

## Chapitre 7 : Programmation dynamique

J.-F. Scheid

- I. Introduction et principe d'optimalité de Bellman
- II. Programmation dynamique pour la programmation linéaire en nombres entiers
- III. Problèmes de cheminement dans un graphe valué
  - ① Plus court chemin *passé*→*futur*
  - ② Plus court chemin *futur*→*passé*
  - ③ Remarques sur quelques algorithmes (Bellman, Dijkstra)
- IV. Problème du voyageur de commerce

# I. Introduction et principe d'optimalité de Bellman

## Programmation dynamique :

- Programmation dynamique inventée par Bellman (~ 1954) pour résoudre des pb de chemins optimaux (longueur max. ou min.)



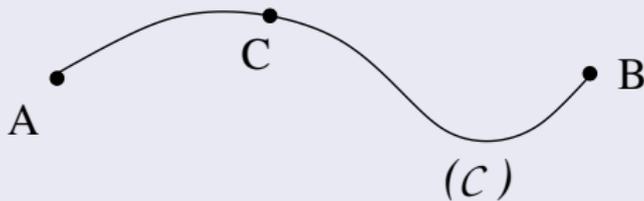
R. Bellman (1920-1984)

- La programmation dynamique est une méthode de construction d'algorithme très utilisée en optimisation combinatoire (→ recherche de solution optimale dans un ensemble **fini** de solutions **mais très grand**).

- La programmation dynamique est une méthode de construction d'algorithme très utilisée en optimisation combinatoire (→ recherche de solution optimale dans un ensemble **fini** de solutions **mais très grand**).
- Il s'agit d'une méthode d'**énumération implicite** (idem PSE) : on retient ou rejette des sous-ensembles de solutions mais on ne construit pas toutes les solutions. On rejette certaines solutions sans les avoir contruites explicitement si elles appartiennent à un sous-ensemble qui n'est pas intéressant.

## Principe d'optimalité de Bellman

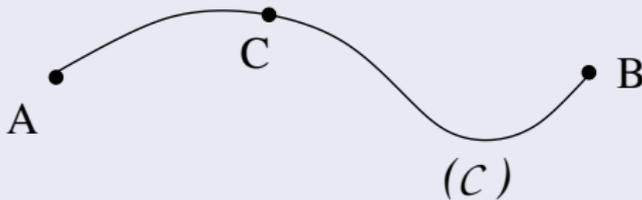
*Un chemin optimal est formé de sous-chemins optimaux : Si  $(C)$  est un chemin optimal allant de  $A$  à  $B$  et si  $C$  appartient à  $(C)$  alors les sous-chemins de  $(C)$  allant de  $A$  à  $C$  et de  $C$  à  $B$  sont optimaux.*



Démonstration par l'absurde.

## Principe d'optimalité de Bellman

Un chemin optimal est formé de sous-chemins optimaux : Si  $(C)$  est un chemin optimal allant de  $A$  à  $B$  et si  $C$  appartient à  $(C)$  alors les sous-chemins de  $(C)$  allant de  $A$  à  $C$  et de  $C$  à  $B$  sont optimaux.

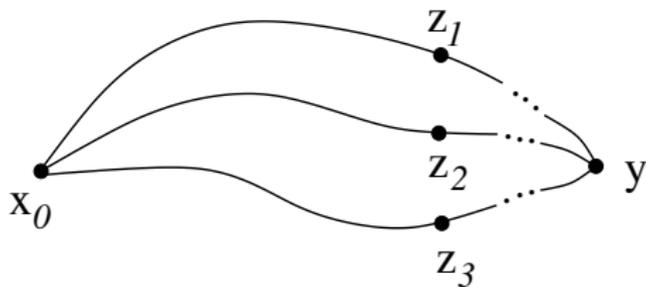


Démonstration par l'absurde.

Ce principe appliqué de façon *séquentielle* fournit des **formules récursives** pour la recherche de chemins optimaux.

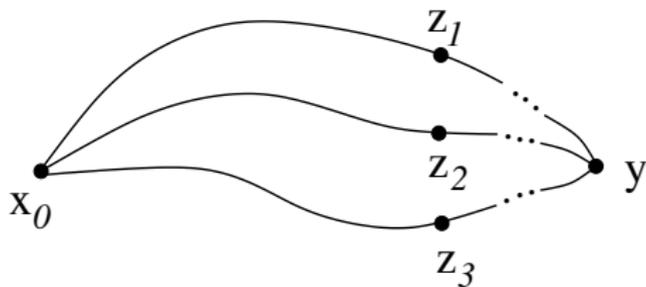
Un exemple.

On cherche le chemin le plus court allant de  $x_0$  fixé à  $y$  quelconque dans un graphe valué.



## Un exemple.

On cherche le chemin le plus court allant de  $x_0$  fixé à  $y$  quelconque dans un graphe valué.



On note  $F(y)$  la longueur *minimale* de tous les chemins allant de  $x_0$  à  $y$ .

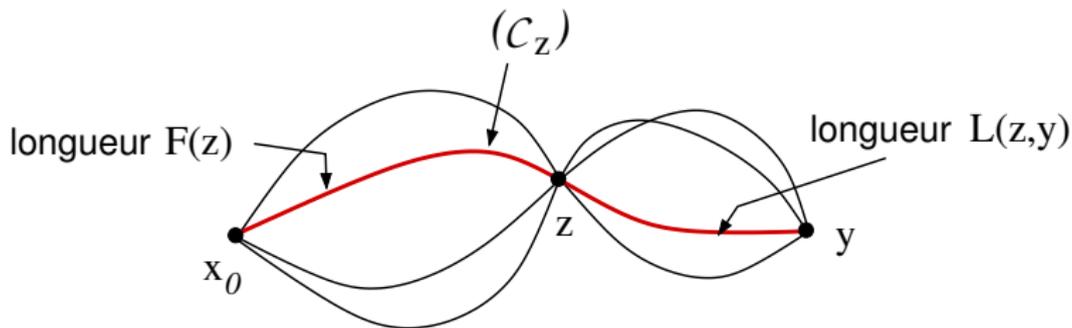
### Formule récursive

$$F(y) = \min_{z \neq y} (F(z) + L(z, y)) \quad (1)$$

où  $L(z, y)$  est la longueur *minimale* de tous les chemins allant de  $z$  à  $y$ .

