

# Plus courts chemins, programmation dynamique

1. Plus courts chemins à partir d'un sommet
2. Plus courts chemins entre tous les sommets
3. Semi-anneau
4. Programmation dynamique
5. Applications à la bio-informatique

## Graphes orientés avec longueur

Soit un graphe orienté  $G = (X, A, or, ext, \ell)$

- $X = \{x_1, x_2, \dots, x_n\}$  Ensemble de sommets
- $A$  Ensemble d'arcs
- $or : A \rightarrow X, ext : A \rightarrow X$  origine et extrémité de chaque arc
- $\ell : A \rightarrow \mathbb{Z}$  longueur des arcs

1. Une *marche* est une suite d'arcs  $a_1, a_2, \dots, a_p$  telle que pour tout  $1 \leq i < p$ :

$$or(a_{i+1}) = ext(a_i)$$

2. Un *chemin* est une marche  $a_1, a_2, \dots, a_p$  telle que pour tout  $i \neq j$  on ait:

$$or(a_i) \neq or(a_j)$$

3. Un *circuit* est un chemin tel que  $or(a_1) = ext(a_p)$

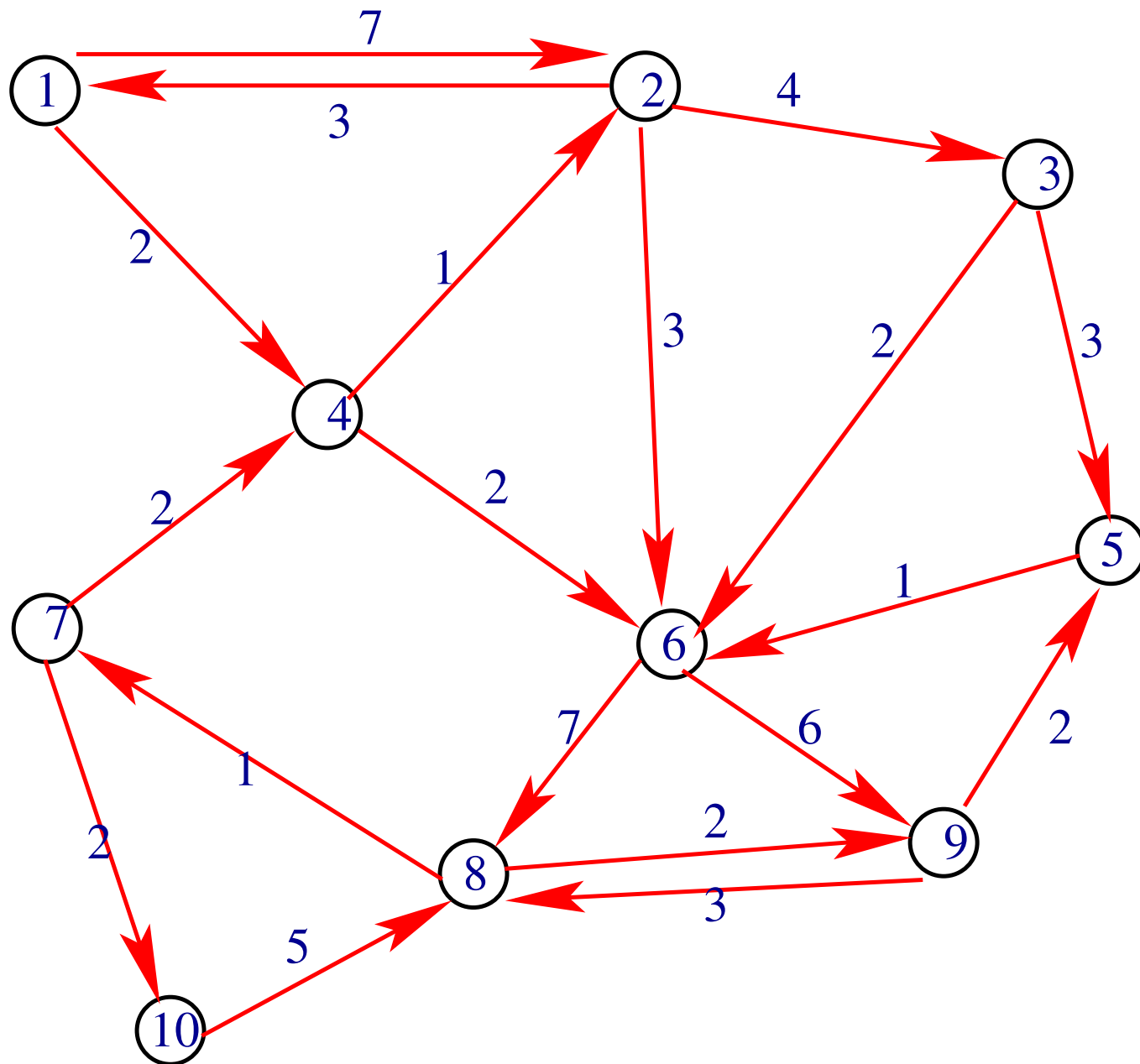
## Plus courts chemins à partir d'un sommet

