



# Cours de Recherche Opérationnelle 2

**Enseignant : Afef Bouzaiene**

Ecole Nationale des Sciences et Technologies Avancées  
Borj Cedria – 2<sup>ème</sup> année Option S.I.C.

2020-2021

# Bibliographie

- Précis de Recherche Opérationnelle, 6<sup>ème</sup> édition, Robert Faure, Bernard Lemaire, Christophe Picouleau, DUNOD, Paris, 2009.
- Graphes et algorithmes , Michel Gondran et Michel Minoux, 4<sup>ème</sup> Edition, Lavoisier, 2009.
- Exercices et Problèmes résolus de recherche opérationnelle Tome 1, Roseaux, DUNOD, 2005.
- <http://www.lamsade.dauphine.fr/~gabrel/enseignement.php> ; Notes de cours « Algorithmique et applications », Virginie Gabrel, CPES 2<sup>ème</sup> année, 2016-2017.
- <http://www.lgi.ecp.fr/~mousseau/Cours/S4/pmwiki/uploads/Main/GraphesAlgoBase.pdf>; «Théorie des Graphes, algorithmes de bases », Vincent Mousseau, Ecole Centrale Paris, 2009.



# Problème d'ordonnancement en Gestion de Projets

○ Problème de Gestion de projets sans contraintes de ressources :

- Ordonnancer en une durée minimale  $n$  tâches soumises à des contraintes de succession  $\Rightarrow$  contraintes de potentiels

**ordonnancer** : attribuer une date de début à chaque tâche, (ajout éventuel d'une tâche fictive début (0) et d'une tâche fictive fin ( $n+1$ ))

**contrainte de succession** : la tâche  $j$  ne peut commencer avant la fin de la tâche  $i$  ( $t_j - t_i \geq a_{ij}$ ) ; où  $t_i$  resp.  $t_j$  est la date de début de la tâche  $i$  resp.  $j$ ,  $t_0=0$  et  $a_{ij}$  étant la durée de la tâche  $i$ .

➔ l'exemple 5 illustre ce problème : cas d'ordonnancement de projet avec ressources illimitées (encore appelé **problème central de l'ordonnancement**)

# Problème d'ordonnancement en Gestion de Projets

○ Formulation mathématique :

- Variables de décision :  $(t_0, t_1, \dots, t_n, t_{n+1})$

- Min  $(t_{n+1} - t_0)$

s.c.

- Les contraintes de potentiels :  $t_j - t_i \geq a_{ij}$

- Les contraintes de non-négativité :  $t_i \geq 0 ; 0 \leq i \leq (n+1)$

➔ C'est un P.L.

➔ Existence de méthodes de résolution plus simples pour ce problème en se basant sur une modélisation par les graphes :

La Méthode des Potentiels et la Méthode PERT



# Problème d'ordonnancement en Gestion de Projets

## ○ La Méthode des Potentiels :

- Modélisation par un graphe orienté potentiels-tâches  $G(X,U)$  ; où les nœuds sont les tâches ; et tout arc  $(i,j)$ , valué par  $a_{ij}$ , représente la contrainte de potentiels  $(t_j - t_i \geq a_{ij})$  si cette contrainte existe entre  $i$  et  $j$ .
- Détermination de la durée minimale du projet  $\Rightarrow$  correspond à la recherche du chemin le plus long entre les sommets 0 et  $(n+1)$  du graphe

Pour la durée minimale trouvée, on distingue 2 cas particuliers d'ordonnancements réalisables :

- l'ordonnancement au plus tôt , et
- l'ordonnancement au plus tard

# Problème d'ordonnancement en Gestion de Projets

- La Méthode des Potentiels :
- Condition nécessaire et suffisante pour la détermination du chemin le plus long entre les sommets 0 et  $(n+1)$  : absence de circuit de valeur strictement positive dans le graphe pouvant être atteint à partir du sommet 0.