## Démonstration de la formule récursive (1).

Soit un point  $z$  fixé dans le graphe. On considère un chemin minimal  $(C_z)$  allant de  $x_0$  à  $y$  et passant par  $z$ . Par le principe d'optimalité de Bellman, le sous-chemin allant de  $x_0$  à  $z$  est minimal et a pour longueur  $F(z)$ . De même, le sous-chemin allant de  $z$  à  $y$  est minimal et a pour longueur  $L(z, y)$ .



Donc la longueur du chemin  $(C_z)$  est  $F(z) + L(z, y)$ . On conclut en prenant le minimum sur  $z \Rightarrow F(y) = \min_z (F(z) + L(z, y))$  □

- La programmation dynamique appliquée à un problème donné, consiste à trouver une **formulation récursive** du problème.
- En procédant ensuite à un découpage étape par étape, on obtient une **formule de récurrence**.

## II. Programmation dynamique pour la PL en nombres entiers

### Un exemple de Programmation linéaire en nombres entiers.

Pb avec coefficients positifs dans les contraintes :

$$(PLNE) \left\{ \begin{array}{l} \max_{\mathbf{x}} [F(\mathbf{x}) = 6x_1 + 9x_2 + 8x_3 + 4x_4] \\ 4x_1 + 6x_2 + 5x_3 + 4x_4 \leq 8 \\ 3x_1 + 6x_2 + 4x_3 + 3x_4 \leq 7 \\ x_i \text{ entiers, } \forall i \end{array} \right.$$

## II. Programmation dynamique pour la PL en nombres entiers

### Un exemple de Programmation linéaire en nombres entiers.

Pb avec coefficients positifs dans les contraintes :

$$(PLNE) \begin{cases} \max_{\mathbf{x}} [F(\mathbf{x}) = 6x_1 + 9x_2 + 8x_3 + 4x_4] \\ 4x_1 + 6x_2 + 5x_3 + 4x_4 \leq 8 \\ 3x_1 + 6x_2 + 4x_3 + 3x_4 \leq 7 \\ x_i \text{ entiers, } \forall i \end{cases}$$

- Pour  $1 \leq k \leq n = 4$ , on cherche la solution de  $(PLNE)$  pour un second membre  $\mathbf{d}$  quelconque ( $\mathbf{d} \leq (8, 7)^T$ ) et en supposant que les variables au delà de la  $k$ -ième sont nulles.

## II. Programmation dynamique pour la PL en nombres entiers

### Un exemple de Programmation linéaire en nombres entiers.

Pb avec coefficients positifs dans les contraintes :

$$(PLNE) \begin{cases} \max_{\mathbf{x}} [F(\mathbf{x}) = 6x_1 + 9x_2 + 8x_3 + 4x_4] \\ 4x_1 + 6x_2 + 5x_3 + 4x_4 \leq 8 \\ 3x_1 + 6x_2 + 4x_3 + 3x_4 \leq 7 \\ x_i \text{ entiers}, \forall i \end{cases}$$

- Pour  $1 \leq k \leq n = 4$ , on cherche la solution de  $(PLNE)$  pour un second membre  $\mathbf{d}$  quelconque ( $\mathbf{d} \leq (8, 7)^T$ ) et en supposant que les variables au delà de la  $k$ -ième sont nulles.

$\rightsquigarrow$  On note  $F_k(\mathbf{d})$  la valeur maximale de la fonction objectif pour ce nouveau problème :

$$F_{\max}^* = F_4(8, 7) = \max_{\substack{\mathbf{Ax} \leq \begin{pmatrix} 8 \\ 7 \end{pmatrix} \\ \mathbf{x} \in \mathbb{N}^4}} F(\mathbf{x})$$

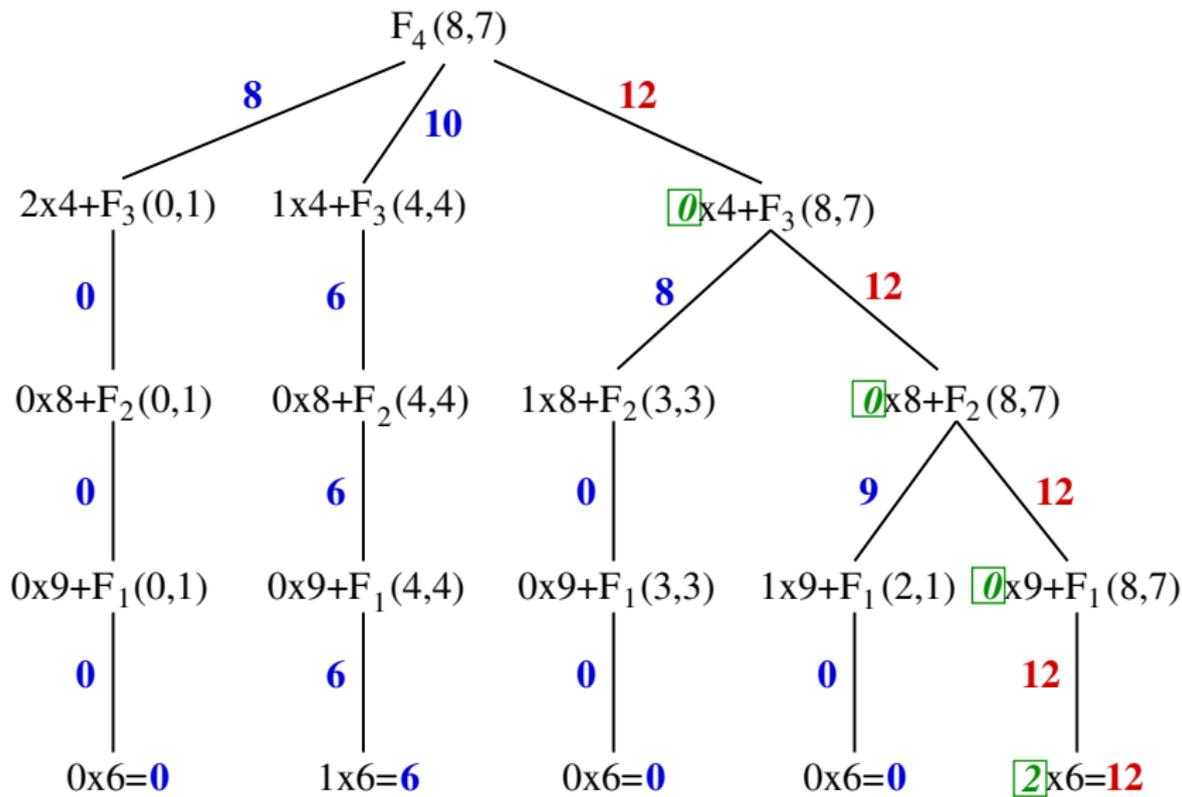
- Par le principe d'optimalité de Bellman, on peut alors écrire

