



# R5.A.11 Méthodes d'optimisation

Tom Ferragut, Thibault Godin
IUT de Vannes Informatique

Avant des commencer, une précaution qui risque d'en décevoir certains : la **programmation linéaire** ne parle pas vraiment de programmation. Le terme tend d'ailleurs à être remplacer par *optimisation linéaire* (sous contraintes)

Comme très souvent, une excellente source est le **Cormen, Leiserson, Rivest** *Introduction à l'algorithmique* (disponible à la BU)

Vous pouvez aussi consulter https://www2.mat.ulaval.ca/fileadmin/Cours/MAT-2920/Chapitre3.pdf qui donne de bon exemples.

## Optimisation sous contraintes (linéaires)

Dans beaucoup de cas en optimisation on veut maximiser une quantité, mais on a des contraintes qui nous limitent :

- Comment enseigner un maximum de concepts mathématiques en moins de 3h
- Comment avoir toutes ses compétences en BUT1 en ayant moins de 6 en maths
- ► Comment maximiser les calories de ses courses *en dépensant moins de 100* €

On va se limiter à des contraintes et des objectifs linéaires

# Système d'inéquations

On veut crafter des objets dans mIUTcraft  $^{\text{TM}}$   $\bigcirc$ 

Un ordinateur nécessite 1 verre, 1 plastique et 9 silicium; une tablette utilise 2 verre, 1 plastique et 4 silicium

On a seulement 8 verres, 5 plastiques et 9 silicium

Un ordinateur se vend 2 BUTin et une tablette 1 BUTin. On cherche à maximiser la quantité de BUTin totale.

On obtient le problème :

Maximiser 
$$c(x,y) = 2x + y$$
 sous les contraintes 
$$\begin{cases} x & +2y \leq 8 \\ x & +y \leq 5 \\ 9x & +4y \leq 36 \end{cases}$$

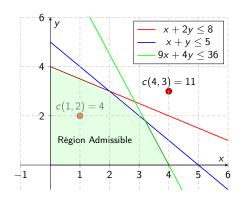
Voc. : on a 2 variables (x,y) et 3 équations. C'est donc un problème 2d

rmq. : contrainte sous-entendue au problème :  $x, y \ge 0$ 

rmq : on va commencer par mettre de côté la restriction "les nombres sont entiers"

## Représentation graphique du problème

# Maximiser c(x,y) = 2x + ysous les contraintes $\begin{cases} x & +2y \le 8 \\ x & +y \le 5 \end{cases}$ $9x & +4y \le 36$



### Méthodes de résolution

- Graphiques
  - Par isoclines (courbes de niveau)
  - Par les points extrémaux (sommets)
- Algoritmhiques
  - Méthode du simplexe (variation du pivot de Gauss)
  - Méthodes polynomiales (ellipsoïde, Karmarkar ...)

## Résolution graphique : gradient et lignes de niveau

La fonction de coût c(x,y) est une fonction (forme linéaire) continue  $\leadsto$  forme linéaire  $\leadsto$  les courbes de niveau sont des droites (en 2d, plan en 3d ...) calcul du gradient  $\leadsto$  direction de recherche (optimisation classique) les droites de niveau sont perpendiculaires au gradient

#### en restant dans la région admissible

$$\nabla c(x, y) = (2, 1)$$

$$c(x, y) = cst \iff 2x + y = cst$$

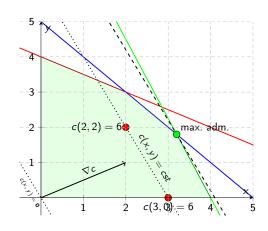
$$\iff y = cst - 2x$$

$$c(x, y) = 2x + y$$
 sous les contraintes

 $\begin{vmatrix} x & +2y & \leq 8 \\ x & +y & \leq 5 \end{vmatrix}$ 

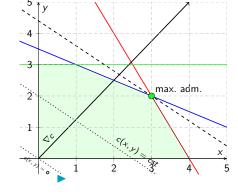
$$9x + 4y \leq 36$$

 $x, y \geq 0$ 



## Résolution graphique : résumé

Maximiser c(x, y) = 4x + 5y sous les contraintes  $\begin{cases} 2x & +y & \leq 8 \\ x & +2y & \leq 7 \end{cases}$ 