# Méthode des Potentiels

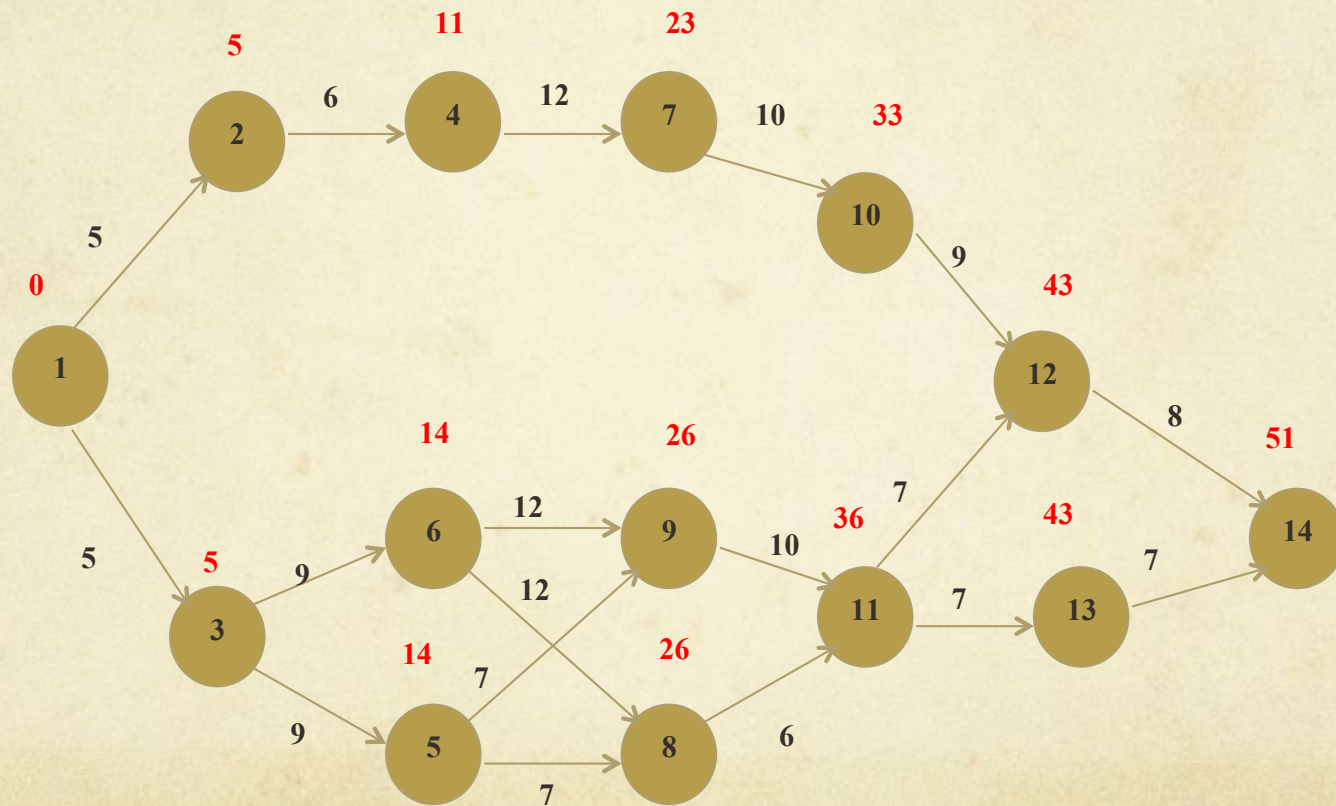
- **Dates de début au plus tôt :** La date de début au plus tôt  $\underline{t}_i$  d'une tâche  $i$  est égale à la longueur du plus long chemin de la tâche 0 à  $i$
- Dans le cas d'un graphe sans circuit, on a :

$$\underline{t}_0 = 0;$$

$$\underline{t}_i = \max_{j \in \Gamma^{-1}(i)} (\underline{t}_j + v_{j,i}),$$

Où  $v_{j,i}$  est la valuation de l'arc  $(j,i)$  (ici durée de  $j$ )