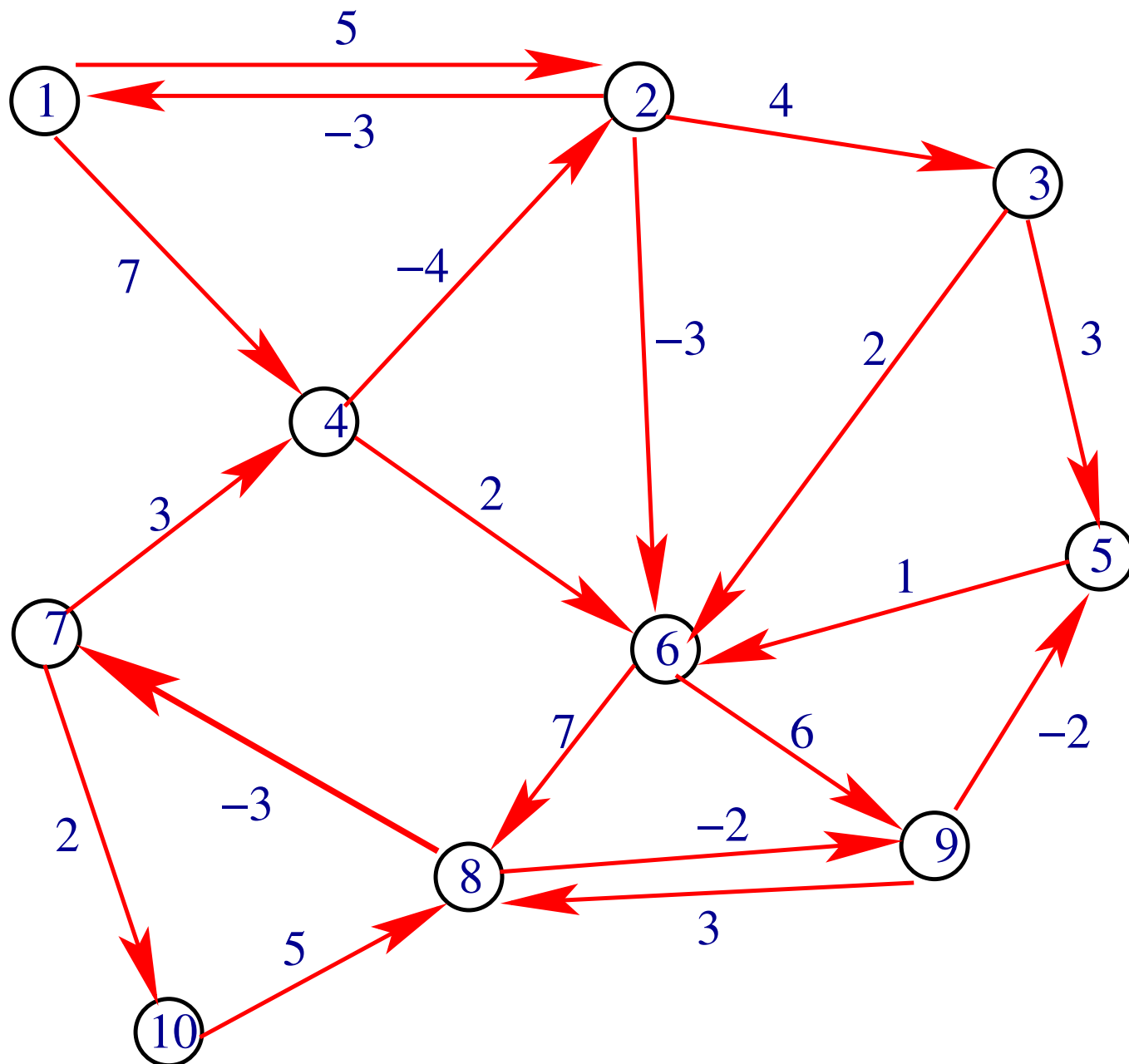
On se donne un graphe orienté  $G$  aux arcs valués par  $l(x, y)$  et un sommet  $x_0$ , trouver pour chaque sommet  $x$  :