$$F_{\max}^* = F_4(8, 7) = \max_{\begin{cases} 8-4x_4 \geq 0 \\ 7-3x_4 \geq 0 \\ x_4 \text{ entier} \geq 0 \end{cases}} [4x_4 + F_3(8 - 4x_4, 7 - 3x_4)]$$

où

$$F_3(8 - 4x_4, 7 - 3x_4) = \max_{\begin{cases} 4x_1 + 6x_2 + 5x_3 \leq 8 - 4x_4 \\ 3x_1 + 6x_2 + 4x_3 \leq 7 - 3x_4 \\ x_1, x_2, x_3 \text{ entiers} \geq 0 \end{cases}} [F' = 6x_1 + 9x_2 + 8x_3]$$

⇒ formule de récurrence



Calculs par *remontée*.

Solution optimale entière :  $x_1^* = 2$ ,  $x_2^* = x_3^* = x_4^* = 0$  avec  $\max F = 12$

## Généralisation

PL en nombres entiers avec des coefficients positifs  $A \geq 0$

$$(PLNE) \left\{ \begin{array}{l} \max_{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n} F(\mathbf{x}) = \mathbf{c}^\top \mathbf{x} \\ A\mathbf{x} \leq \mathbf{b} \\ \mathbf{x} \geq 0 \\ \mathbf{x} \text{ entiers} \end{array} \right.$$

**Principe** : on cherche la solution de  $(PLNE)$  pour un second membre  $\mathbf{d} \leq \mathbf{b}$  quelconque **en supposant que les variables au delà de la  $k$ -ième sont nulles**. On note  $F_k^*(\mathbf{d})$  la valeur maximale de la fonction objectif de ce nouveau problème :

$$F_k^*(\mathbf{d}) = \max_{\left\{ \begin{array}{l} A\bar{\mathbf{x}}_k \leq \mathbf{d} \\ \bar{\mathbf{x}}_k \in \mathbb{N}^n \end{array} \right.} F(\bar{\mathbf{x}}_k) \quad \text{avec} \quad \bar{\mathbf{x}}_k = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_k \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$$

## Formule de récurrence

$$F_k^*(\mathbf{d}) = \max_{\substack{x_k \text{ entier} \geq 0 \\ A^k x_k \leq \mathbf{d}}} \left[ c_k x_k + F_{k-1}^*(\mathbf{d} - A^k x_k) \right]$$

où  $A^k$  est le vecteur de la  $k$ -ième colonne de la matrice  $A$  i.e.  $(A^k)_i = a_{ik}$

Pour obtenir la solution optimale en utilisant les  $k$  premières variables, on examine toutes les valeurs possibles pour la  $k$ -ième variable  $x_k$ .

### III. Problèmes de cheminement dans un graphe

#### 1) Optimisation "passé $\rightarrow$ futur"

On cherche les plus courts chemins de  $x_0$  fixé (racine du graphe) à  $y$  quelconque.

### III. Problèmes de cheminement dans un graphe

#### 1) Optimisation "passé → futur"

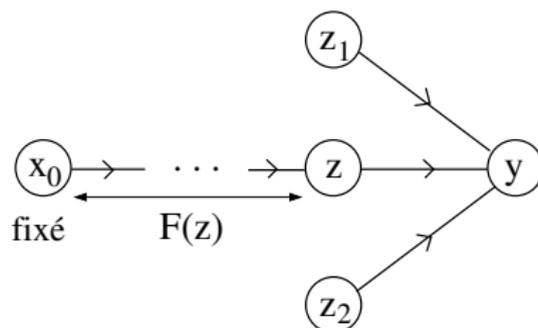
On cherche les plus courts chemins de  $x_0$  fixé (racine du graphe) à  $y$  quelconque.

On note  $F(y)$  la longueur de ces chemins **minimaux**. D'après le principe de Bellman,

$$F(y) = \min_{z \in P(y)} (F(z) + L(z, y))$$

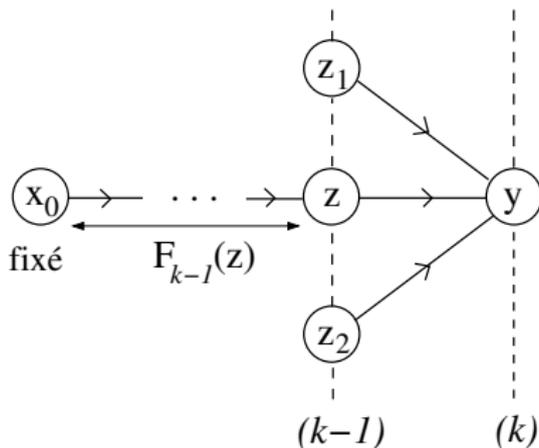
où  $L(z, y)$  est la longueur de l'arête allant de  $z$  à  $y$

$P(y)$  est l'ensemble des *sommets prédécesseurs* de  $y$ .