# Ordonnancement au plus tôt





# Méthode des Potentiels

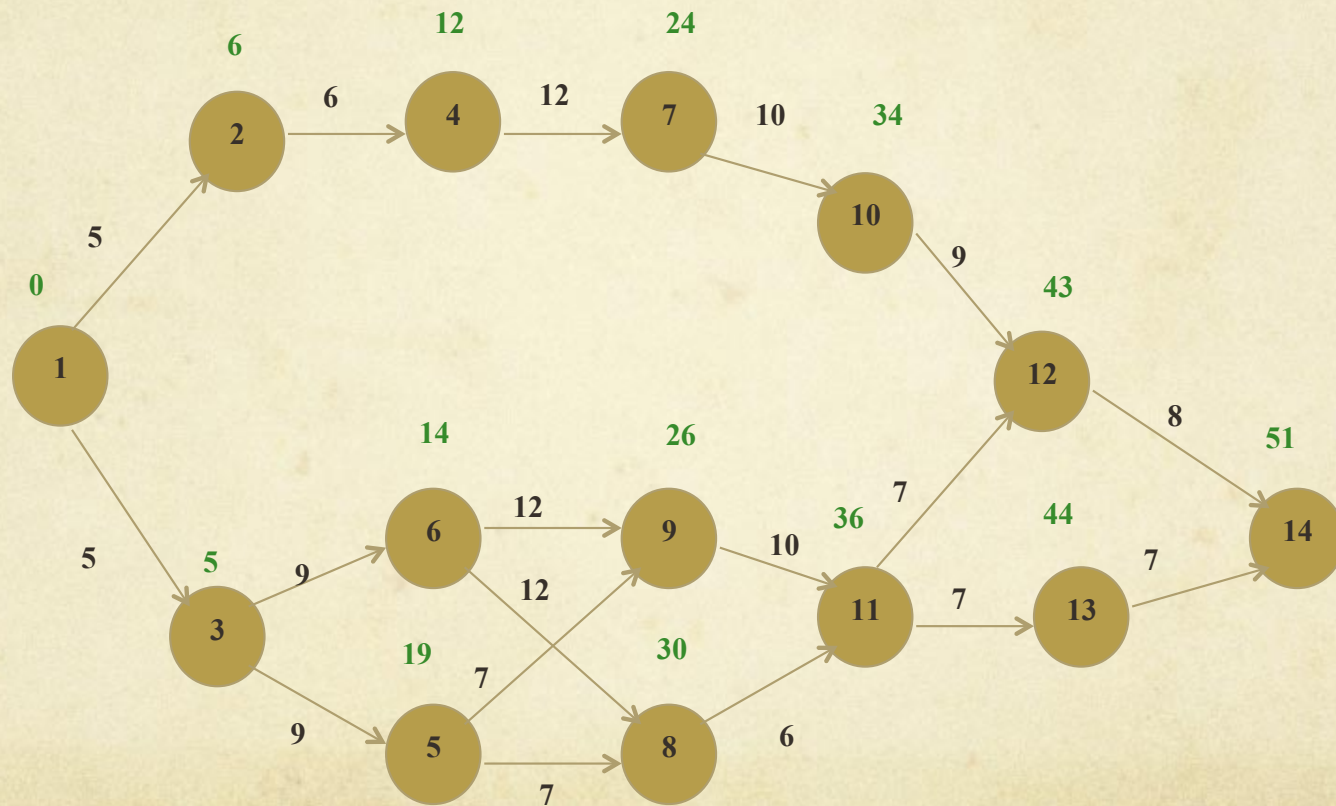
- Soit  $D$  la durée minimale du projet
- **Dates de début au plus tard :** La date de début au plus tard  $\bar{t}_i$  de  $i$  est la date maximum à laquelle on peut exécuter  $i$  sans retarder la date de fin du projet  $D$ .
- Dans le cas d'un graphe sans circuit, on a :

$$\bar{t}_{n+1} = D;$$

$$\bar{t}_i = \min_{j \in \Gamma^{+1}(i)} (\bar{t}_j - v_{i,j}),$$

Où  $v_{i,j}$  est la valuation de l'arc  $(i,j)$  (ici durée de  $i$ )