- tracer la région admissible
- ightharpoonup calculer la droite c(x,y)=0
- ightharpoonup calculer  $\nabla c(x,y)$

admissible

• chercher la parallèle la plus éloignée dans la direction de  $\nabla c$  qui reste dans la zone

$$y = -\frac{4}{5}x$$

▶ 
$$\nabla c = (4,5)$$

le max est atteint en (3, 2)

# Optimisation linéaire : écueils (I)

#### Minimiser

$$c(x, y) = 4x + 5y$$
sous les contraintes
$$\begin{cases}
2x & +y & \leq 8 \\
x & +2y & \leq 7 \\
y & \leq 3 \\
x, y & \geq 0
\end{cases}$$

#### Maximiser

$$c'(x,y) = -(4x + 5y)$$

sous les contraintes

$$\begin{cases} 2x & +y & \leq 8 \\ x & +2y & \leq 7 \\ y & \leq 3 \\ x, y & \geq 0 \end{cases}$$

#### Minimiser

$$c(x,y) = 4x + 5y$$
sous les contraintes
$$\begin{cases}
2x & +y & \geq 8 \\
x & +2y & \leq 7 \\
y & \leq 3 \\
x,y & \geq 0
\end{cases}$$

#### Maximiser

$$c(x,y) = 4x + 5y$$

sous les contraintes

$$\begin{cases}
-2x & +-y & \le -8 \\
x & +2y & \le 7 \\
y & \le 3 \\
x, y & \ge 0
\end{cases}$$

# Résolution graphique : écueils (II)

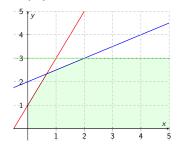
Maximiser

$$c(x,y)=4x+5y$$

sous les contraintes

$$\begin{cases}
-2x + y \le 1 \\
x -2y \le -4 \\
y \le 3 \\
x, y \ge 0
\end{cases}$$

Région admissible non-bornée pas de solution/max =  $+\infty$ 



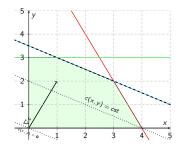
Maximiser

$$c(x,y)=x+2y$$

sous les contraintes

Solutions test contraintes
$$\begin{cases}
2x & +y & \leq 8 \\
x & +2y & \leq 7 \\
y & \leq 3 \\
x,y & \geq 0
\end{cases}$$
infinité de solutions  $(x,y)$ 

maximum unique



## Résolution graphique par isoclines bilan

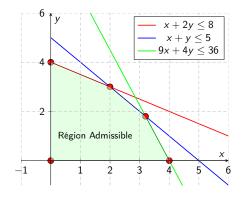
- + Facile à la main (petits exemples)
- Peu précis à la main
- Passe mal à l'échelle (si bcp de contraintes)
- Passe mal à l'échelle (si bcp de variable → 3D, 4D, ... nD)
- Peu précis algorithmiquement

Au final, on se retrouve à examiner un nouveau PL avec la contrainte  $c(x,y) \ge cst$  et à vérifier que la région admissible n'est pas vide  $\rightsquigarrow$  mauvais algorithme

## Sommets

#### Théorème

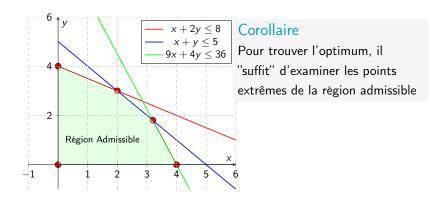
Si le polyèdre formé par l'ensemble des solutions d'un PL est borné, alors il existe au moins une solution optimale et l'une d'elles est obtenue sur un point extrême



## Sommets

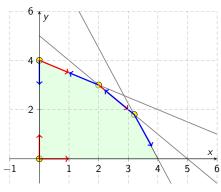
#### Théorème

Si le polyèdre formé par l'ensemble des solutions d'un PL est borné, alors il existe au moins une solution optimale et l'une d'elles est obtenue sur un point extrême



## Résolution Graphique : Sommets

- 1. Partir d'un sommet **s** de la région admissible
- Déterminer une arête le long de laquelle le coût augmente. S'il n'en existe pas, s est optimal, STOP
- Se déplacer le long de l'arête jusqu'au sommet t suivant. S'il n'existe pas, le problème est non borné, STOP Sinon, poser s ← t et revenir en 2