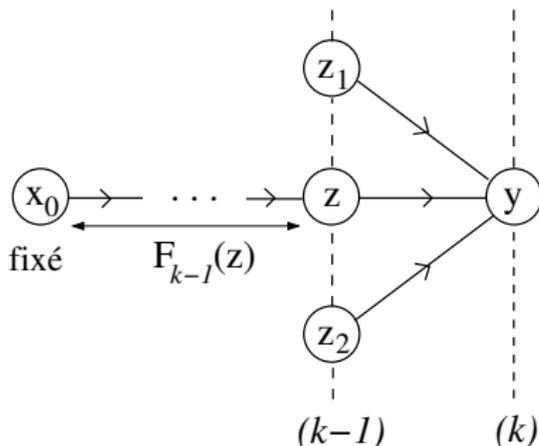
## Formule de récurrence (passé→futur)

- $F_0(x_0) = 0$ ,  $F_0(y) = +\infty$ ,  $y \neq x_0$
- $F_k(y) = \min_{z \in P(y)} (F_{k-1}(z) + L(z, y))$



## Formule de récurrence (passé→futur)

- $F_0(x_0) = 0$ ,  $F_0(y) = +\infty$ ,  $y \neq x_0$
- $F_k(y) = \min_{z \in P(y)} (F_{k-1}(z) + L(z, y))$



### Interprétation.

- $F_k(y) = +\infty$  s'il n'y a pas de chemin entre  $x_0$  et  $y$  avec au plus  $k$  arêtes.
- $F_k(y)$  représente la longueur *minimale* entre  $x_0$  et  $y$ , de tous les chemins qui vont de  $x_0$  à  $y$  et ayant au plus  $k$  arêtes.

**Chemin minimal.** Pour déterminer le *chemin minimal*, on considère l'ensemble des sommets

$$P_k(y) = \{z \in P(y) \text{ tel que } F_k(y) = F_{k-1}(z) + L(z, y)\}$$

C'est l'ensemble des prédécesseurs de  $y$  qui réalisent le minimum.

**Chemin minimal.** Pour déterminer le *chemin minimal*, on considère l'ensemble des sommets

$$P_k(y) = \{z \in P(y) \text{ tel que } F_k(y) = F_{k-1}(z) + L(z, y)\}$$

C'est l'ensemble des prédécesseurs de  $y$  qui réalisent le minimum.

### Chemin minimal

$$x_N = y;$$

$$x_k \in P_{k+1}(x_{k+1}) \quad (\text{jusqu'à la racine } x_0)$$

## Algorithme de Bellman

$P(y)$  désigne l'ensemble des prédécesseurs du sommet  $y$  au sens large i.e.  
 $y \in P(y) \Rightarrow F_k$  est toujours décroissante.

$N$  : nb de sommets

$x_0$  : racine du graphe

$P$  : ens. des prédécesseurs (sens large)

$l(z,y)$  : longueur de l'arête  $(z,y)$

$F_0(x_0)=0$ ,  $F_0(y) = \infty$  pour  $y \neq x_0$

Pour  $k$  de 1 à  $N-1$

    Pour tout sommet  $y$

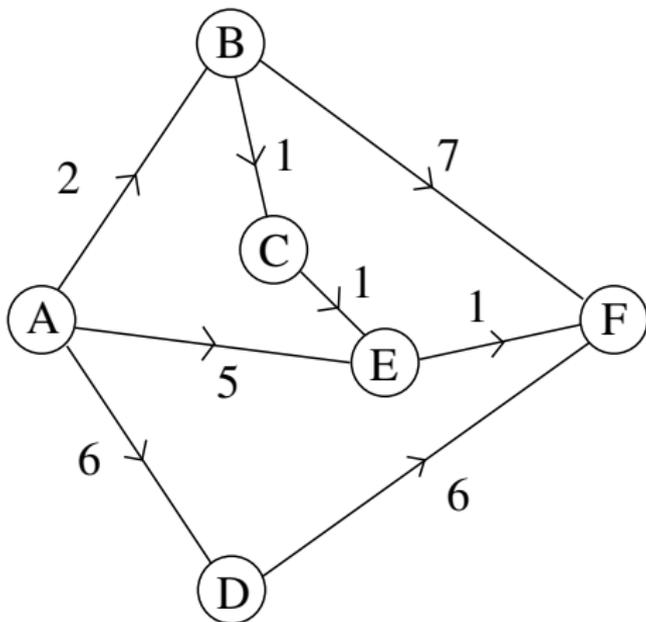
$F_1(y) = \min(F_0(z) + l(z,y); z \in P(y))$

    Fin pour

$F_0 = F_1$

Fin pour

**Exemple.** Par programmation dynamique, déterminer dans le graphe suivant le plus court chemin de  $A$  à  $F$ .



Calcul des  $F_k$ .

	A	B	C	D	E	F
$F_0$	0	$+\infty$	$+\infty$	$+\infty$	$+\infty$	$+\infty$
$F_1$	0	<b>2</b>	$+\infty$	<b>6</b>	<b>5</b>	$+\infty$
$F_2$	0	2	<b>3</b>	6	5	<b>6</b>
$F_3$	0	2	3	6	<b>4</b>	6
$F_4$	0	2	3	6	4	<b>5</b>

## Calcul des $F_k$ .

	A	B	C	D	E	F
$F_0$	0	$+\infty$	$+\infty$	$+\infty$	$+\infty$	$+\infty$
$F_1$	0	<b>2</b>	$+\infty$	<b>6</b>	<b>5</b>	$+\infty$
$F_2$	0	2	<b>3</b>	6	5	<b>6</b>
$F_3$	0	2	3	6	<b>4</b>	6
$F_4$	0	2	3	6	4	<b>5</b>

- $F_1(B) = \mathbf{2}; P_1(B) = \{A\};$   
 $F_1(D) = \mathbf{6}; P_1(D) = \{A\};$   
 $F_1(E) = \mathbf{5}; P_1(E) = \{A\};$

## Calcul des $F_k$ .

	A	B	C	D	E	F
$F_0$	0	$+\infty$	$+\infty$	$+\infty$	$+\infty$	$+\infty$
$F_1$	0	<b>2</b>	$+\infty$	<b>6</b>	<b>5</b>	$+\infty$
$F_2$	0	2	<b>3</b>	6	5	<b>6</b>
$F_3$	0	2	3	6	<b>4</b>	6
$F_4$	0	2	3	6	4	<b>5</b>

- $F_1(B) = \mathbf{2}$ ;  $P_1(B) = \{A\}$ ;  
 $F_1(D) = \mathbf{6}$ ;  $P_1(D) = \{A\}$ ;  
 $F_1(E) = \mathbf{5}$ ;  $P_1(E) = \{A\}$ ;
- $F_2(C) = F_1(B) + 1 = \mathbf{3}$ ;  $P_2(C) = \{B\}$ ;  
 $F_2(F) = \min(F_1(F), F_1(B) + 7, F_1(D) + 6, F_1(E) + 1)$   
 $= \min(+\infty, 9, 12, \mathbf{6}) = \mathbf{6}$ ;  $P_2(F) = \{E\}$ ;