# Ordonnancement au plus tard

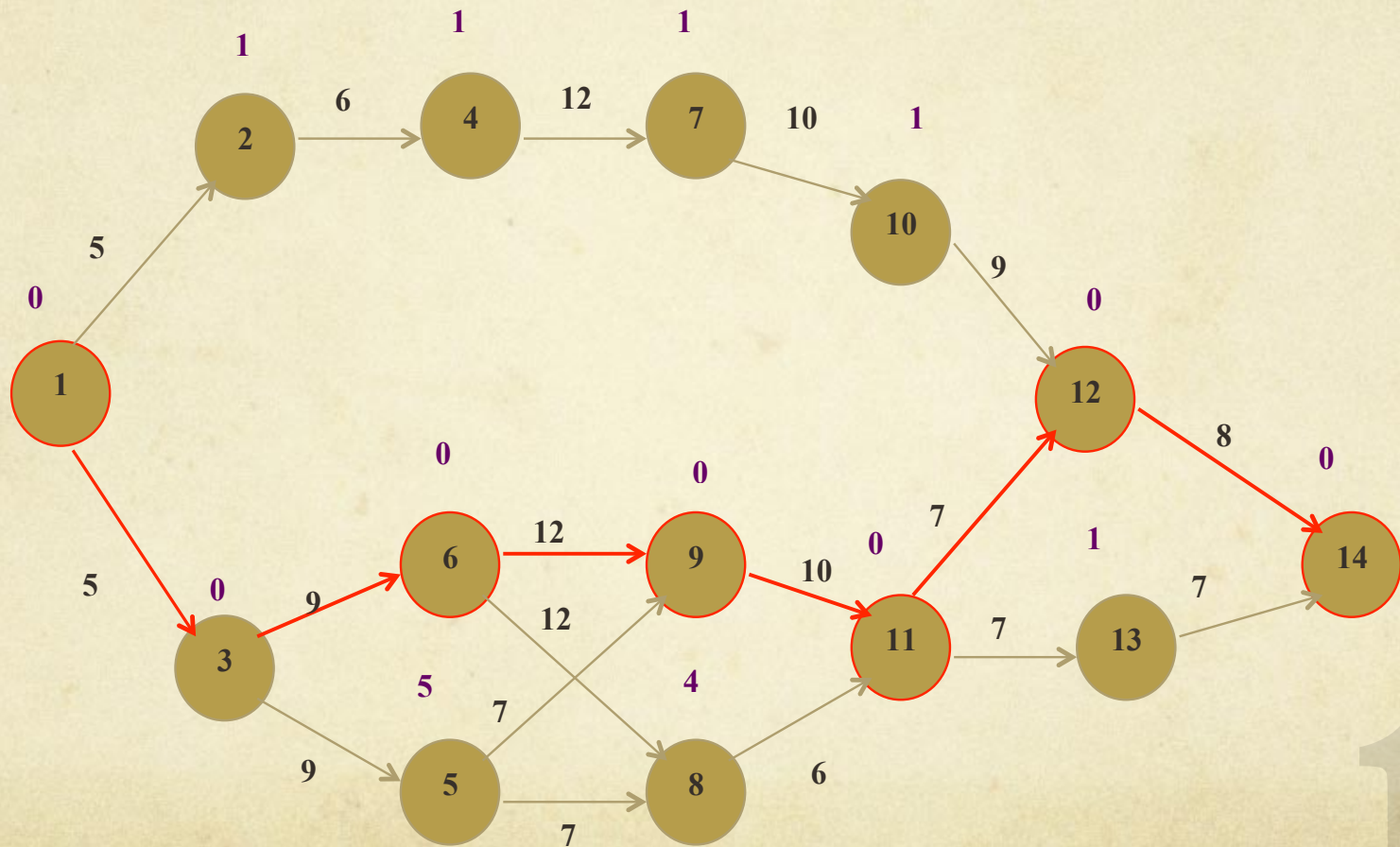




# Marges totales & Chemin Critique

- **Marge totale** : La marge totale d'une tâche  $i$  est le retard total qu'on peut se permettre sur  $i$  sans remettre en cause la date de fin du projet.  
$$MT_i = \bar{t}_i - \underline{t}_i$$
- Les **tâches critiques** ont une marge nulle  
=> tout retard sur leur exécution entraîne le même retard sur la date de fin du projet.
- Un **chemin est critique** s'il relie le sommet 0 au sommet  $(n+1)$  et s'il ne contient que des tâches critiques.

