[i]

```

FIN

1.5.1 e) la complexité est de l'ordre du nombre de noeuds

1.5.2

```

ALG2.1.5.2(A)
  n<- Longueur(A)
  S <- creerTableau(n,nil) /*VARIABLE GLOBALE*/
  S[0] <- 0
  C <- creerTableau(n,"")
  Aux2.1.5.1(racine(A))
  RETOURNER ListeNoeud(racine(A))
FIN
AUX2.1.5.2(i)
  SI (S[i] == nil)
    S1 <- 0
    S2 <- 0
    POUR TOUT LES FILS f DE i
      S1 <- S1 + Aux2.1.5.1(f)
    FIN POUR
    POUR TOUT LES PETITFILS pf DE i
      S2 <- S2 + Aux2.1.5.1(pf)
    FIN POUR
    SI S1>S2
      S[i] <- S1
      C[i] <- "f"
    SINON
      S[i] <- S2+1
      C[i] <- "pf"
    FIN SI
  FIN SI
  RETOURNER S[i]
FIN
ListeNoeud(i)
  //cas de base
  SI i==0
    RETOURNER listeVide()
  SINON
    l <- listeVide()
    SI C[i] == "f"
      POUR TOUT LES FILS f de i
        l <- l UNION ListeNoeud(f)
      FINPOUR
    SINON
      POUR TOUT LES PETITFILS pf de i
        l <- l UNION ListeNoeud(pf)
      FIN POUR
    l <- l UNION i
  FIN SI
  RETOURNER l
FIN SI

```

La complexité n'est pas modifié dans son ordre de grandeur mais de façon absolu, il y a un deuxième parcours de l'arbre à faire.

- 1.6.1 a) Un tableau C de booléen tel que $C[i] = \text{vrai}$ si la chaîne $s[1..i]$ est un texte lisible.
 1.6.1 b) $\forall_{j < i} (C[j] \wedge \text{dict}(j + 1, i))$ 1.6.1 c) la réponse se trouve en $C[n]$
 1.6.1 d)

```

ALG2.1.6.1(s)
n <- longueur(s)
C <- creerTableau(n)
C[0] <- #true
POUR i de 1 à n
  j <- 0
  b <- #faux
  TANT QUE j<i et NON(b)
    b <- C[j] ET dict(j+1,i)
    j++
  FIN TANT QUE
  C[i] <- b
FIN POUR
RETOURNER C[n]
FIN

```

1.6.1 e) La complexité est en n^2

1.6.2 Pour obtenir les positions des espaces, l'algorithme renvoie une liste de ces positions nommée coupure

```

ALG2.1.6.2(s)
n <- longueur(s)
C <- creerTableau(n)
C[0] <- #true
pos <- creerTableau(n)
POUR i de 1 à n
  j <- 0
  b <- #faux
  TANT QUE j<i et NON(b)
    b <- C[j] ET dict(j+1,i)
    j++
  FIN TANT QUE
  pos[i] <- j-1
  C[i] <- b
FIN POUR
SI C[n]
  i <- n
  coupure <- listeVide()
  TANTQUE i!= 0
    coupure <- coupure UNION {pos[i]}
    i <- pos[i]
  FIN TANT QUE
  RETOURNER COUPLE(coupure,#true)
SINON
  RETOURNER COUPLE(null,#false)
FIN SI
FIN

```

La complexité est toujours de l'ordre de n^2

2 Ordonnancement

2.1.1

$$C_j^1 = \min(C_{j-1}^1 + a_{1,j-1}, C_{j-1}^2 + a_{2,j-1} + t_{2,j-1})$$

$$C_j^2 = \min(C_{j-1}^2 + a_{2,j-1}, C_{j-1}^1 + a_{1,j-1} + t_{1,j-1})$$

2.2.1.2

$$f^* = \min(f_{1,n} + x_1, f_{2,n} + x_2)$$

Et la relation de récurrence pour $f_{i,j}$:

$$f_{1,j} = \min(f_{1,j-1} + a_{1,j}, f_{2,j-1} + a_{1,j} + t_{2,j-1})$$

$$f_{2,j} = \min(f_{2,j-1} + a_{2,j}, f_{1,j-1} + a_{2,j} + t_{1,j-1})$$

Ou encore, de façon plus générale :

$$f_{i,j} = \min(f_{i,j-1} + a_{i,j}, f_{(3-i),j-1} + a_{i,j} + t_{(3-i),j-1})$$

2.2.1.3 La complexité d'un algorithme récursif calculant f^* est donné par la relation de récurrence suivante : $T(n) = 2T(n-1) + O(1)$, on résout cette relation et l'on obtient $T(n) = 2^n$. Voici l'algorithme utilisant la programmation dynamique qui sera donc meilleur :