## Calcul des $F_k$ .

	A	B	C	D	E	F
$F_0$	0	$+\infty$	$+\infty$	$+\infty$	$+\infty$	$+\infty$
$F_1$	0	<b>2</b>	$+\infty$	<b>6</b>	<b>5</b>	$+\infty$
$F_2$	0	2	<b>3</b>	6	5	<b>6</b>
$F_3$	0	2	3	6	<b>4</b>	6
$F_4$	0	2	3	6	4	<b>5</b>

- $F_1(B) = \mathbf{2}; P_1(B) = \{A\};$   
 $F_1(D) = \mathbf{6}; P_1(D) = \{A\};$   
 $F_1(E) = \mathbf{5}; P_1(E) = \{A\};$
- $F_2(C) = F_1(B) + 1 = \mathbf{3}; P_2(C) = \{B\};$   
 $F_2(F) = \min(F_1(F), F_1(B) + 7, F_1(D) + 6, F_1(E) + 1)$   
 $= \min(+\infty, 9, 12, \mathbf{6}) = \mathbf{6}; P_2(F) = \{E\};$
- $F_3(E) = \min(F_2(E), F_2(A) + 5, F_2(C) + 1)$   
 $= \min(5, 5, \mathbf{4}) = \mathbf{4}; P_3(E) = \{C\};$

## Calcul des $F_k$ .

	A	B	C	D	E	F
$F_0$	0	$+\infty$	$+\infty$	$+\infty$	$+\infty$	$+\infty$
$F_1$	0	<b>2</b>	$+\infty$	<b>6</b>	<b>5</b>	$+\infty$
$F_2$	0	2	<b>3</b>	6	5	<b>6</b>
$F_3$	0	2	3	6	<b>4</b>	6
$F_4$	0	2	3	6	4	<b>5</b>

- $F_1(B) = \mathbf{2}$ ;  $P_1(B) = \{A\}$ ;  
 $F_1(D) = \mathbf{6}$ ;  $P_1(D) = \{A\}$ ;  
 $F_1(E) = \mathbf{5}$ ;  $P_1(E) = \{A\}$ ;
- $F_2(C) = F_1(B) + 1 = \mathbf{3}$ ;  $P_2(C) = \{B\}$ ;  
 $F_2(F) = \min(F_1(F), F_1(B) + 7, F_1(D) + 6, F_1(E) + 1)$   
 $= \min(+\infty, 9, 12, \mathbf{6}) = \mathbf{6}$ ;  $P_2(F) = \{E\}$ ;
- $F_3(E) = \min(F_2(E), F_2(A) + 5, F_2(C) + 1)$   
 $= \min(5, 5, \mathbf{4}) = \mathbf{4}$ ;  $P_3(E) = \{C\}$ ;
- $F_4(F) = \min(F_3(F), F_3(B) + 7, F_3(D) + 6, F_3(E) + 1)$   
 $= \min(6, 9, 12, \mathbf{5}) = \mathbf{5}$ ;  $P_4(F) = \{E\}$ ;

## Chemin optimal.

$$x_4 = F$$

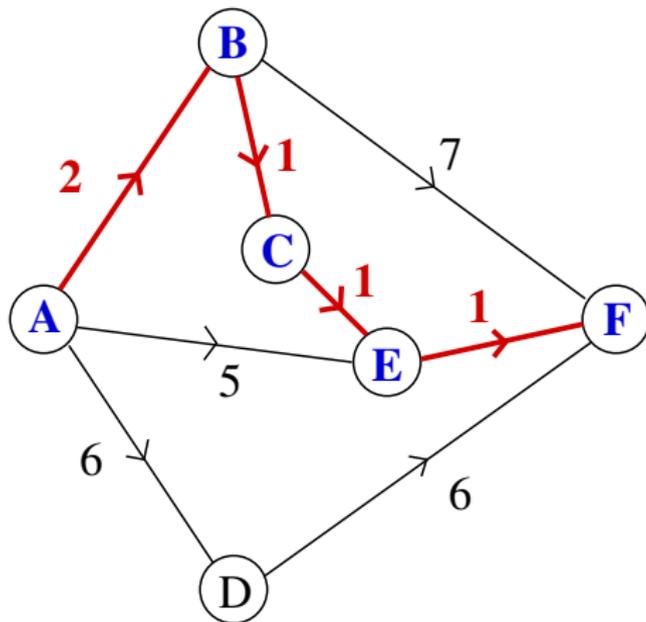
$$x_3 = P_4(F) = E$$

$$x_2 = P_3(E) = C \quad \Rightarrow \quad \text{chemin optimal } (A, B, C, E, F)$$

$$x_1 = P_2(C) = B$$

de longueur minimale 5

$$x_0 = P_1(B) = A$$



### III. Problèmes de cheminement dans un graphe

#### 2) Optimisation "**futur** → **passé**"

On cherche les plus courts chemins de  $x$  **quelconque** à  $y_0$  **fixé** (antiracine du graphe).

### III. Problèmes de cheminement dans un graphe

#### 2) Optimisation "futur $\rightarrow$ passé"

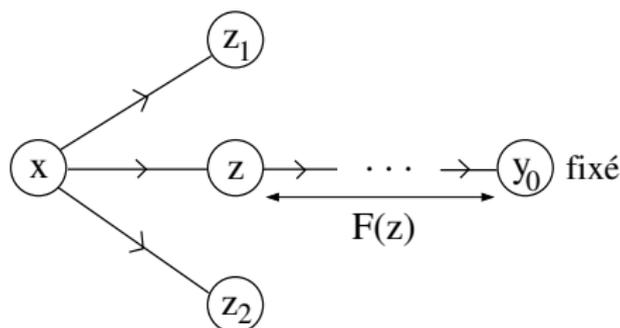
On cherche les plus courts chemins de  $x$  quelconque à  $y_0$  fixé (antiracine du graphe).