# Marges totales & Chemin critique





# Marges Libres

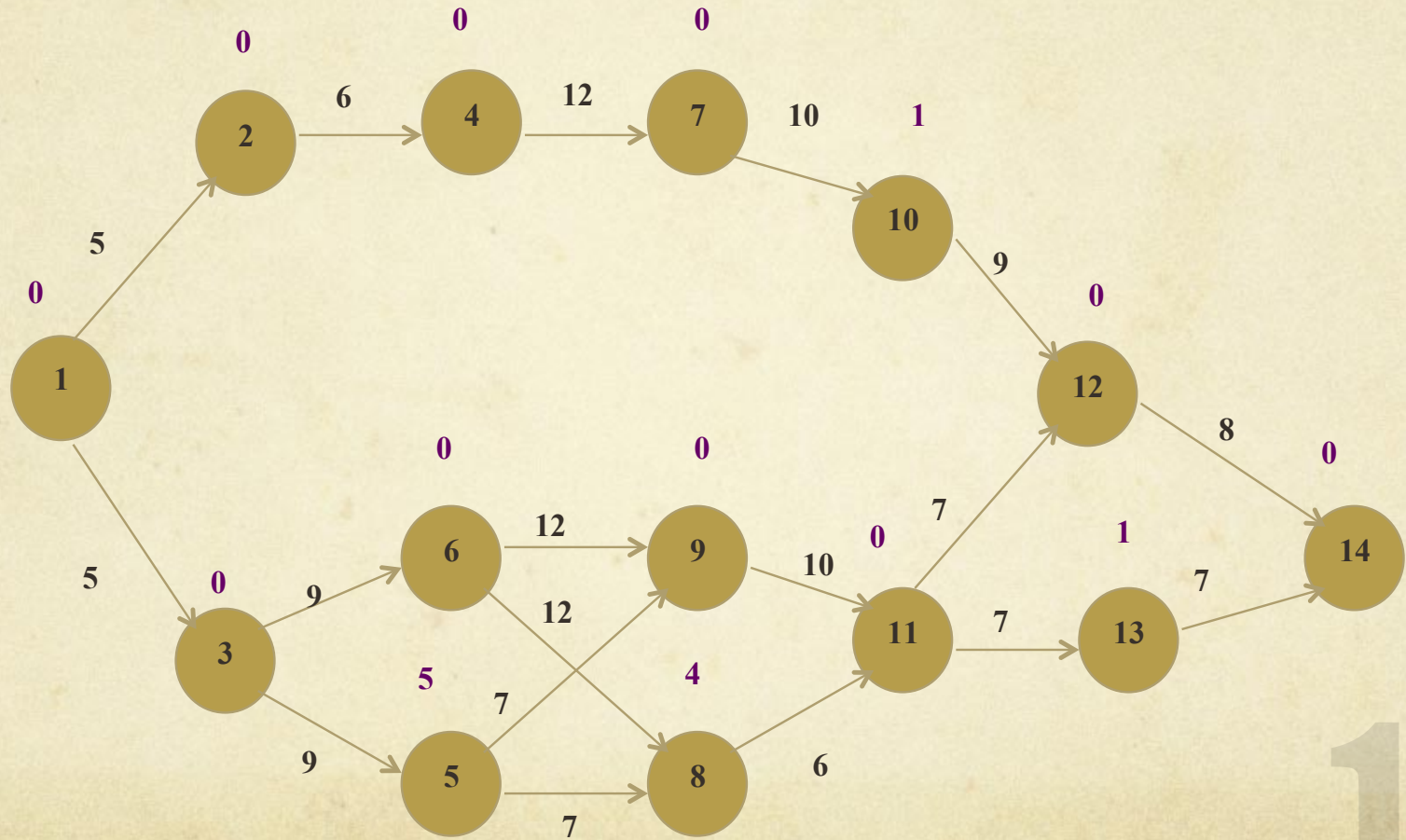
- La **marge libre** d'une tâche  $i$  est le retard total qu'on peut se permettre sur  $i$  sans retarder l'exécution d'une autre tâche (par rapport aux dates de début au plus tôt).

