

2. Programmation linéaire

a. Modélisation

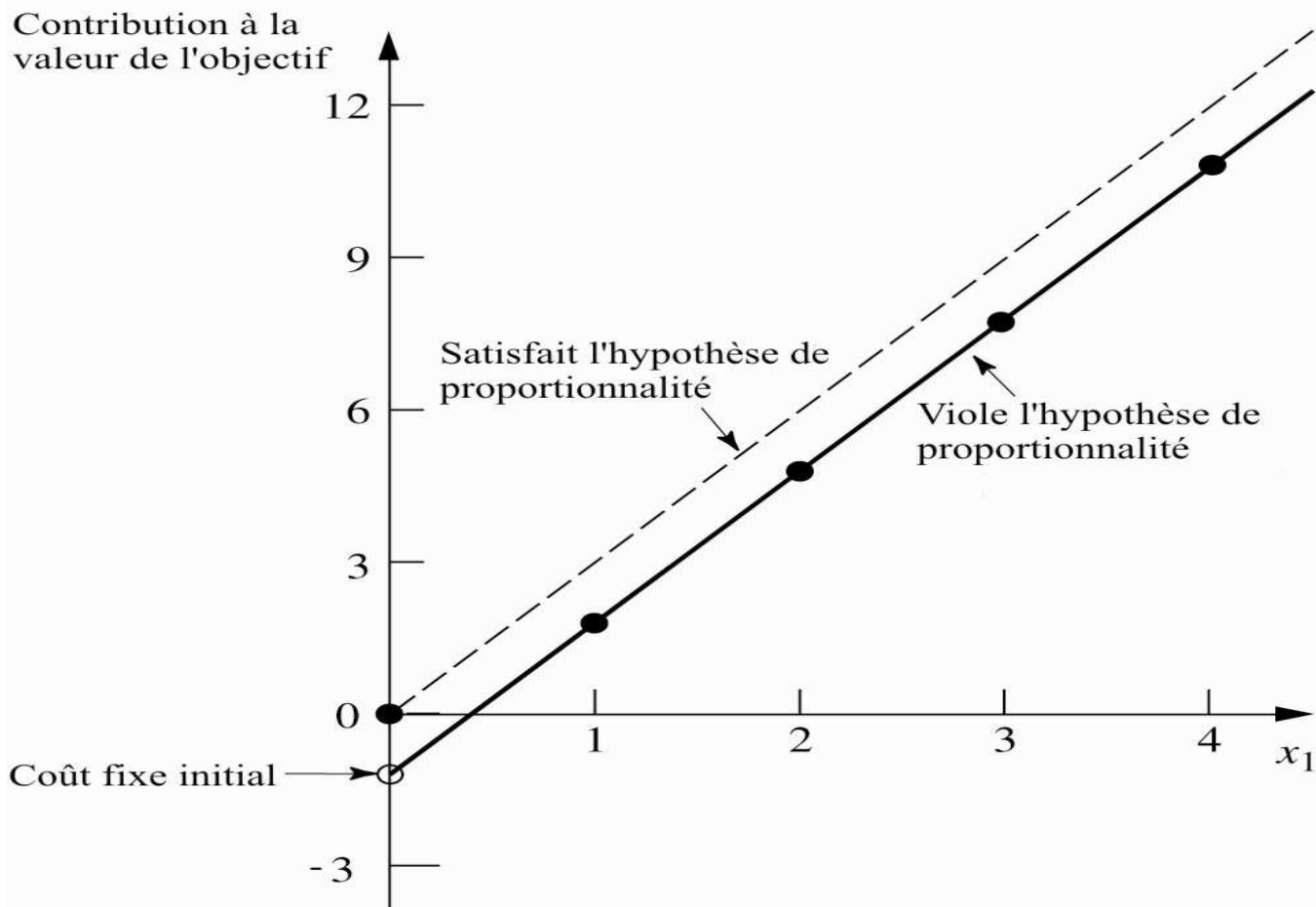
b. Méthode du simplexe



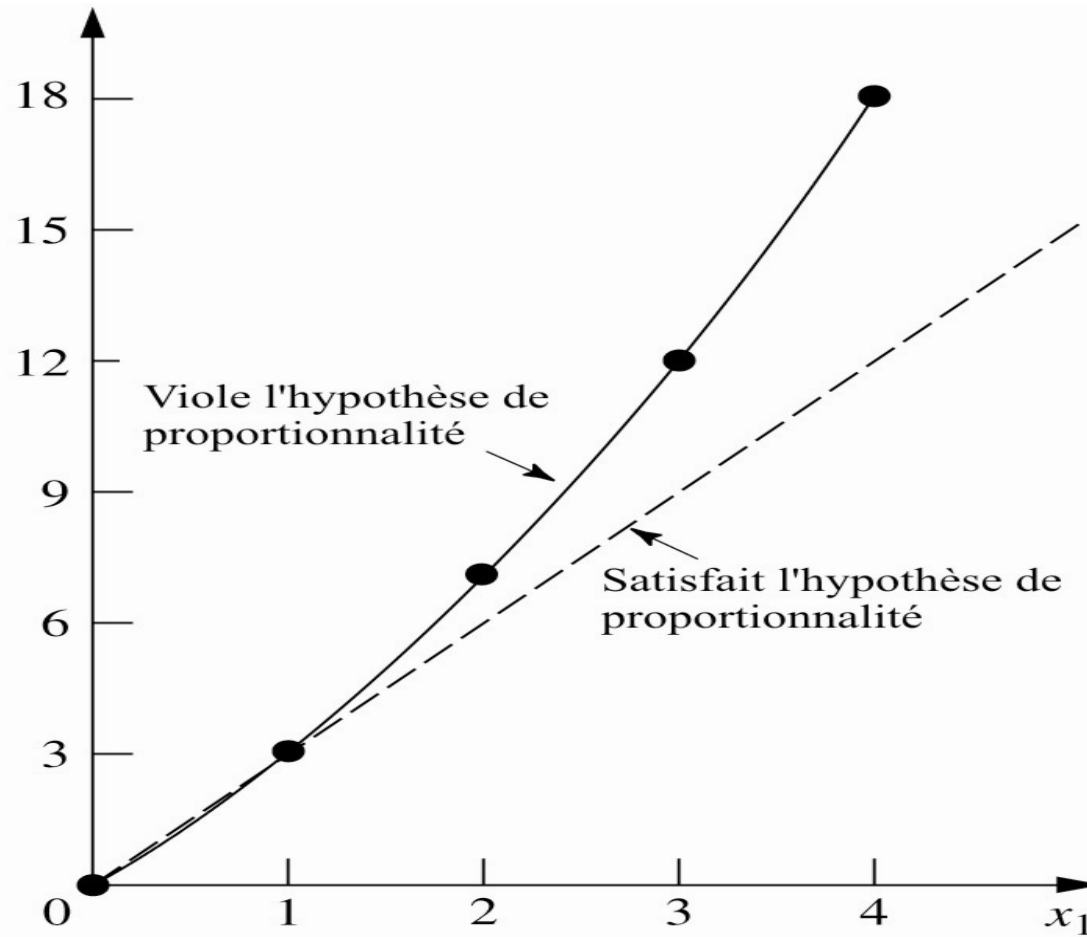
Hypothèses du modèle de PL

- *Proportionnalité* :
 - La contribution de chaque activité (variable) à la valeur de la fonction objectif est proportionnelle au niveau de cette activité (à la valeur de cette variable)
 - La contribution de chaque activité au terme de gauche de chaque contrainte fonctionnelle est proportionnelle au niveau de cette activité
- Cas où cette hypothèse n'est pas satisfaite:
 - Coût fixe initial
 - Profit marginal (profit par unité) croissant
 - Profit marginal (profit par unité) décroissant