On note  $F(x)$  la longueur de ces chemins **minimaux**. D'après le principe de Bellman,

$$F(x) = \min_{z \in S(x)} (F(z) + L(x, z))$$

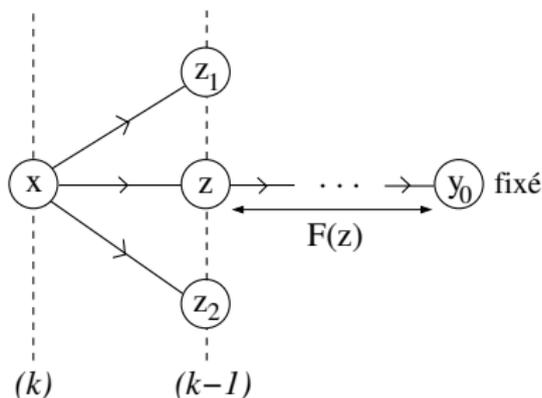
où  $L(x, z)$  est la longueur de l'arête allant de  $x$  à  $z$

$S(x)$  est l'ensemble des *sommets successeurs* de  $x$ .



## Formule de récurrence (futur→passé)

- $F_0(y_0) = 0$ ,  $F_0(x) = +\infty$ ,  $x \neq y_0$
- $F_k(x) = \min_{z \in S(x)} (F_{k-1}(z) + L(x, z))$



### Interprétation.

- $F_k(y) = +\infty$  s'il n'y a pas de chemin allant de  $x$  à  $y_0$  avec au plus  $k$  arêtes.
- $F_k(y)$  représente la longueur *minimale* entre  $x$  et  $y_0$ , de tous les chemins qui vont de  $x$  à  $y_0$  et ayant au plus  $k$  arêtes.

### 3) Remarques sur les formules de récurrence

- Dans les formules de récurrence précédentes, les valuations peuvent être de signes **quelconques**.

## III. Problèmes de cheminement dans un graphe

### 3) Remarques sur les formules de récurrence

- Dans les formules de récurrence précédentes, les valuations peuvent être de signes **quelconques**.
- ⓘ Attention aux graphes *avec circuit*

#### Circuit dans un graphe

Un **circuit** dans un graphe est un chemin dont les extrémités sont confondues. La **valeur du circuit** est alors définie comme la somme de toutes les valuations des arêtes du circuit.

# III. Problèmes de cheminement dans un graphe

## 3) Remarques sur les formules de récurrence

- Dans les formules de récurrence précédentes, les valuations peuvent être de signes **quelconques**.
- ⓘ Attention aux graphes *avec circuit*

### Circuit dans un graphe

Un **circuit** dans un graphe est un chemin dont les extrémités sont confondues. La **valeur du circuit** est alors définie comme la somme de toutes les valuations des arêtes du circuit.

- Si un circuit a une valeur *strictement positive*, on ne peut pas boucler sur le circuit car sinon on ne fait qu'augmenter la longueur du chemin.
- Si un circuit a une valeur *strictement négative*, alors la longueur du chemin n'est plus minorée et on boucle...

## Quelques algorithmes de programmation dynamique

Les différents algorithmes de programmation dynamique utilisant les formules de récurrences précédentes pour la recherche de chemins *minimaux* sont valables pour des graphes **sans circuit de valeur strictement négative**.

- 1 **Algorithme de Bellman**. Valuations de signes **quelconques** sur un graphe sans circuit de valeur négative. Nécessite une numérotation topologique des sommets : arêtes  $(i, j)$  avec  $i < j$ . Complexité en  $\mathcal{O}(nm)$  avec  $n$  sommets,  $m$  arêtes.
- 2 **Algorithme de Dijkstra**. Valuations **positives** sur un graphe qui peut comporter des circuits (de valeurs positives). Complexité en  $\mathcal{O}((n + m) \log(n))$ .



E. Dijkstra (1930-2002)

Tous ces algorithmes diffèrent essentiellement sur la façon de parcourir les sommets.

Par exemple,

- **Bellman** : on choisit un sommet dont tous les prédécesseurs ont déjà été traités.
- **Dijkstra** : on choisit le sommet avec la plus petite distance.

## Algorithme de Dijkstra (Rappel)

E : ens. des sommets du graphe

$x_0$  : racine du graphe

S : ens. des successeurs

$l(z,y)$  : longueur de l'arête  $(z,y)$

$F_0(x_0)=0$ ,  $F_0(y) = \infty$  pour  $y \neq x_0$

$T=E-\{x_0\}$

$y=x_0$

Tant que  $T \neq \emptyset$

    Pour tout sommet  $z \in S(y) \cap T$

$F_0(z) = \min(F_0(z), F_0(y) + l(y,z))$

    Fin pour

$y$  est le sommet de  $T$  tq  $F_0(y) = \min(F_0(z); z \in T)$

$T=T-\{y\}$

Fin tant que

## IV. Problème du voyageur de commerce

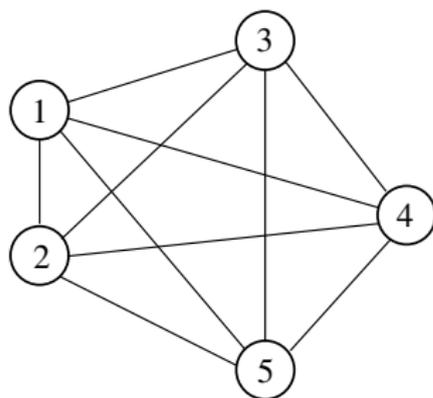
Un voyageur de commerce doit passer une et une seule fois par  $n$  villes et revenir à son point de départ en ayant parcouru la distance la plus petite possible.

## IV. Problème du voyageur de commerce

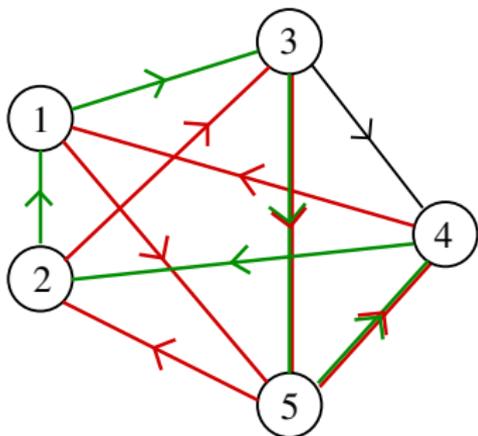
Un voyageur de commerce doit passer une et une seule fois par  $n$  villes et revenir à son point de départ en ayant parcouru la distance la plus petite possible.

Modélisation par un graphe.