1. La longueur du plus court chemin de  $x_0$  à  $x$
2. La suite des arcs constituant ce plus court chemin

### Structures de données :

- $d[x]$  la longueur du plus court chemin de  $x_0$  à  $x$  (avec mise à jour)
- $pre[x]$  sommet qui précède  $x$  sur le plus court chemin de  $x_0$  à  $x$





## Relaxation

Relaxation de l'arc  $x, y$

- Si  $d[y] > d[x] + l(x, y)$
- Alors
- $d[y] = d[x] + l(x, y)$
- $pere[y] = x$

## Algorithme de Dijkstra

- Les distances sont supposées positives
- Un ensemble  $F$  initialisé à  $X$
- les valeurs de  $d[x]$  sont initialisées à  $\infty$  sauf :  $d[x_0] = 0$ .
- Tant que  $F$  non vide :
  - Soit  $y$  l'élément de  $F$  ayant un  $d[y]$  minimal
  - Pour tout arc  $a$  d'origine  $y$  Faire  
Relaxation( $a$ )
  - Supprimer  $y$  de  $F$ .

## Algorithme de Dijkstra: preuve de correction

- $d[x] \geq \delta(x_0, x)$
- lorsqu'un sommet  $x$  quitte  $F$  on ne peut pas trouver un chemin plus court entre  $x_0$  et  $x$  par la suite
- Si le chemin le plus court entre  $x_0$  et  $x$  passe par  $y$ , alors il est composé d'un chemin le plus court entre  $x_0$  et  $y$  et d'un plus court  $y$  et  $x$ .
- **point fixe**



## Implantation

1. Gérer  $F$  comme une file?
2. Trouver le plus petit  $d[x]$
3. Heaps, Fibonacci Heaps
4. Retrouver le chemin le plus court

## Algorithme de Dijkstra dans le cas d'arcs de longueurs négatives

La version précédente ne donne pas le bon résultat

On propose la modification suivante:

- Tant que  $F$  non vide :
  - Soit  $y$  l'élément de  $F$  ayant un  $d[y]$  minimal
  - Pour tout arc  $a$  d'origine  $y$  Faire
    - Relaxation( $a$ ) **Si relaxation modifie la valeur de**
    - $ext(a)$  alors ajouter  $ext(a)$  à  $F$ .**
- Supprimer  $y$  de  $F$

## Analyse de cette modification

Donne le bon résultat s'il n'y a pas de circuit de longueur négative

Mais un exemple montre que la complexité peut être exponentielle

### Exemple de Johnson

Un graphe  $D_n$  ayant  $n$  sommets  $x_1, x_2, \dots, x_n$  et des arcs entre tous les sommets (dans les deux sens)

Les longueurs des arcs  $(x_i, x_j)$  pour  $i < j$  est  $2^n$

## Exemple de Johnson (suite)

Les longueurs des arcs  $(x_i, x_j)$  pour  $i > j$  sont toutes négatives et sont données par les relations suivantes

$$\ell(x_2, x_1) = -2, \quad \forall i > 2, \quad \ell(x_{i+1}, x_1) = \ell(x_i, x_1) - 2^{i-2} - 1$$

$$\forall i \geq 2, \quad 1 < j < i, \quad \ell(x_i, x_j) = \ell(x_i, x_{j-1}) + 1$$