```

ALG2.2.1.3(e1,e2,x1,x2,a1,a2,t1,t2)
  f1 <- creerTableau(1..n)
  f2 <- creerTableau(1..n)
  f1[1] <- a1[1] + e1
  f2[1] <- a2[1] + e2
  POUR i de 2 à n
    f1[i] <- min( f1[i-1] + a1[i] , f2[i-1] + a1[i] + t2[i-1] )
    f2[i] <- min( f2[i-1] + a2[i] , f1[i-1] + a2[i] + t1[i-1] )
  FIN POUR
  RETOURNER min (f1[n]+x1,f2[n]+x2)
FIN

```

Dans le pire des cas, la complexité est effectivement de l'ordre de n .

2.1.4

```

ALG2.2.1.3(e1,e2,x1,x2,a1,a2,t1,t2)
  f1 <- creerTableau(1..n)
  p1 <- creerTableau(2..n)
  f2 <- creerTableau(1..n)
  p2 <- creerTableau(2..n)
  f1[1] <- a1[1] + e1
  f2[1] <- a2[1] + e2
  POUR i de 2 à n
    SI f1[i-1] + a1[i] < f2[i-1] + a1[i] + t2[i-1]
      f1[i] <- f1[i-1] + a1[i]
      p1[i] <- 1
    SINON
      f1[i] <- f2[i-1] + a1[i] + t2[i-1]
      p1[i] <- 2
    FIN SI
    SI f2[i-1] + a2[i] < f1[i-1] + a2[i] + t1[i-1]
      f2[i] <- f2[i-1] + a2[i]
      p2[i] <- 1
    SINON
      f2[i] <- f1[i-1] + a2[i] + t1[i-1]
      p2[i] <- 2
    FIN SI
  FIN POUR
  SI (f1[n]+x1 < f2[n] + x2)
    temp <- 1
  SINON
    temp <- 2

```

```

FIN SI
L <- listeVide()
POUR i de n à 2
  si temp ==1
    temp<- p1[i-1]
    L <- L UNION S1i
  SINON
    temp<- p2[i-1]
    L <- L UNION S2i
  FIN SI
FIN POUR
RETOURNER L
FIN

```

La complexité est toujours de l'ordre de n

3 Géométrie algorithmique

3.1.1 Soit v un sommet d'un polygone de n sommet de n côtés. Pour toute triangulation, v_1 peut-être cordé avec v_3, \dots, v_{n-1}

On sépare avec une corde un polygone de n sommets en 2 parties de p et de q sommets, les sommets aux extrémités de la corde étant dans chacune des parties de telle sorte que $p + q - 2 = n$. Soit $c(i)$ le nombre de cordes pour un polygone de i sommets, on a alors :

$$\begin{aligned}
c(n) &= 1 + c(p) + c(q) \\
c(n) &= 1 + (p - 3) + (q - 3) \\
c(n) &= (p + q - 2) - 3 \\
c(n) &= n - 3 \Rightarrow \text{CQFD1}
\end{aligned}$$

Et soit $t(i)$ le nombre de triangle d'un polygone cordé de i sommets, on a alors :

$$\begin{aligned}
t(n) &= t(p) + t(q) \\
t(n) &= (p - 2) + (q - 2) \\
t(n) &= (p + q - 2) - 2 \\
t(n) &= n - 2 \Rightarrow \text{CQFD2}
\end{aligned}$$

3.1.2 La formule reliant la pondération totale de T à la pondération $w(v_1, v_k, v_n)$ va comme suit :

$$T = t[1, n] = t[1][k] + t[k][n] + w(v_1, v_k, v_n)$$

Et, donc, voici la relation de récurrence que l'on déduit :

$$t[i, j] = \min_{i+1 \leq k \leq j-1} (t[i][k] + t[k][j] + w(v_i, v_k, v_j))$$

Pour les sous questions 3.1.3, 3.1.4, 3.1.5 ainsi que la section 4, merci de me faire de vos propositions de solutions à simonaram AT xsimo.com

4 Problème NP-Complet

5 Bio-informatique

5.1 Pour cette exercice, on considère que les même sous questions sont posés comme précédemment.

5.1.1 a) La sous-structure optimale est $T[][]$ tel que $T[i][j]$ soit la pondération maximale de l'alignement de $X[1..i]$ et de $Y[1..j]$.

5.1.1 b) Caractérisons la cette sous structure optimale par une équation :

$$T[i][j] = \begin{cases} \text{Max}(T[i-1][j-1] + 1, T[i][j-1] - 2, TY[i-1][j] - 2) & \text{si } X[i] = Y[j] \\ \text{Max}(T[i-1][j-1], T[i][j-1] - 2, T[i-1][j] - 2) & \text{si } X[i] \neq Y[j] \end{cases} \quad (2)$$

5.1.1 c) la réponse se trouvera en $T[\text{longueur}(X)][\text{longueur}(Y)]$

5.1.1 d)

ALG2.5.1.1(X,Y)

