

Introduction à l'Analyse Numérique

Quentin Louveaux

ULg - Institut Montefiore

2009

L'algorithme du simplexe

Principes

- Partir d'une **solution de base réalisable**
- Vérifier si la base courante est **optimale**
- Si ce n'est pas le cas, trouver une **direction d'amélioration**
- La direction d'amélioration mène soit à ... une meilleure **solution de base réalisable**
- soit ... à prouver que le problème est **non borné**

Question fondamentale

Soit x une solution de base réalisable.

Trouver une **direction d** telle que $x + \theta d$ est réalisable pour un $\theta \geq 0$

Trouver une direction réalisable à partir d'une solution de base réalisable

Soit : $x = (x_B \ x_N) \in P$

Trouver d telle que $x + \theta d \in P$

- On veut changer au moins une variable **non basique**.
Selectionner **un indice $j \in N$**

$$d_j = 1 \quad d_i = 0 \text{ pour tout } i \neq j$$

- On a $Ax = b$ et $A(x + \theta d) = b \Rightarrow Ad = 0$
-

$$0 = Ad = \sum_{i=1}^n A_{B(i)} d_{B(i)} + A_j d_j$$
$$Bd_B + A_j d_j = 0$$

- $d_B = -B^{-1}A_j$ est la j^e direction de base

Les contraintes de positivité

- **Variables non basiques** : x_i ($i \neq j$) : $= 0$: \Rightarrow OK!
 x_j : va dans la direction positive \Rightarrow OK!
- **Variables basiques**
Cas non dégénéré : $x_B > 0$
Donc $x_B + \theta d_B \geq 0$ pour θ suffisamment petit
- **Cas dégénéré** : $x_{B(i)} = 0$ pour un i
2 cas
(1) $(d_B)_i = (-B^{-1}A_j)_i \geq 0 \Rightarrow$ réalisable pour θ suffisamment petit
(2) $(d_B)_i = (-B^{-1}A_j)_i < 0 \Rightarrow$ non réalisable pour tout θ

Vérifier l'optimalité

Question essentielle : Est-ce que la base courante est **optimale** ou peut-on trouver une **direction basique** qui améliore la fonction objectif ?

Définition : $c_B = (c_{B(1)}, \dots, c_{B(m)})$

Calculons le **taux de changement de l'objectif** pour la j^e direction basique.

$d = (d_B \ d_N)$ with $d_B = -B^{-1}A_j$ $d_N = e_j$

$$\begin{aligned}c^T d &= c^T d_B + c^T d_N \\ &= -c_B^T B^{-1} A_j + c_j\end{aligned}$$

Définition

Le **coût réduit** de la j^e **variable non basique** est

$$\bar{c}_j = c_j - c_B^T B^{-1} A_j.$$

Théorème

Considérons une solution de base réalisable x

- (i) Si $\bar{c} \geq 0$ alors x est **optimal**
- (ii) Si x est optimal et non dégénéré alors $\bar{c} \geq 0$.

Définition

Une matrice de base B est dite **optimale** si

- (i) $B^{-1}b \geq 0$ et
- (ii) $\bar{c} = -c_B^T B^{-1}A \geq 0$

Algorithme du simplexe

Partie itérative : Partir de B et faire

Si $\bar{c}_j \geq 0$ pour tout j

alors la base courante est optimale

sinon sélectionner une variable non basique j avec $\bar{c}_j < 0$

On fait entrer j dans la base

On recherche θ maximal tel que $x + \theta d \in P$

Si $d_i \geq 0$ pour tout $i \in B$

alors $x + \theta d \geq 0$ pour tout $\theta \geq 0$

*Le problème est **non borné** et $OPT = -\infty$*

Si $d_i < 0$ pour un $i \in B$

alors $\theta^* = \min_{\{i \in B \mid d_{B(i)} < 0\}} \left(-\frac{x_{B(i)}}{d_{B(i)}} \right)$.

La variable i qui réalise le minimum sort de la base

On bouge à un sommet voisin (solution de base réalisable)

$B \leftarrow B \cup \{j\} \setminus \{i\}$

Nouveau point := $x + \theta^* d$

L'opération de passer à une base voisine

Dans une itération de l'algorithme du simplexe, dans la base, on remplace la variable i telle que

$$i = \arg \min \left\{ -\frac{x_{B(i)}}{d_{B(i)}} \mid i \in B \text{ t.q. } d_{B(i)} < 0 \right\}$$

par la variable j qui entre dans la base (choisie telle que $\bar{c}_j < 0$).

Théorème

- (i) Les colonnes $A_{B(k)}$, $k \neq i$ et A_j sont linéairement indépendantes
- (ii) Le vecteur $y = x + \theta^* d$ est une solution de base associée à la nouvelle base.

Trouver une base initiale

2 questions : trouver une **solution réalisable** et trouver **la base correspondante** .

Un cas facile

Considérons un problème du type $Ax \leq b$ où $b \geq 0$.

La **forme standard** , si on rajoute les **variables d'écart** est

$$\begin{array}{rcl} a_{11}x_1 + \cdots + a_{1n}x_n + s_1 & = & b_1 \\ & \vdots & \ddots \\ a_{m1}x_1 + \cdots + a_{mn}x_n & + s_m = & b_m. \end{array}$$

Le point $(x_1 = 0, \dots, x_n = 0)$ est une solution réalisable et $(s_1 \dots s_m)$ est la base correspondante.

En général

Il n'est pas facile de trouver une **base réalisable**.

On peut essayer n'importe quelle base (choix de m variables) mais on n'a **aucune garantie qu'elle est réalisable**.

Dans certains cas, le problème est **non réalisable** \rightarrow il pourrait être impossible de trouver une solution de base réalisable.

Trouver une base initiale par la programmation linéaire et l'algorithme du simplexe

Phase I

Considérons un problème du type $Ax = b, x \in \mathbb{R}_+^n$ où on suppose (après multiplication de certaines lignes par -1) que $b \geq 0$.

$$\begin{array}{rcll} \min & & \xi_1 + \cdots + & \xi_m \\ & a_{11}x_1 + \cdots + a_{1n}x_n & + \xi_1 & = b_1 \\ & & \vdots & \vdots \\ & a_{m1}x_1 + \cdots + a_{mn}x_n & + \xi_m & = b_m \end{array}$$

- Si la solution optimale de la phase 1 est $> 0 \Rightarrow$ le problème initial est non réalisable.
- Si le problème initial est réalisable \Rightarrow la phase I a 0 comme solution optimale .
- Une dernière question : comment obtenir une base initiale pour le problème initial sans les variables ξ_i ;

La méthode du grand M

Phase I et Phase II ensemble

Considérons un problème du type $Ax = b, x \in \mathbb{R}_+^n$ où on suppose (après multiplication des lignes par -1) que $b \geq 0$.

$$\begin{array}{llll} \min & c_1x_1 + \cdots + c_nx_n & + M\xi_1 + \cdots + M\xi_m & \\ & a_{11}x_1 + \cdots + a_{1n}x_n & + \xi_1 & = b_1 \\ & & \vdots & \vdots \\ & a_{m1}x_1 + \cdots + a_{mn}x_n & + \xi_m & = b_m \end{array}$$

- M est considéré très grand
- Quand une variable auxiliaire ξ_i sort de la base, on peut éliminer toute la colonne.