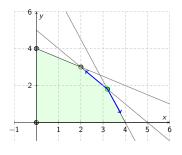


En 2D  $\leadsto$  au pire nb contraintes sommets  $\leadsto$  assez efficace

En 2D → trouver un nouveau sommet → assez efficace

## Sommets : dimensions supérieures

- en dimension supérieur il y a (beaucoup) de chemins/choix possibles
- les sommets sont plus difficiles à calculer en nD
- il peut y avoir jusqu'à  $\Theta(c^{\lfloor \frac{n}{2} \rfloor})$  sommets pour un PL à n variables et c contraintes
- → pas efficace algorithmiquement



## Simplexe

Algorithme du simplexe → Dantzig 1947

idée de base : raffinement de la méthode des sommets utilisant le pivot de Gauss (BUT1)  $\,$ 

En écriture matricielle, un problème linéaire (de dimension q) sous forme normale s'écrit :

Maximiser 
$$c^T x$$
 sous les contraintes 
$$\begin{cases} Ax & \leq b \\ x & \geq 0 \end{cases}$$

οù

- $ightharpoonup c = (c_1,...,c_q)^T$  est le vecteur colonne (à q lignes) de calcul du coût;
- $x = (x_1, ..., x_q)^T$  est le vecteurs colonnes (à q lignes) des variables;
- ▶  $A = (a_{i,j})_{1 \le i \le p, 1 \le j \le q}$  est une matrice (à p lignes et q colonnes) des contraintes;
- et  $b = (b_1, ..., b_p)^T$  est le vecteur colonne (à p lignes) des bornes

## Simplexe: forme matricielle (standard)

Maximiser 
$$c(x,y) = 2x + y$$
 sous les contraintes 
$$\begin{cases} x & +2y & \leq 8 \\ x & +y & \leq 5 \\ 9x & +4y & \leq 36 \\ x,y & \geq 0 \end{cases}$$

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 1 & 1 \\ 9 & 4 \end{pmatrix} b = \begin{pmatrix} 8 \\ 5 \\ 36 \end{pmatrix}$$
$$c = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix} X = \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$$

$$\begin{cases} \text{Maximiser} & c^T X \\ \text{sous les contraintes} \\ AX & \leq b \\ X & \geq 0 \end{cases}$$

## Simplexe: forme matricielle standard

En fait, on cherche souvent une forme encore plus rigide, la forme standard

Maximiser 
$$c^T x$$
 sous les contraintes 
$$\begin{cases} Ax = b \\ x \ge 0 \end{cases}$$

- $ightharpoonup c = (c_1,...,c_q)^T$  est le vecteur colonne (à q lignes) de calcul du coût;
- $ightharpoonup x = (x_1, ..., x_q)^T$  est le vecteurs colonnes (à q lignes) des variables;
- ▶  $A = (a_{i,j})_{1 \le i \le p, 1 \le j \le q}$  est une matrice (à p lignes et q colonnes) des contraintes;
- et  $b = (b_1, ..., b_p)^T$  est le vecteur colonne (à p lignes) des bornes

Cela peut toujours se faire. L'astuce consiste à rajouter des variables (dites d'écart). Par exemple  $x+2y\leq 8$  sera remplacé par :

$$\begin{cases} x + 2y + z &= 8 \\ z &\ge 0 \end{cases}$$

18 / 23

## Simplexe: forme matricielle standard

Maximiser

$$c(x,y) = 2x + y$$
sous les contraintes
$$\begin{cases} x & +2y & \leq 8 \\ x & +y & \leq 5 \\ 9x & +4y & \leq 36 \\ x,y & \geq 0 \end{cases}$$

Devient:

Maximiser

$$c(x, y, z_1, z_2, z_3) = 2x + y$$

sous les contraintes

$$\begin{cases} x & +2y & +z_1 & = 8 \\ x & +y & +z_2 & = 5 \\ 9x & +4y & +z_3 & = 36 \\ x, y, & z_1, z_2, z_3 & \ge 0 \end{cases}$$