- $$ML_i = \min_{j \in \Gamma^{+1}(i)} \{ \underline{t}_j - \underline{t}_i - v_{i,j} \}$$

où  $v_{i,j}$  est la valuation de l'arc  $(i,j)$  (ici la durée de  $i$ )

Ex : Calculer les marges libres dans l'exemple 5

# Marges Libres





# Autres variantes des problèmes d'ordonnancement de projets

- Les problèmes de type RCPSP :

Resource-Constrained Project Scheduling Problem

- qui traitent des problèmes d'ordonnancement de projet avec des limitations sur les disponibilités des ressources, ne font pas l'objet de ce cours

# Notions de programmation dynamique

Sous des conditions peu restrictives, pour un graphe donné :

- Propriété : Toute partie (sous-chemin) d'un chemin optimal est, elle-même, optimale.
- Preuve : S'il n'en était pas ainsi, on pourrait lui substituer une partie meilleure ce qui améliorerait la valeur de l'ensemble du chemin, préalablement supposé optimal, d'où une contradiction.

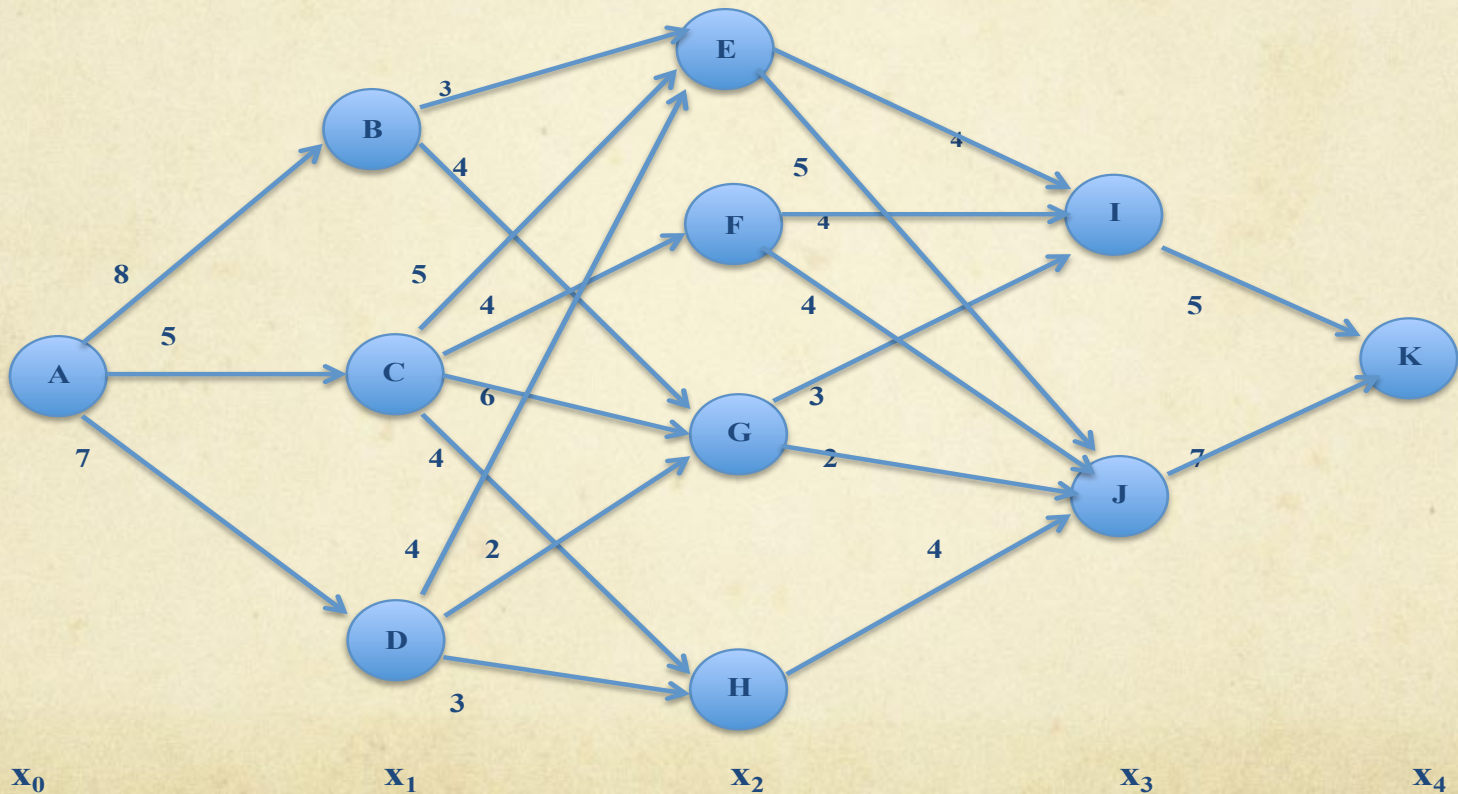
⇒ Généralisation sous forme de principe :

Toute sous-politique d'une politique optimale est elle-même, optimale.



