

# Sujet 1: L'algorithme du simplexe révisé et l'algorithme simplexe avec bornes

MSE3111C: Programmation linéaire II

Andrew J. Miller

(d'après Linear programming. Chvatal, Vasek - McGraw-Hill, 1983,  
et d'après les notes des cours de Programmation Linéaire rédigées par L.A. Wolsey et F. Vanderbeck)

Last update: [November 4, 2011](#)

## Dans ce sujet...

- 1 Rappel
- 2 Méthode du simplexe révisé
- 3 Méthode du simplexe avec bornes supérieures
  - Conditions d'optimalité
  - L'algorithme
- 4 Extension

- 1 Rappel
- 2 Méthode du simplexe révisé
- 3 Méthode du simplexe avec bornes supérieures
  - Conditions d'optimalité
  - L'algorithme
- 4 Extension

## Exemple

$$\begin{aligned} \max & 19 x_1 + 13 x_2 + 12 x_3 + 17 x_4 \\ & 3 x_1 + 2 x_2 + 1 x_3 + 2 x_4 \leq 225 \\ & 1 x_1 + 1 x_2 + 1 x_3 + 1 x_4 \leq 117 \\ & 4 x_1 + 3 x_2 + 3 x_3 + 4 x_4 \leq 420 \\ & x_1, x_2, x_3, x_4 \geq 0 \end{aligned}$$

Formulation équivalent:  $\max\{c^T x : Ax = b, x \geq 0\}$ , avec

$$c = \begin{bmatrix} 19 \\ 13 \\ 12 \\ 17 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad A = \begin{bmatrix} 3 & 2 & 1 & 2 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 0 & 1 & 0 \\ 4 & 3 & 3 & 4 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}, \quad b = \begin{bmatrix} 225 \\ 117 \\ 420 \end{bmatrix}$$

# Théorèmes des écarts complémentaires

## Théorème

Une solution primale réalisable  $x^* = (x_1^*, \dots, x_n^*)$  est optimale ssi il existe une solution duale réalisable  $(y_1^*, \dots, y_m^*)$  tel que

$$\sum_{i=1}^m a_{ij} y_i^* = c_j, \forall j : x_j^* > 0 \quad (1)$$

$$y_i^* = 0, \forall i : \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j^* < b_i \quad (2)$$

## Théorème

Une solution primale basique réalisable  $x^* = (x_1^*, \dots, x_n^*)$ , avec une base associée  $\mathcal{B}$ , est optimale ssi

$$\bar{c}_j \leq 0, \forall j \notin \mathcal{B}, \quad (3)$$

où  $\bar{c} = c - c_B^T B^{-1} A$ .

# Dictionnaires

Points à remarquer:

- ① Le méthode du simplexe garde toujours **et une solution primale** (définie par  $B^{-1}b$ ) **et une solution duale** (définie par  $B^{-1}c_B$ ).
- ② Les **coûts réduits** dans le problème **primal** sont les **écarts** dans les **contraintes duales** ... et vice versa.
- ③ Si on a ajouté des variables d'écart,  $B^{-1}$  se trouve dans les colonnes de la dictionnaire leur correspondante.
- ④ Si on a ajouté des variables d'écart, leurs **coûts réduits** sont toujours les **négatifs des variables duales** des contraintes associées.

# Bases

Tous les calculs nécessaires pour définir les démarches de l'algorithme nécessitent principalement la matrice basique  $B$  et la résolution des systèmes définis par cela; par exemple  $Bx_B = b$ ,  $B^T y = c_B$ , etc.

On s'intéresse alors à se limiter à la manipulation de  $B$  d'une itération à l'autre.

- 1 Rappel
- 2 Méthode du simplexe révisé
- 3 Méthode du simplexe avec bornes supérieures
  - Conditions d'optimalité
  - L'algorithme
- 4 Extension



# L'algorithme du simplexe révisé (I)

## Algorithme

**Pas 0:** Commencer avec une solution de base réalisable:

$$\mathcal{B}, x_{\mathcal{B}}^* = B^{-1}b, B$$

**Pas 1:** Résoudre  $B^T y = c_{\mathcal{B}}$ .

**Pas 2:** Choisir une colonne  $a_k$  de  $N$  d'indice  $k \in \mathcal{N}$  :

$$\bar{c}_k = (c_k - a_k^T y) > 0$$

**S'il n'en existe pas, la solution est optimum, STOP.**

**Pas 3:** Résoudre  $Bd = a_k$ .

# L'algorithme du simplexe révisé (II)

## Algorithme

**Pas 3:** Résoudre  $Bd = a_k$ .

**Pas 4:** Trouver  $t_{\max} = \max\{t \geq 0 : x_{\mathcal{B}}^* - td \geq 0\}$ .

**S'il n'en existe pas, le problème est non-borné, STOP.**

**Sinon au moins un composant de tombe à zéro, appelons la  $s$ .**

**Pas 5:** Poser  $x_{\mathcal{B}} = x_{\mathcal{B}}^* - t_{\max} d$ ; remplacer  $x_s$  par  $x_k = t_{\max}$  dans  $x_{\mathcal{B}}$ ; poser  $\mathcal{B} = \mathcal{B} \setminus \{s\} \cup \{k\}$ ; et remplacer la colonne  $s$  de  $B$  par  $a_k$ .