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 1 & 0 \\ 9 & 4 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} b = \begin{pmatrix} 8 \\ 5 \\ 36 \end{pmatrix}$$

$$c = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} X = \begin{pmatrix} x \\ y \\ z_1 \\ z_2 \\ z_3 \end{pmatrix}$$

$$\begin{array}{ll} \mathsf{Maximiser} & c^T X \\ \mathsf{sous} \; \mathsf{les} \; \mathsf{contraintes} \; \begin{cases} \mathsf{AX} &= b \\ X & \geq 0 \end{cases} \end{array}$$

## Simplexe : pivotage et résolution I

#### Maximiser

$$c(x, y, z_1, z_2, z_3) = 2x + y$$

sous les contraintes

$$\begin{cases} x & +2y & +z_1 & = 8 \\ x & +y & +z_2 & = 5 \\ 9x & +4y & +z_3 & = 36 \\ x, y, & z_1, z_2, z_3 & \ge 0 \end{cases}$$

On résout à partir de la solution de base

$$(x, y, z_1, z_2, z_3) = (0, 0, 8, 5, 36)$$

$$(\text{donc } c = 0)$$

$$\begin{cases} z_1 = 8 - x - 2y \\ z_2 = 5 - x - y \end{cases}$$

 $\begin{cases} z_1 = 8 & -x & -2y \\ z_2 = 5 & -x & -y \\ z_3 = 36 & -9x & -4y \\ c = 2x & +y \end{cases}$ 

Augmenter x ferait augmenter c, donc on va l'augmenter un maximum (ce qui fera diminuer  $z_1, z_2$  et  $z_3$ )

opt. 
$$x = \frac{36}{9} - \frac{z_3}{9} - \frac{4}{9}y$$

$$\begin{cases} z_1 = 8 - (\frac{36}{9} - \frac{z_3}{9} - \frac{4}{9}y) - 2y \\ z_2 = 5 - (\frac{36}{9} - \frac{z_3}{9} - \frac{4}{9}y) - y \\ x = \frac{36}{9} - \frac{z_3}{9} - \frac{4}{9}y - \frac{4}{9}y \\ c = 2(\frac{36}{9} - \frac{z_3}{9} - \frac{4}{9}y) + y \end{cases}$$

$$\begin{cases} z_1 = 4 + \frac{z_3}{9} - \frac{14}{9}y \\ z_2 = 1 + \frac{z_3}{9} - \frac{5}{9}y \\ x = 4 - \frac{z_3}{9} - \frac{4}{9}y \\ c = 8 - \frac{2}{9}z_3 + \frac{1}{9}y \end{cases}$$
and so common solution

avec comme solution

$$(x, y, z_1, z_2, z_3) = (4, 0, 4, 1, 0)$$

## Simplexe : pivotage et résolution II

$$\begin{cases} z_1 &= 4 \ + \frac{z_3}{9} \ - \frac{14}{9}y \\ z_2 &= 1 \ + \frac{z_3}{9} \ - \frac{5}{9}y \\ x &= 4 \ - \frac{z_3}{9} \ - \frac{4}{9}y \\ c &= 8 \ - \frac{2}{9}z_3 \ + \frac{1}{9}y \end{cases} \qquad \begin{cases} z_1 &= \frac{6}{5} \ + \frac{z_3}{5} \ - \frac{14}{5}z_2 \\ y &= \frac{9}{5} \ + \frac{81}{5}z_3 \ - \frac{9}{5}z_2 \\ x &= \frac{16}{5} \ - \frac{z_3}{5} \ - \frac{4}{5}z_2 \\ c &= \frac{16}{5} \ - \frac{1}{5}z_3 \ - \frac{1}{5}z_2 \end{cases}$$
 Augmenter  $y$  ferait augmenter  $c$ , avec comme solution donc on va l'augmenter un 
$$(x,y,z_1,z_2,z_3) = (\frac{16}{5},\frac{9}{5},\frac{6}{5},0,0)$$
 maximum (ce qui fera diminuer tous les coef. du coût négatifs  $\leadsto$  plus  $z_1,z_2$  ou  $x$ ) d'augmentation possible  $\leadsto$  stop opt.  $y = \frac{9}{5} + \frac{81}{5}z_3 - \frac{9}{5}z_2$  
$$\begin{cases} z_1 &= 4 \ + \frac{z_3}{9} \ - \frac{14}{9}\left(\frac{9}{5} + \frac{81}{5}z_3 - \frac{9}{5}z_2\right) \\ y &= \frac{9}{5} \ + \frac{81}{5}z_3 \ - \frac{9}{5}z_2 \\ x &= 4 \ - \frac{z_3}{9} \ - \frac{4}{9}\left(\frac{9}{5} + \frac{81}{5}z_3 - \frac{9}{5}z_2\right) \\ c &= 8 \ - \frac{2}{9}z_3 \ + \frac{1}{9}\left(\frac{9}{5} + \frac{81}{5}z_3 - \frac{9}{5}z_2\right) \end{cases}$$