# Notions de programmation dynamique

- Exemple : Nous avons à construire une autoroute entre les villes A et K, les sommets intermédiaires pouvant être classés en phases et les arcs du graphe ayant été valués par l'indication des coûts totaux (coûts de réalisation = coûts des chaussées, ouvrages, etc.)



# Notions de programmation dynamique

- Soit  $(x_0, x_1, x_2, x_3, x_4)$  : une politique de construction où  $x_0=A$ ;  $x_1 \in \{B,C,D\}$  ;  $x_2 \in \{E,F,G,H\}$  ;  $x_3 \in \{I,J\}$  et  $x_4=K$  ;
- Son coût est:  $F(x_0, x_1, x_2, x_3, x_4) = v(x_0, x_1) + v(x_1, x_2) + v(x_2, x_3) + v(x_3, x_4)$ ; où  $v(i,j)$  désigne le coût de l'arc  $(i,j)$ .
- Les inconnues du problème sont  $x_1, x_2$  et  $x_3$ ;
- La meilleure politique est celle qui minimise  $F$ .



# Notions de programmation dynamique

**Idée de la PRD :** Par exemple, déterminer pour la variable attachée à chaque phase, le chemin optimal depuis l'origine :

1. déterminer pour les deux premières phases, le sous-chemin optimal entre A et chacun des sommets de  $X_2=\{E,F,G,H\}$ ;
2. en ne retenant que les sous-chemins optimaux de l'étape 1, calculer les sous-chemins optimaux entre A et chacun des sommets de  $X_3=\{I,J\}$ ;
3. en ne retenant que les sous-chemins optimaux de l'étape 2, calculer les sous-chemins optimaux entre A et chacun des sommets de K.

=> Dessiner les tableaux de calculs correspondants

# Notions de programmation dynamique

$x_1$	Chemin opt	Coût
B		
C		
D		

$x_2$	Chemins possibles	Chemin opt.	Coût
E	ABE, ACE, ADE		
F	ACF		
G	ABG, ACG, ADG		
H	ACH, ADH		

$x_3$	Chemins possibles	Chemin opt.	Coût
I	ACEI, ACFI, ADGI		
J	ACEJ, ACFJ, ADGJ, ACHJ		

$x_4$	Chemins possibles	Chemin opt.	Coût
K	ADGIK, ADGJK		



# Notions de programmation dynamique

$x_1$	Chemin opt	Coût
B	AB	8
C	AC	5
D	AD	7

$x_2$	Chemins possibles	Chemin opt.	Coût
E	ABE, ACE, ADE	ACE	10
F	ACF	ACF	9
G	ABG, ACG, ADG	ADG	9
H	ACH, ADH	ACH	9

$x_3$	Chemins possibles	Chemin opt.	Coût
I	ACEI, ACFI, ADGI	ADGI	12
J	ACEJ, ACFJ, ADGJ, ACHJ	ADGJ	11

$x_4$	Chemins possibles	Chemin opt.	Coût
K	ADGIK, ADGJK	ADGIK	17

# Notions de programmation dynamique

Equations de récurrence :

$$f_{k+1}^*(x_{k+1}) = \underset{x_k \in X_k}{OPT}[f_k^*(x_k) + v_{k+1}(x_k, x_{k+1})]$$

Avec

$$f_k^*(x_k)$$

La valeur optimale des chemins entre A et chacun des sommets  $x_k$  de l'ensemble  $X_k$  ;

$$v_{k+1}(x_k, x_{k+1})$$

La valeur de l'arc  $(x_k, x_{k+1})$

$$x_k \in X_k ; x_{k+1} \in X_{k+1}$$



# Notions de programmation dynamique

Etape 1 :  $f_1^*(B) = 8$ ;  $f_1^*(C) = 5$ ;  $f_1^*(D) = 7$ ;