```
nx <- Longueur(X)
ny <- Longueur(Y)
T <- CreerTableau(nx,ny)
T[0][0] = 0
POUR i de 1 à nx
  T[i][0] <- -2i
FIN POUR
POUR i de 1 à ny
  T[0][j] <- -2j
FIN POUR
POUR i de 1 à nx
  POUR j de 1 à ny
    SI X[i] = Y[j]
      a <- T[i-1][j-1] + 1
    SINON
      a <- T[i-1][j-1]-1
    FIN SI
    T[i][j] <- max(a,T[i][j-1]-2,T[i-1][j]-1)
  FIN POUR
FIN POUR
RETOURNER T[nx][ny] /*La pondération du meilleur alignement*/
FIN
```

La complexité est de l'ordre de $nx * ny$

5.1.2 Si l'on veut cette fois conserver les indices des espaces insérés :

ALG2.5.1.1(X,Y)

```
nx <- Longueur(X)
ny <- Longueur(Y)
T <- CreerTableau(nx,ny)
P <- CreerTableau4-UPLET_A,B,C,D_(nx,ny)
T[0][0] = 0
POUR i de 1 à nx
  T[i][0] <- -2i
  P[i][0] <- 4-UPLET(i-1,0,x[i]," ")
FIN POUR
POUR i de 1 à ny
  T[0][j] <- -2j
  P[0][j] <- 4-UPLET(0,j-1," ",Y[j])
FIN POUR
POUR i de 1 à nx
  POUR j de 1 à ny
    SI X[i] = Y[j]
      a <- T[i-1][j-1] + 1
    SINON
      a <- T[i-1][j-1]-1
    FIN SI
    T[i][j] <- max(a,T[i][j-1]-2,T[i-1][j]-1)
    SI T[i][j] = a
```

```

    P[i][j] <- 4-UPLET(i-1,j-1,X[i],Y[j])
  SINON
    SI T[i][j] = T[i-1][j]
      P[i][j] <- 4-UPLET(i-1,j,X[i]," ")
    SINON
      P[i][j] <- 4-UPLET(i,j-1," ",Y[j])
    FIN SI
  FIN SI
FIN POUR
FIN POUR
L <- ListeVideCOUPLE_A,B_
ix <- nx
iy <- ny
TANT QUE ix != 0 OU iy != 0
  L <- L UNION COUPLE(P[i][j].C,P[i][j].D)
  ix <- P[i][j].A
  iy <- P[i][j].B
FIN TANT QUE
/* On retourne la liste de couple (A,B)
tel que L[i].A =" " si X[i] = " " dans le meilleur alignement*/
RETOURNER L

FIN

```