## Simplexe: tableau et pivotage

|   |                | × | y | <sup>2</sup> 1 | $z_2$ | <sup>Z</sup> 3 |    |  |
|---|----------------|---|---|----------------|-------|----------------|----|--|
|   | <b>Z</b> 1     | 1 | 2 | 1              | 0     | 0              | 8  | $L'_{1} \leftarrow L_{1} - L'_{3}$   |
|   | <sup>z</sup> 2 | 1 | 1 | 0              | 1     | 0              | 5  | $L'_{2} \leftarrow L_{2} - L'_{3}$   |
|   | <b>z</b> 3     | 9 | 4 | 0              | 0     | 1              | 36 | $ \begin{array}{c} L'_{1} \leftarrow L_{1} - L'_{3} \\ L'_{2} \leftarrow L_{2} - L'_{3} \\ L'_{3} \leftarrow L_{3} \times \frac{1}{9} \\ L'_{4} \leftarrow L_{4} - 2L'_{3} \end{array} $ |
| _ | Max            | 2 | 1 | 0              | 0     | 0              | 0  | $L'_{4} \leftarrow L_{4} - 2L'_{3}$  |

$$(x, y, z_1, z_2, z_3) = (\mathbf{0}, \mathbf{0}, \mathbf{8}, \mathbf{1}, \mathbf{36})$$
 (base)

|                | x | у             | <sup>2</sup> 1 | <sup>z</sup> 2 | <sup>Z</sup> 3 |    |  |
|----------------|---|---------------|----------------|----------------|----------------|----|--|
| <b>Z1</b>      | 0 | 14            | 1              | 0              | $-\frac{1}{9}$ | 4  | $L_1' \leftarrow L_1 - \frac{14}{9}L_2'$             |
| <sup>z</sup> 2 | 0 | 5<br>-<br>9   | 0              | 1              | $-\frac{1}{9}$ | 1  | $L_{2}^{\prime} \leftarrow L_{2} \times \frac{9}{5}$ |
| ×              | 1 | 4 9           | 0              | 0              | <u>1</u>       | 4  | $L_3' \leftarrow L_3 - \frac{4}{9}L_2'$              |
| Max            | 0 | <u>1</u><br>9 | 0              | 0              | - <del>2</del> | -8 | $L_{4}' \leftarrow L_{4} - \frac{1}{9}L_{2}'$        |

|   |                | x | у | <sup>Z</sup> 1 | z <b>2</b>       | <sup>Z</sup> 3 |               |
|---|----------------|---|---|----------------|------------------|----------------|---------------|
|   | <sup>Z</sup> 1 | 0 | 0 | 1              | _ <u>14</u><br>5 | 1 5            | <u>6</u><br>5 |
| $(x, y, z_1, z_2, z_3) = (4, 0, 8, 5, 0)$ | У              | 0 | 1 | 0              | 9 <sup>-</sup>   | - 1            | 95            |
|   | x              | 1 | 0 | 0              | - 4 5            | <u>1</u> 5     | 16<br>5       |
|   | Max            | 0 | 0 | 0              | - <del>1</del>   | - <del>1</del> | - 41<br>5     |

 $(x, y, z_1, z_2, z_3) = (3.2, 1.8, 1.2, 0, 0)$ 

On retrouve bien notre maximum

## Simplexe: bilan

- + Raisonnable à implémenter
- + Efficace en pratique
- Besoin de règles supplémentaires pour être meilleur
- Exponentiel en pire cas
- Attention à la précision si on divise par des petits nombre (idem pivot)

Règles de pivotage : critère de Dantzig

En rajoutant des (petites) perturbations aléatoires, on converge presque sûrement vers une solution proche de la solution réelle en temps polynomial II existe aussi des algo. réellement polynomiaux (mais on ne sait pas s'il existe une règle de pivotage qui rend le simplexe polynomial)