## Exemple $n = 5$

$$\ell(x_5, x_1) = \ell(x_4, x_1) - 5 = \ell(x_3, x_1) - 3 - 5 = \ell(x_2, x_1) - 2 - 8 = -12$$

On obtient facilement la matrice des longueurs :

	$x_1$	$x_2$	$x_3$	$x_4$	$x_5$
$x_1$	0	32	32	32	32
$x_2$	-2	0	32	32	32
$x_3$	-4	-3	0	32	32
$x_4$	-7	-6	-5	0	32
$x_5$	-12	-11	-10	-9	0

$$F = \{x_1, x_2, x_3, x_4, x_5\}$$

$\infty$	$\infty$	$\infty$	$\infty$	0
----------	----------	----------	----------	---

$$F = \{x_1, x_2, x_3, x_4\}$$

-12	-11	-10	-9	0
-----	-----	-----	----	---

$$F = \{x_2, x_3, x_4\}$$

-12	-11	-10	-9	0
-----	-----	-----	----	---

$$F = \{x_1, x_3, x_4\}$$

-13	-11	-10	-9	0
-----	-----	-----	----	---

$$F = \{x_3, x_4\}$$

-14	-13	-10	-9	0
-----	-----	-----	----	---

$$F = \{x_1, x_2, x_4\}$$

-14	-13	-10	-9	0
-----	-----	-----	----	---

$$F = \{x_2, x_4\}$$

-14	-13	-10	-9	0
-----	-----	-----	----	---

...

...

$$F = \{x_4\}$$

-15	-13	-10	-9	0
-----	-----	-----	----	---

$$F = \{x_1, x_2, x_3\}$$

-16	-15	-14	-9	0
-----	-----	-----	----	---

...

...

$$F = \{x_1\}$$

-19	-17	-14	-9	0
-----	-----	-----	----	---

## Analyse de l'exécution

- Il n'y a pas de circuit de longueur négative
- $x_1$  sort une fois sur deux
- $x_2$  une fois sur quatre
- Au total  $2^{n-1}$  étapes de calcul

## Algorithme de Ford

- Les distances peuvent être négatives
- Pour  $i= 1$  à  $n-1$  faire
- Pour tout arc  $a$  du graphe Faire  
                  Relaxation( $a$ )

**Remarque** Pour vérifier qu'il n'y a pas de circuit négatif on refait un tour de relaxation: si une nouvelle valeur est modifiée c'est qu'il existe un circuit négatif



## Plus courts chemins entre tous les couples de sommets

On calcule les  $\delta_k(x, y)$  par l'algorithme suivant :

- Pour tous les couples  $x, y$  on pose :  $\delta_0(x, y) = l(a)$  s'il existe un arc  $a$  entre  $x$  et  $y$  et  $\infty$  sinon.
- Pour  $k = 1, 2, 3, \dots, n$  faire
  - Pour tout couple  $x, y$
  - Pour tout sommet  $z$  successeur de  $x$
  -

$$\delta_{k+1}(x, y) = \min(\delta_k(x, y), \delta_0(x, z) + \delta_k(z, y))$$

## Preuve de validité

- Il suffit de vérifier que  $\delta_k(x, y)$  est la longueur du plus court chemin composé de  $k$  arcs au plus entre  $x$  et  $y$
- Par récurrence sur  $k$