Retourner au **Pas 1**.

Remarquons que les seuls calculs faits concernent la matrice de base  $B$ .

Plus précisément, il faut résoudre la système  $B^T y = c_{\mathcal{B}}$  en Pas 1 et la système  $Bd = a_k$  en Pas 3.

# Remarques sur l'algorithme

1. Pour simplifier même plus les calculs, les meilleurs codes gardent une factorisation de la base  $B = LU$ , où  $L$  et  $U$  sont *triangulaires*. Par exemple,

$$L = \begin{bmatrix} L_{11} & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ L_{21} & L_{22} & 0 & \dots & 0 & 0 \\ L_{31} & L_{32} & L_{33} & \dots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ L_{m1} & L_{m2} & L_{m3} & \dots & L_{m-1,m-1} & 0 \\ L_{m1} & L_{m2} & L_{m3} & \dots & L_{m,m-1} & L_{mm} \end{bmatrix}$$

## Remarques sur l'algorithme

2. Les mises à jour de  $B$  (et de  $L$  et  $U$ ) peuvent s'effectuer très vite et très stablement à cause de ces factorisations. Par exemple, en passant de la  $q^{\text{ème}}$  itération à la  $q + 1^{\text{ème}}$ , la mise à jour de  $B$  peut s'exprimer

$$B_{q+1} = B_q M_q,$$

où  $M$  est la **matrice d'identité** avec la colonne correspondant à la **variable sortante remplacée par la colonne  $d$**  calculée en Pas 3 (alors très creuse).

Supposons qu'on a déjà une factorisation

$$B_q = L_q U_q;$$

on peut utiliser cette factorisation actuelle de trouver une mise à jour  $B_{q+1} = L_{q+1} U_{q+1}$  sans être obligé de refaire toute la factorisation en commençant à nouveau.

# Remarques sur l'algorithme

## 2. (continue)

Supposons qu'on a déjà une factorisation

$$B_q = L_q U_q;$$

on peut utiliser cette factorisation actuelle de trouver une mise à jour  $B_{q+1} = L_{q+1} U_{q+1}$  sans être obligé de refaire toute la factorisation en commençant à nouveau.

Souvenons que  $B_{q+1} = L_q U_q M_q$ ; la matrice  $U_q M_q$  est souvent déjà *triangulaire* (et dans ce cas on prends  $L_{q+1} = L_q$  et  $U_{q+1} = U_q M_q$ ).

Même sinon, c'est facile à trouver les matrices  $L_q^*$  et  $U_{q+1}$  satisfaisant  $L_q^* U_{q+1} = U_q M_q$ . Dans ce cas aussi,  $L_{q+1} = L_q L_q^*$  n'est pas seulement triangulaire, mais se calculent relativement vite et stablement (parce que  $L_q^*$  est creuse).

- 1 Rappel
- 2 Méthode du simplexe révisé
- 3 Méthode du simplexe avec bornes supérieures**
  - Conditions d'optimalité
  - L'algorithme
- 4 Extension

# Bornes et dualité

$$\begin{aligned} \max \quad & c^T x \\ \text{s.à.} \quad & Ax = b \end{aligned} \tag{4}$$

$$x \leq u \tag{5}$$

$$0 \leq x$$

Pour définir le problème dual, on associe variables  $y$  avec contraintes (4) et  $z$  avec (5).

$$\begin{aligned} \min \quad & b^T y - u^T z \\ \text{s.à.} \quad & A^T y + I z \geq c \end{aligned} \tag{6}$$

$$y \text{ libre}; z \geq 0$$

# Motivation

Les bornes supérieures semblent aussi simples que les bornes inférieures.

On aimerait bien les traiter dans une manière analogue, c'est à dire implicite.

Cela pourrait réduire la taille de chaque base considérée, ainsi que le nombre des pivotages nécessaires.



- 1 Rappel
- 2 Méthode du simplexe révisé
- 3 Méthode du simplexe avec bornes supérieures
  - Conditions d'optimalité
  - L'algorithme
- 4 Extension

# Théorèmes des écarts complémentaires (I)

## Théorème

Une solution primale réalisable  $x^* = (x_1^*, \dots, x_n^*)$  est optimale ssi il existe une solution duale réalisable  $(y_1^*, \dots, y_m^*, z_1^*, \dots, z_n^*)$  telle que

$$\sum_{i=1}^m a_{ij} y_i^* + z_j^* = c_j, \forall j : x_j^* > 0 \quad (7)$$

$$z_j^* = 0, \forall j : x_j^* < u_j \quad (8)$$

Remarquons bien la présence de la dernière nouvelle condition.

# Théorèmes des écarts complémentaires (II)

## Théorème

*Une solution primale basique réalisable  $x^* = (x_1^*, \dots, x_n^*)$ , avec une base associée  $(\mathcal{B}, \mathcal{L}, \mathcal{U})$ , est optimale ssi*

$$\bar{c}_j \leq 0, \quad \forall j \in \mathcal{L}, \quad (9)$$

$$\bar{c}_j \geq 0, \quad \forall j \in \mathcal{U}, \quad (10)$$

où  $\bar{c} = c - c_B^T B^{-1} A$ .