Etape 2 : Calculer, pour chaque  $x_2$  de  $X_2$  les valeurs optimales  $f_2^*(x_2)$

$$\begin{aligned} f_2^*(E) &= \underset{x_1 \in X_1}{OPT}[f_1^*(x_1) + v_2(x_1, E)] \\ &= \underset{x_1 \in X_1}{OPT}[f_1^*(B) + v_2(B, E); f_1^*(C) + v_2(C, E); f_1^*(D) + v_2(D, E)] \\ &= OPT[11; 10; 11] = 10 \Rightarrow (A, C, E) \text{ est optimal} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} f_2^*(F) &= \underset{x_1 \in X_1}{OPT}[f_1^*(x_1) + v_2(x_1, F)] \\ &= \underset{x_1 \in X_1}{OPT}[f_1^*(C) + v_2(C, F)] = 9 \Rightarrow (A, C, F) \text{ est optimal} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} f_2^*(G) &= \underset{x_1 \in X_1}{OPT}[f_1^*(x_1) + v_2(x_1, G)] \\ &= \underset{x_1 \in X_1}{OPT}[f_1^*(B) + v_2(B, G); f_1^*(C) + v_2(C, G); f_1^*(D) + v_2(D, G)] \\ &= OPT[12; 11; 9] = 9 \Rightarrow (A, D, G) \text{ est optimal} \end{aligned}$$

# Notions de programmation dynamique

Etape 2 (suite) :

$$\begin{aligned}f_2^*(H) &= \underset{x_1 \in X_1}{OPT}[f_1^*(x_1) + v_2(x_1, H)] \\&= \underset{x_1 \in X_1}{OPT}[f_1^*(C) + v_2(C, H); f_1^*(D) + v_2(D, H)] \\&= OPT[9; 10] = 9 \Rightarrow (A, C, H) \text{ est optimal}\end{aligned}$$

Etape 3 : Calculer, pour chaque  $x_3$  de  $X_3$  les valeurs optimales  $f_3^*(x_3)$

$$\begin{aligned}f_3^*(I) &= \underset{x_2 \in X_2}{OPT}[f_2^*(x_2) + v_3(x_2, I)] \\&= \underset{x_2 \in X_2}{OPT}[f_2^*(E) + v_3(E, I); f_2^*(F) + v_3(F, I); f_2^*(G) + v_3(G, I)] \\&= \underset{x_2 \in X_2}{OPT}[10 + 4; 9 + 4; 9 + 3] = 12 \Rightarrow (A, D, G, I) \text{ est optimal} \\f_3^*(J) &= \underset{x_2 \in X_2}{OPT}[f_2^*(x_2) + v_3(x_2, J)] \\&= \underset{x_2 \in X_2}{OPT}[f_2^*(E) + v_3(E, J); f_2^*(F) + v_3(F, J); f_2^*(G) + v_3(G, J); f_2^*(H) + v_3(H, J)] \\&= \underset{x_2 \in X_2}{OPT}[10 + 5; 9 + 4; 9 + 2; 9 + 4] = 11 \Rightarrow (A, D, G, J) \text{ est optimal}\end{aligned}$$



# Notions de programmation dynamique

Etape 4 : Calculer  $f_4^*(K)$

$$f_4^*(K) = \underset{x_3 \in X_3}{OPT}[f_3^*(x_3) + v_4(x_3, K)]$$

$$= \underset{x_3 \in X_3}{OPT}[f_3^*(I) + v_4(I, K); f_3^*(J) + v_4(J, K)]$$

$$= \underset{x_3 \in X_3}{OPT}[12 + 5; 11 + 7] = 17 \Rightarrow (A, D, G, I, K) \text{ est optimal}$$

$\Rightarrow$  Economie de calcul par rapport à une énumération naïve des 64 chemins de 4 arcs : cela permet de réaliser 18 additions de 2 nombres au lieu de 192 ( $= 3 \times 64$ )

$\Rightarrow$  Dans ce type de problème, le calcul aurait pu commencer de K en remontant vers A (Backward dynamic programming) au lieu du Forward dynamic programming