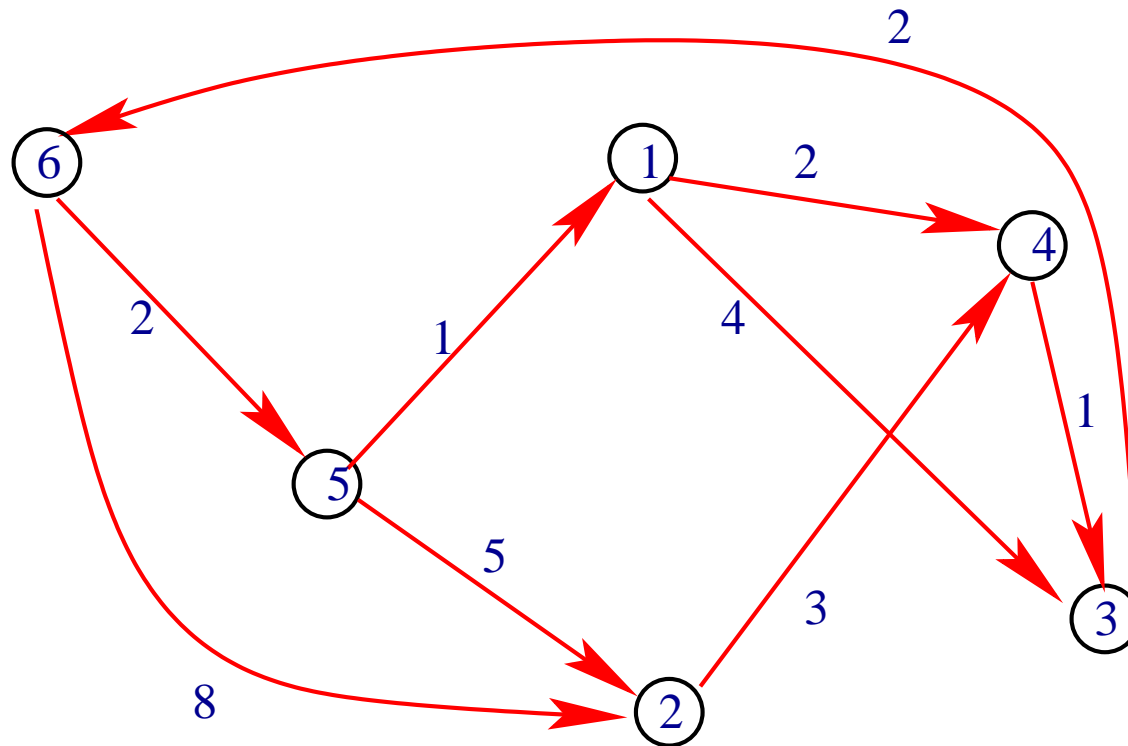
## Recherche du chemin

- Maintenir un tableau suivant  $[x] [y]$  qui contient le sommet qui suit  $x$  dans le chemin qui mène de  $x$  à  $y$

## Algorithme de Roy-Warshall ( en $n^3$ )

- Pour  $k$  de 1 à  $n$  faire
- Pour  $i$  de 1 à  $n$  faire
- Pour  $j$  de 1 à  $n$  faire
- Si  $\text{delta}[i][j] > \text{delta}[i][k] + \text{delta}[k][j]$
- Alors  $\text{delta}[i][j] = \text{delta}[i][k] + \text{delta}[k][j]$

## Un exemple d'illustration



## Semi-anneau

*Un ensemble muni de deux lois notées  $\odot, \oplus$ :*

- La loi  $\oplus$  est associative, commutative
- Elle possède un élément neutre  $\bar{0}$
- La loi  $\odot$  est associative
- La loi  $\odot$  est distributive par rapport à  $\oplus$
- $\bar{0}$  est un zéro pour  $\odot$

## Exemples de semi-anneaux

1. Un anneau, par exemple  $\mathcal{Z}$
2. Les entiers naturels  $\mathcal{N}$  avec  $+$  et  $\times$
3. Le semi-anneau de Boole à deux éléments  $0, 1$  avec  $(1 + 1 = 1)$
4. Les opérations  $\min$  et  $+$  sur  $\mathcal{N}$
5. Les opérations  $\max$  et  $\times$  sur l'intervalle réel  $[0, 1]$
6. Union et concaténation pour les ensembles de mots

## Graphes à arcs valués sur un semi-anneau

*Le semi anneau a pour lois  $\odot, \oplus$ :*

- Sommets  $X$ , Arcs  $A$ , Valuation  $\lambda$
- Valuation d'un chemin  $f = a_1, a_2, \dots, a_k =$
- $$\lambda(f) = \lambda(a_1) \odot \lambda(a_2) \odot \dots \odot \lambda(a_k)$$
- Valuation d'un ensemble  $\Gamma = \{f, g, \dots u, v\}$  de chemins
- $$\lambda(\Gamma) = \lambda(f) \oplus \lambda(g) \oplus \dots \oplus \lambda(u) \oplus \lambda(v)$$

