

### 10.3.3 Algorithme du simplexe

J'ai volontairement décidé d'abandonner une notation cryptique du type  $f(a, b, c, d, \dots)$  pour un appel de fonction. J'écris directement un problème de programmation linéaire de la façon suivante :

$$\begin{cases} \text{maximiser } v + \vec{c} \vec{x}_N \\ x_B = \vec{b} - A \vec{x}_N \\ \vec{x} \geq 0 \end{cases}$$

où  $v$  est la valeur déjà atteinte,  $N$  sont les indices des variables hors base ('nulles') et  $B$  sont les indices des variables dans la base. Un tel problème de programmation linéaire est passé en argument des fonctions *pivot* et *simplexe* décrites ci-dessous.

Tout d'abord, on considère la fonction *pivot* (algorithme 41) qui transforme un problème de programme linéaire en pivotant les variables de la manière suivante :  $i_0$  sort de la base  $B$  et entre dans l'ensemble  $N'$  alors que  $j_0$  sort de l'ensemble  $N$  et entre dans la nouvelle base  $B'$ . Intuitivement,  $x_{i_0}$  va devenir nulle et  $x_{j_0}$  prendra une valeur positive, à savoir  $\frac{b_{i_0}}{a_{i_0, j_0}}$ . Cela aura pour effet d'augmenter la valeur de la fonction objectif. Le pivot correspond à se promener d'un sommet vers un sommet voisin sur le polyèdre en empruntant une arête.

$$\text{Algorithme 41 : } \textit{pivot} \left( \begin{cases} \text{maximiser } v + \vec{c} \vec{x}_N \\ x_B = \vec{b} - A \vec{x}_N \\ \vec{x} \geq 0 \end{cases}, i_0, j_0 \right)$$

**Entrées :** Un problème de programmation linéaire,  $i_0, j_0$  des indices de variables avec  $i_0 \in B$  et  $j_0 \in N$

**Sorties :** Le problème de programmation linéaire dans lequel  $i_0$  sort de la base  $B$  et  $j_0$  y entre

$$1 \text{ retourner } \begin{cases} \text{maximiser } v' + \vec{c}' \vec{x}_{N'} \\ x_{B'} = \vec{b}' - A' \vec{x}_{N'} \\ \vec{x} \geq 0 \end{cases} \quad \text{où pour tout } i \in B, j \in N :$$

$$\begin{aligned} & \text{--- } N' = \{i_0\} \cup N \setminus \{j\}; & \text{--- } b'_{j_0} &= \frac{b_{i_0}}{a_{i_0, j_0}} \\ & \text{--- } B' = \{j_0\} \cup B \setminus \{i\}; & \text{--- } a'_{i, j} &= a_{i, j} - \frac{a_{i, j_0} a_{i_0, j}}{a_{i_0, j_0}} \\ & \text{--- } v' = v + \frac{b_{i_0} c_{j_0}}{a_{i_0, j_0}} & \text{--- } a'_{i, i_0} &= \frac{a_{i, j_0}}{a_{i_0, j_0}} \\ & \text{--- } c'_j = c_j - c_{j_0} \frac{a_{i_0, j}}{a_{i_0, j_0}} & \text{--- } a'_{j_0, i_0} &= \frac{1}{a_{i_0, j_0}} \\ & \text{--- } c'_{i_0} = \frac{-c_{j_0}}{a_{i_0, j_0}} & \text{--- } a'_{j_0, j} &= \frac{-a_{i_0, j}}{a_{i_0, j_0}} \\ & \text{--- } b'_i = b_i - a_{i, j_0} \frac{b_{i_0}}{a_{i_0, j_0}} \end{aligned}$$

La fonction *simplexe* (algorithme 42) prend en entrée un problème de la programmation linéaire et retourne la valeur maximale (potentiellement  $+\infty$  si la fonction linéaire à maximiser n'est pas borné sur le polyèdre).

**Remarque 10.** Aux lignes 2 et 4, on choisit à chaque fois des indices les plus petits afin d'éviter les bouclages.

Le test à la ligne 1 vérifie si on peut effectivement améliorer la valeur actuelle de la fonction linéaire. S'il n'est pas possible d'améliorer la valeur actuelle  $v$ , on retourne  $v$ . Sinon, on choisit une variable à augmenter  $x_{j_0}$  à augmenter. Le test à la ligne 3 vérifie s'il existe une contrainte qui limite l'augmentation de  $x_{j_0}$ . S'il n'y a pas de telles contraintes, on peut augmenter  $x_{j_0}$  autant

---



---

**Algorithme 42 : *simplexe***  $\left( \begin{array}{l} \text{maximiser } v + {}^t \vec{c} \vec{x}_N \\ \left\{ \begin{array}{l} x_B = \vec{b} - A \vec{x}_N \\ \vec{x} \geq 0 \end{array} \right. \end{array} \right)$

---

**Entrées :** Un problème de programmation linéaire

**Sorties :** La valeur maximale que prend la fonction linéaire à maximiser

```

1 si il existe  $j_0 \in N$  tel que  $c_{j_0} > 0$  alors
2   choisir  $j_0 \in N$  le plus petit tel que  $c_{j_0} > 0$ 
3   si il existe  $i_0 \in B$  tel que  $-a_{i_0, j_0} < 0$  alors
4     choisir  $i_0 \in B$  le plus petit tel que  $-a_{i_0, j_0} < 0$  et  $\frac{b_{i_0}}{a_{i_0, j_0}}$  minimal
5     retourner simplexe  $\left( \text{pivot} \left( \begin{array}{l} \text{maximiser } v + {}^t \vec{c} \vec{x}_N \\ \left\{ \begin{array}{l} x_B = \vec{b} - A \vec{x}_N \\ \vec{x} \geq 0 \end{array} \right. \end{array} \right), i_0, j_0 \right)$ 
6   sinon
7     retourner  $+\infty$ 
8 sinon
9   retourner  $v$ 

```

---

qu'on veut pour augmenter la fonction linéaire à maximiser : on retourne donc  $+\infty$ . Sinon, ligne 4, on choisit une des contraintes les plus fortes. Il s'agit de la contrainte  $x_{i_0} = \dots$ . Puis on appelle récursivement *simplexe* sur le problème de programmation linéaire dans lequel  $i_0$  est sorti de la base et  $j_0$  est entré dans la base.