On peut trouver cette théorème par l'application directe de la théorème précédente.

- 1 Rappel
- 2 Méthode du simplexe révisé
- 3 Méthode du simplexe avec bornes supérieures
  - Conditions d'optimalité
  - L'algorithme
- 4 Extension

# L'algorithme du simplexe révisé (I) pour les problèmes avec des bornes supérieures

## Algorithme

**Pas 0:** Commencer avec une solution de base réalisable:

$$\{\mathcal{B}, \mathcal{L}, \mathcal{U}\}, x_{\mathcal{B}}^* = B^{-1}b, B$$

**Pas 1:** Résoudre  $B^T y = c_{\mathcal{B}}$ .

**Pas 2:** Choisir une colonne  $a_k$  de  $N$  d'indice  $k \in \mathcal{N}$  :

$$k \in \mathcal{L} : \bar{c}_k = (c_k - a_k^T y) > 0 \text{ ou } k \in \mathcal{U} : \bar{c}_k = (c_k - a_k^T y) < 0$$

**S'il n'en existe pas, la solution est optimum, STOP.**

**Pas 3:** Résoudre  $Bd = a_k$ .

# L'algorithme du simplexe révisé (II)

## Algorithme

**Pas 4:** Trouver  $t_{\max} = \max \{u_k, \max \{t \geq 0 : 0 \leq x_B^* - td \leq u_B\}\}$ .

**Si**  $t_{\max} = \infty$ , le problème est **non-borné**, **STOP**.

**Sinon** on se trouve dans un de quatre cas:

- 1  $t_{\max} = u_k$  et  $k \in \mathcal{L}$ ; alors poser  $k = s$ .
- 2  $t_{\max} = u_k$  et  $k \in \mathcal{U}$ ; alors poser  $k = s$ .
- 3 Au moins une composant de  $(x_B^* - t_{\max}d)$  tombe à 0; appelons la  $s$  à la borne supérieure; appelons la  $s$ .

**Pas 5:** Poser  $x_B = x_B^* - t_{\max}d$ .

**Si** on est tombé dans cas 1 dans **Pas 4**, poser  $x_k = u_k$ ,  $\mathcal{L} = \mathcal{L} \setminus \{k\}$ , et  $\mathcal{U} = \mathcal{U} \cup \{k\}$ .

**Si** on est tombé dans cas 2 dans **Pas 4**, poser  $x_k = 0$ ,  $\mathcal{U} = \mathcal{U} \setminus \{k\}$ , et  $\mathcal{L} = \mathcal{L} \cup \{k\}$ .

**Si** on est tombé dans cas 3 dans **Pas 4**, remplacer  $x_s$  par  $x_k = t_{\max}$  dans  $x_B$ ; poser  $\mathcal{B} = \mathcal{B} \setminus \{s\} \cup \{k\}$ ; remplacer la colonne  $s$  de  $B$  par  $a_k$ ; enlever  $k$  de  $\mathcal{L}$  ou  $\mathcal{U}$  (selon le cas applicable) et poser  $s$  dans  $\mathcal{L}$  ou  $\mathcal{U}$  (selon le cas applicable).

Retourner au **Pas 1**.

# Remarques sur l'algorithme du simplexe révisé avec bornes inférieures

Remarquons bien la possibilité qu'une variable puisse entrer *et* sortir de la base dans la même itération, si elle va d'une borne à l'autre (cas **1** et **2** de **Pas 4**).

- 1 Rappel
- 2 Méthode du simplexe révisé
- 3 Méthode du simplexe avec bornes supérieures
  - Conditions d'optimalité
  - L'algorithme
- 4 Extension



## Bornes inférieures non 0

Comment traiter les cas avec les bornes inférieures non-triviales:

$$\ell \leq x \leq u?$$

Comment résoudre ces problèmes par la méthode simplexe?

Trois possibilités:

- Traiter les bornes comme des contraintes explicites.
- Modifier les théorèmes des écarts complémentaires afin de les appliquer à cette situation.
  - Cela se fait exactement dans la même manière: par l'application de la dualité.
- Modifier le problème automatiquement par la substitution  $w = x - \ell$  et appliquer les résultats de ce sujet au problème

$$\begin{aligned} \max \quad & c^T w \\ \text{s.à.} \quad & Aw = b' \\ & 0 \leq w \leq u - \ell, \end{aligned}$$

où  $b' = b - A\ell$ . Ce problème est équivalent au problème original, est tombé dans la catégorie de problèmes qu'on vient d'analyser.

# A souvenir

- L'algorithme du simplexe révisé
  - surtout l'importance de la base dans la réduction de calcul par rapport au méthode avec dictionnaires
- Les conditions d'optimalité pour les problèmes avec bornes supérieures
  - comment les dériver par la dualité
  - comment les appliquer dans l'algorithme du simplexe révisé pour les problèmes bornés