## Algorithme sur un semi anneau quelconque

On calcule les  $\lambda_k(x, y)$  par l'algorithme suivant :

- Pour tous les couples  $x, y$   
 $\lambda_0(x, y) = \lambda(a)$  s' il existe un arc  $a$  entre  $x$  et  $y$  et  $\varepsilon$  sinon.
- Pour  $k = 1, 2, 3, \dots, n$  faire
- Pour tous les  $x, y$  faire

$$\lambda_{k+1}(x, y) = \lambda_k(x, y) \oplus \lambda_k(x, z) \odot \lambda_k(z, y)$$



## Applications

- Min et  $+$  : Les plus courts chemins
- Max et  $*$  : La fiabilité maximale dans un réseau
- Semi-anneau de Boole: Existence de chemins
- Union, concaténation: Forme rationnelle d'un langage reconnu par un automate

## Principe de la programmation dynamique

1. La solution d'un problème  $P_k$  **contient** les solutions de problèmes ayant des tailles plus petites
2. La **construction** de la solution pour  $P_k$  s'effectue à l'aide d'un **faible nombre** d'informations sur  $P_j$ ,  $j < k$

## Exemple 1: faire un produit de matrices de tailles différentes

On se donne  $n$  matrices  $M_1, M_2, \dots, M_n$  chaque  $M_i$  a  $m_i$  lignes et  $m_{i+1}$  colonnes, les entrées sont des nombres (réels ou entiers). On cherche la matrice produit:

$$M_1 M_2 \dots M_n$$

Il faut trouver l'ordre des produits à effectuer de façon à minimiser le nombre total d'opérations.

**Remarque:** Le calcul de  $M_{i-1}M_i$  demande  $O(m_{i-1}m_i m_{i+1})$  opérations.

**Exemple** Trois matrices  $M_1, M_2, M_3$  de tailles respectives  $10 \times 100$ ,  $100 \times 5$  et  $5 \times 50$

1. Le calcul de  $M_1M_2$  demande 5 000 multiplications de nombres le produit ensuite par  $M_3$  fait faire 2 500 de plus soit un total de 7 500
2. Le calcul de  $M_2M_3$  demande 25 000 multiplications de nombres, la détermination ensuite de  $M_1M_2M_3$  utilise 50 000 multiplications soit un total de 75 000

**Conclusion** Il vaut mieux faire  $((M_1M_2)M_3)$  que calculer  $(M_1(M_2M_3))$

## Cas général

- On note  $c_{i,j}$  le nombre minimum de multiplications pour calculer  $M_i M_{i+1} \dots M_j$
- On a alors  $c_{i,i} = 0$ ,  $c_{i-1,i} = m_{i-1} m_i m_{i+1}$
- On découpe  $M_i M_{i+1} \dots M_j$  en  $M_i \dots M_k$  et  $M_{k+1} \dots M_j$  en choisissant le meilleur  $k$ :

$$c_{i,j} = \min_{k=i,j-1} [c_{i,k} + c_{k+1,j} + m_i m_{k+1} m_{j+1}]$$

- On doit déterminer  $M_{1,n}$

## Un exemple:

$i$	1	2	3	4	5	6	7
$m_i$	30	35	15	5	10	20	25

$C_{i,j}$	1	2	3	4	5	6
1	0	-	-	-	-	-
2	-	0	-	-	-	-
3	-	-	0	-	-	-
4	-	-	-	0	-	-
5	-	-	-	-	0	-
6	-	-	-	-	-	0

## Un exemple:

$i$	1	2	3	4	5	6	7
$m_i$	30	35	15	5	10	20	25

$C_{i,j}$	1	2	3	4	5	6
1	0	15 750	-	-	-	-
2	-	0	2 625	-	-	-
3	-	-	0	750	-	-
4	-	-	-	0	1 000	-
5	-	-	-	-	0	5 000
6	-	-	-	-	-	0