- Graphe  $G = (E, \Gamma)$  **complet** :  $\forall (x, y) \in E \times E, x \neq y, \text{ on a } (x, y) \in \Gamma$



- Chemin **hamiltonien** : chemin dans un graphe qui passe une et une seule fois par tous les sommets



(1,3,5,4,2,1) circuit hamiltonien

(1,5,2,3,5,4,1) circuit non-hamiltonien

## Problème du voyageur de commerce

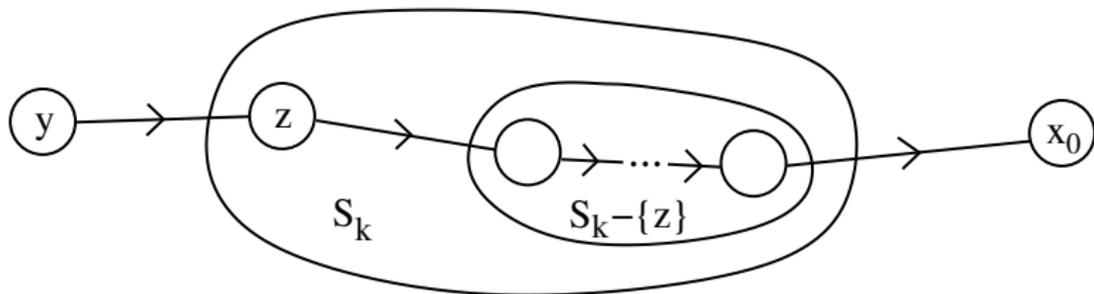
Le problème du voyageur de commerce consiste à chercher un *circuit hamiltonien* de valeur *minimale* dans un graphe valué *complet* à  $n$  sommets.

**Remarque.** Il y a  $(n - 1)!$  circuits hamiltoniens possibles.

## Formule de récurrence pour le voyageur de commerce

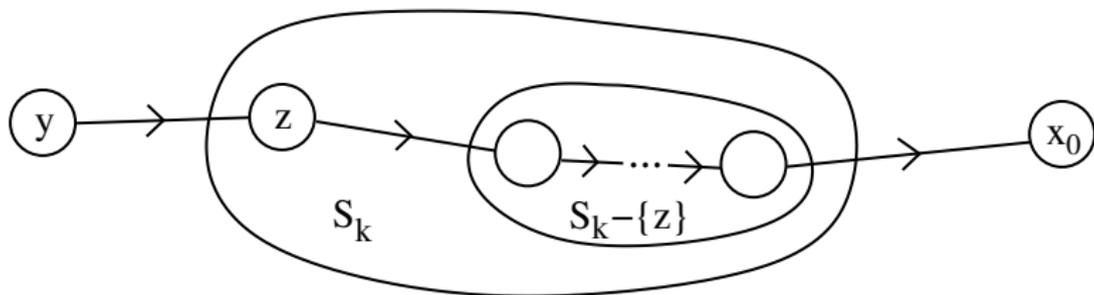
Soit  $x_0$  fixé. On cherche le plus court chemin de  $y$  quelconque à  $x_0$  en passant une et une seule fois par les  $k$  sommets d'un sous-ensemble ( $S_k$ ).

On note  $C_k(y, S_k)$  la valeur *minimale* de ce chemin.



## Formule de récurrence pour le voyageur de commerce

Soit  $x_0$  fixé. On cherche le plus court chemin de  $y$  quelconque à  $x_0$  en passant une et une seule fois par les  $k$  sommets d'un sous-ensemble ( $S_k$ ). On note  $C_k(y, S_k)$  la valeur *minimale* de ce chemin.



### Formule de récurrence

- $C_0(y, \emptyset) = L(y, x_0)$  pour tout  $y \neq x_0$
- Pour  $k = 1, \dots, n - 1$ ,

$$C_k(y, S_k) = \min_{z \in S_k} (C_{k-1}(z, S_k - \{z\}) + L(y, z)) \text{ pour } y, x_0 \notin S_k$$

avec  $y \neq x_0$  sauf pour la dernière étape.

- **Etape 0**

$$C_0(y, \emptyset) = L(y, x_0) \text{ pour tout } y \neq x_0$$

- **Etape 0**

$$C_0(y, \emptyset) = L(y, x_0) \text{ pour tout } y \neq x_0$$

- **Etape  $k = 1, \dots, n - 2$**

$$C_k(y, S_k) = \min_{z \in S_k} (C_{k-1}(z, S_k - \{z\}) + L(y, z))$$

pour tout  $y \neq x_0$ , pour tout sous-ensemble  $S_k$  de  $k$  sommets tel que  $y, x_0 \notin S_k$ .

- **Etape 0**

$$C_0(y, \emptyset) = L(y, x_0) \text{ pour tout } y \neq x_0$$

- **Etape  $k = 1, \dots, n - 2$**

$$C_k(y, S_k) = \min_{z \in S_k} (C_{k-1}(z, S_k - \{z\}) + L(y, z))$$

pour tout  $y \neq x_0$ , pour tout sous-ensemble  $S_k$  de  $k$  sommets tel que  $y, x_0 \notin S_k$ .

- **Etape  $n - 1$**

$$\begin{aligned} & C_{n-1}(x_0, \{x_1, \dots, x_{n-1}\}) \\ &= \min_{z \in \{x_1, \dots, x_{n-1}\}} (C_{n-2}(z, \{x_1, \dots, x_{n-1}\} - \{z\}) + L(x_0, z)) \\ &= \text{longueur minimale du circuit hamiltonien} \end{aligned}$$

- **Etape 0**

$$C_0(y, \emptyset) = L(y, x_0) \text{ pour tout } y \neq x_0$$

- **Etape  $k = 1, \dots, n - 2$**

$$C_k(y, S_k) = \min_{z \in S_k} (C_{k-1}(z, S_k - \{z\}) + L(y, z))$$

pour tout  $y \neq x_0$ , pour tout sous-ensemble  $S_k$  de  $k$  sommets tel que  $y, x_0 \notin S_k$ .