### Calcul de $c_{1,3}$ :

$i$	1	2	3	4	5	6	7
$m_i$	30	35	15	5	10	20	25

---


$$c_{1,3} = \min [c_{1,1} + c_{2,3} + m_1 m_2 m_4, \quad c_{1,2} + c_{3,3} + m_1 m_3 m_4]$$

$$= \min [0 + 2625 + 30 \times 35 \times 5, \quad 15750 + 0 + 30 \times 15 \times 5]$$

$$= \min [7\ 875, \quad 18\ 000]$$



## Un exemple:

$i$	1	2	3	4	5	6	7
$m_i$	30	35	15	5	10	20	25

$C_{i,j}$	1	2	3	4	5	6
1	0	15 750	7 875	-	-	-
2	-	0	2 625	4 375	-	-
3	-	-	0	750	2 500	-
4	-	-	-	0	1 000	3 500
5	-	-	-	-	0	5 000
6	-	-	-	-	-	0

## Un exemple:

$i$	1	2	3	4	5	6	7
$m_i$	30	35	15	5	10	20	25

$C_{i,j}$	1	2	3	4	5	6
1	0	15 750	7 875	9 375	-	-
2	-	0	2 625	4 375	7 125	-
3	-	-	0	750	2 500	5 375
4	-	-	-	0	1 000	3 500
5	-	-	-	-	0	5 000
6	-	-	-	-	-	0

## Un exemple:

$i$	1	2	3	4	5	6	7
$m_i$	30	35	15	5	10	20	25

$C_{i,j}$	1	2	3	4	5	6
1	0	15 750	7 875	9 375	11 875	-
2	-	0	2 625	4 375	7 125	10 500
3	-	-	0	750	2 500	5 375
4	-	-	-	0	1 000	3 500
5	-	-	-	-	0	5 000
6	-	-	-	-	-	0

## Un exemple:

$i$	1	2	3	4	5	6	7
$m_i$	30	35	15	5	10	20	25

$C_{i,j}$	1	2	3	4	5	6
1	0	15 750	7 875	9 375	11 875	15 125
2	-	0	2 625	4 375	7 125	10 500
3	-	-	0	750	2 500	5 375
4	-	-	-	0	1 000	3 500
5	-	-	-	-	0	5 000
6	-	-	-	-	-	0

## Retrouver les étapes du calcul

un tableau pour les valeurs des  $k$  intermédiaires

$K_{i,j}$	1	2	3	4	5	6
1	-	-	1	3	3	3
2	-	-	-	3	3	3
3	-	-	-	-	3	3
4	-	-	-	-	-	5
5	-	-	-	-	-	-
6	-	-	-	-	-	-

Pour calculer  $M_i \dots M_j$  on pose  $k = K_{i,j}$  donné par le tableau puis on calcule  $M_i \dots M_k$  et  $M_{k+1} \dots M_j$  et on les multiplie entre elles.

## Sac à dos

- Des objets  $1, 2, \dots, n$  de poids  $w_1, w_2, \dots, w_n$
- Chacun rapporte un bénéfice  $b_1, b_2, \dots, b_n$
- Trouver le bénéfice maximum réalisable sachant que la charge maximale est  $P_0$

## Sac à dos: idée pour $P_0$ entier pas trop grand

- On note  $B(k, p)$  le bénéfice maximal réalisable avec des objets  $1, 2, \dots, k$  et le poids maximal  $p$
- On a pour  $k = 1$ :

$$B(1, p) = \begin{cases} 0 & \text{si } p < w_1 \\ b_1 & \text{si } p \geq w_1 \end{cases}$$

- Pour  $k > 1$

$$B(k, p) = \begin{cases} B(k-1, p) & \text{si } p < w_k \\ \max(B(k-1, p), B(k-1, p-w_k) + b_k) & \text{si } p \geq w_k \end{cases}$$

## Exemple pour le sac à dos

Objets	1	2	3	4	5	6	7	8
Poids	2	3	5	2	4	6	3	1
Bénéfices	5	8	14	6	13	17	10	4

Poids total  $P_0 = 12$



## Sac à dos:

Objets	1	2	3	4	5	6	7	8
Poids	2	3	5	2	4	6	3	1
Bénéfices	5	8	14	6	13	17	10	4

$B(k, p)$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12
$k = 1$	0	0	5	5	5	5	5	5	5	5	5	5	5

## Sac à dos:

Objets	1	2	3	4	5	6	7	8
Poids	2	3	5	2	4	6	3	1
Bénéfices	5	8	14	6	13	17	10	4

$B(k, p)$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12
$k = 1$	0	0	5	5	5	5	5	5	5	5	5	5	5
$k = 2$	0	0	5	8	8	13	13	13	13	13	13	13	13

## Sac à dos:

Objets	1	2	3	4	5	6	7	8
Poids	2	3	5	2	4	6	3	1
Bénéfices	5	8	14	6	13	17	10	4

$B(k, p)$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12
$k = 1$	0	0	5	5	5	5	5	5	5	5	5	5	5
$k = 2$	0	0	5	8	8	13	13	13	13	13	13	13	13
$k = 3$	0	0	5	8	8	14	14	19	22	22	27	27	27

## Sac à dos:

$B(k, p)$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12
$k = 1$	0	0	5	5	5	5	5	5	5	5	5	5	5
$k = 2$	0	0	5	8	8	13	13	13	13	13	13	13	13
$k = 3$	0	0	5	8	8	14	14	19	22	22	27	27	27
$k = 4$	0	0	6	8	11	14	14	20	22	25	28	28	33
$k = 5$	0	0	6	8	13	14	19	21	24	27	28	33	35
$k = 6$	0	0	6	8	13	14	19	21	24	27	30	33	36
$k = 7$	0	0	6	10	13	16	19	23	24	29	31	34	37
$k = 8$	0	4	6	10	14	17	20	23	27	29	33	35	38

## Alignements de séquences

Pour deux mots sur l'alphabet  $\{A, C, G, T\}$  on cherche un alignement qui optimise une fonction qui mesure la similarité

**Exemple:** **GATGCAT** et *ATCGAT*

G	A	T	-	G	C	A	T
-	A	T	C	G	-	A	T

## Algorithme de calcul du meilleur alignement

$p(a, b)$  est d'autant plus grand que les lettres sont similaires.

$$b \neq a, p(a, a) > 0 > p(a, b)$$

$$p(a, b) = p(b, a)$$

$q < 0$  exprime la similarité d'une lettre avec l'espace:  $p(a, e) = p(e, a) = q$

$$ms_{i,j} = \max \begin{cases} ms_{i-1,j-1} + p(u_i, v_j) \\ ms_{i-1,j} + q \\ ms_{i,j-1} + q \end{cases}$$

## Principe d'un algorithme en espace linéaire

- Le calcul des meilleurs scores peut se faire sur une seule ligne
- Le problème est de retrouver l'alignement une fois que l'on a le score
- On procède par divide and conquer
- Pour aligner  $u$  et  $v$  on prend  $i$  comme la moitié de la longueur de  $u$
- On calcule le score  $a_j$  du meilleur alignement de  $u_1u_2 \dots u_{i-1}$  avec chaque facteur gauche  $v_1v_2 \dots v_j$  de  $v$
- On calcule le score  $b_k$  du meilleur alignement de  $u_{i+1}u_{i+2} \dots u_n$  avec chaque facteur droit  $v_kv_{k+1} \dots v_n$  de  $v$
- On cherche le  $a_{j-1} + b_{j+1} + p(u_i, v_j)$  le meilleur

## Calcul de la complexité de l'algorithme en espace linéaire

- On montre que le nombre de comparaison  $C(m, n) \leq 2mn$
- Vrai pour  $m = 1$

- 

$$C(m, n) \leq \frac{mn}{2} + \frac{mn}{2} + C(m/2, j) + C(m/2, n - j)$$

- 

$$C(m, n) \leq \frac{mn}{2} + \frac{mn}{2} + mj + m(n - j) \leq 2mn$$