- **Etape  $n - 1$**

$$\begin{aligned} C_{n-1}(x_0, \{x_1, \dots, x_{n-1}\}) \\ &= \min_{z \in \{x_1, \dots, x_{n-1}\}} (C_{n-2}(z, \{x_1, \dots, x_{n-1}\} - \{z\}) + L(x_0, z)) \\ &= \text{longueur minimale du circuit hamiltonien} \end{aligned}$$

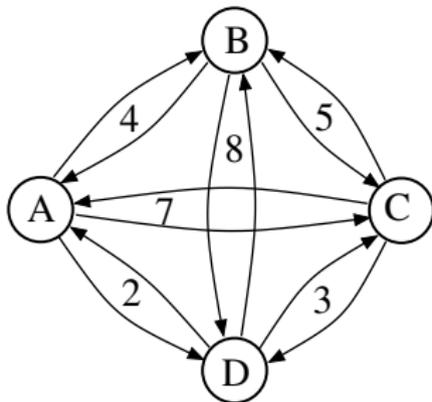
**Remontée des calculs.** On sélectionne les sommets  $z$  où les minima sont atteints :

$$D_k(y, S_k) = \{z \in S_k \text{ qui minimise } C_{k-1}(z, S_k - \{z\}) + L(y, z)\}$$

## Exemple.

Tableau des distances entre villes

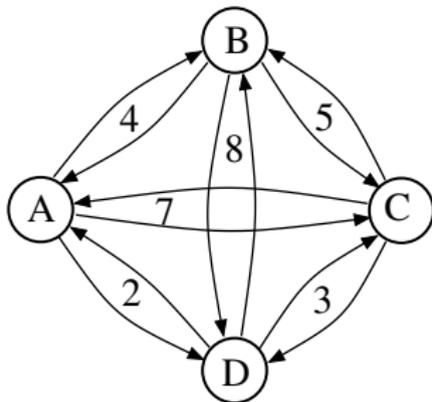
	A	B	C	D
A	0	4	7	2
B	4	0	5	8
C	7	5	0	3
D	2	8	3	0



## Exemple.

Tableau des distances entre villes

	A	B	C	D
A	0	4	7	2
B	4	0	5	8
C	7	5	0	3
D	2	8	3	0



On prend  $x_0 = A$

**Etape 0 :**  $C_0(B, \emptyset) = L(B, A) = 4$

$C_0(C, \emptyset) = L(C, A) = 7$

$C_0(D, \emptyset) = L(D, A) = 2$

**Etape 1 :**  $C_1(y, S_1) = \min_{z \in S_1} (C_0(z, \emptyset) + L(y, z)), \quad \forall y \neq A$

$\forall S_1 \in \{\{B\}, \{C\}, \{D\}\}$  tel que  $y \notin S_1$ .

$$C_1(B, \{C\}) = 7 + 5 = 12; \quad D_1(B, \{C\}) = C$$

$$C_1(B, \{D\}) = 2 + 8 = 10; \quad D_1(B, \{D\}) = D$$

$$C_1(C, \{B\}) = 4 + 5 = 9; \quad D_1(C, \{B\}) = B$$

$$C_1(C, \{D\}) = 2 + 3 = 5; \quad D_1(C, \{D\}) = D$$

$$C_1(D, \{B\}) = 4 + 8 = 12; \quad D_1(D, \{B\}) = B$$

$$C_1(D, \{C\}) = 7 + 3 = 10; \quad D_1(D, \{C\}) = C$$

**Etape 2 :**  $C_2(y, S_2) = \min_{z \in S_2} (C_1(z, S_2 - \{z\}) + L(y, z)), \quad \forall y \neq A$

$\forall S_2 \in \{\{B, C\}, \{B, D\}, \{C, D\}\}$  tel que  $y \notin S_2$ .

$$C_2(B, \{C, D\}) = \min(5 + 5, 10 + 8) = 10;$$

$$C_2(C, \{B, D\}) = \min(10 + 5, 12 + 3) = 15;$$

$$C_2(D, \{B, C\}) = \min(12 + 8, 9 + 3) = 12;$$

$$D_2(B, \{C, D\}) = C$$

$$D_2(C, \{B, D\}) = \{B, D\}$$

$$D_2(D, \{B, C\}) = C$$

**Etape 2 :**  $C_2(y, S_2) = \min_{z \in S_2} (C_1(z, S_2 - \{z\}) + L(y, z)), \quad \forall y \neq A$

$\forall S_2 \in \{\{B, C\}, \{B, D\}, \{C, D\}\}$  tel que  $y \notin S_2$ .

$$\begin{array}{ll} C_2(B, \{C, D\}) = \min(5 + 5, 10 + 8) = 10; & D_2(B, \{C, D\}) = C \\ C_2(C, \{B, D\}) = \min(10 + 5, 12 + 3) = 15; & D_2(C, \{B, D\}) = \{B, D\} \\ C_2(D, \{B, C\}) = \min(12 + 8, 9 + 3) = 12; & D_2(D, \{B, C\}) = C \end{array}$$

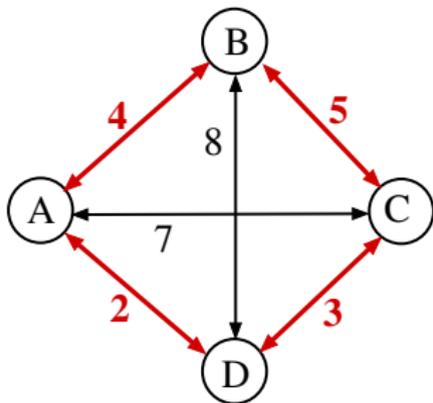
**Etape 3 :**  $C_3(A, S_3) = \min_{z \in S_3} (C_2(z, S_3 - \{z\}) + L(A, z))$

avec  $S_3 = \{B, C, D\}$

$$\begin{aligned} C_3(A, \{B, C, D\}) &= \min \left( \begin{array}{l} C_2(B, \{C, D\}) + L(A, B), \\ C_2(C, \{B, D\}) + L(A, C), \\ C_2(D, \{B, C\}) + L(A, D) \end{array} \right) \\ &= \min(10 + 4, 15 + 7, 12 + 2) = 14 \end{aligned}$$

$$D_3(A, \{B, C, D\}) = \{B, D\}$$

On a obtenu 2 circuits hamiltoniens de longueur minimale 14 :  
(A, B, C, D, A) et (A, D, C, B, A).



**Remarque** : La matrice des longueurs est **symétrique**  $\Rightarrow$  on doit toujours trouver un nombre **paire** de solutions car on peut parcourir le circuit dans les deux sens.