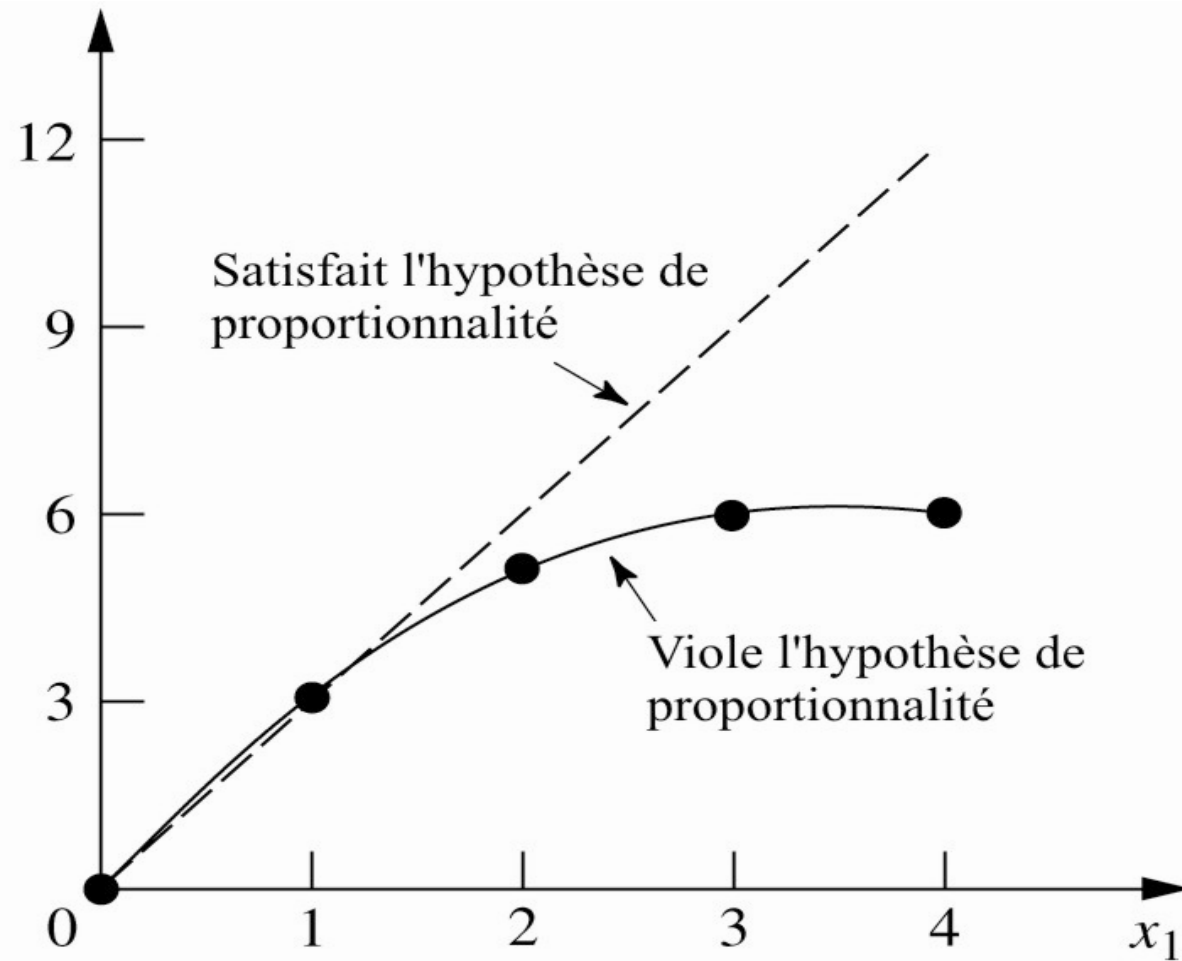
Coût fixe initial



Profit marginal croissant



Profit marginal décroissant





Hypothèses du modèle de PL (suite)

- *Additivité* :
 - La fonction objectif est composée de la somme des contributions individuelles de chaque activité
 - Le terme de gauche de chaque contrainte fonctionnelle est composé de la somme des contributions individuelles de chaque activité
- L'additivité interdit les termes de la forme x_1x_2
- La proportionnalité interdisait déjà les termes de la forme x^L $L > 1$
- Dans ces deux cas, nous avons un modèle de *programmation non linéaire* (voir Section 7)



Hypothèses du modèle de PL (suite)

- *Divisibilité* : chaque variable de décision peut prendre des valeurs non entières
- Dans l'exemple *Wyndor Glass*, chaque variable représente un nombre de lots de chaque produit et nous admettons des *fractions de lots*
- Si nous imposons des variables à valeurs entières, nous obtenons un modèle de *programmation en nombres entiers* (voir Section 4)



Hypothèses du modèle de PL (suite)

- *Certitude* : les valeurs affectées à chaque paramètre sont des constantes connues avec certitude
- Rappelons que le modèle est une représentation idéalisée du problème: cette hypothèse peut être fort éloignée de la réalité!
- Que faire dans ce cas?
 - *Analyse de sensibilité* : vérifier la sensibilité du modèle à des changements de valeurs des paramètres
 - Introduction de *variables aléatoires* (voir Section 5)



Exemple 1: horaire de personnel

- Chaque jour est divisé en *périodes*
- On a pu estimer un nombre minimum d'employés (MinEmp) devant être affectés durant chaque période
- Chaque jour est divisé en *quarts de travail* de 8 heures
- Plusieurs quarts partagent une même période
- Chaque quart de travail exige un salaire particulier
- Combien d'employés doit-on affecter à chaque quart de travail de façon à minimiser le total des salaires versés, en respectant le nombre minimum d'employés pour chaque période ?



Exemple 1: données du problème

Période	Quart 1	Quart 2	Quart 3	Quart 4	Quart 5	MinEmp
6-8	x					48
8-10	x	x				79
10-12	x	x				65
12-14	x	x	x			87
14-16		x	x			64
16-18			x	x		73
18-20			x	x		82
20-22				x		43
22-24				x	x	52
0-6					x	15
Salaire	170	160	175	180	195	



Exemple 1: modèle

- $x_j =$ nombre d'employés affectés au quart j
- Objectif:
Minimiser $Z = 170 x_1 + 160 x_2 + 175 x_3 + 180 x_4 + 195 x_5$
- Pour chaque période, le nombre d'employés affectés aux différents quarts doit couvrir le minimum d'employés requis pour cette période
- Exemple, période de 14h à 16h:
$$x_2 + x_3 \geq 64$$



Exemple 1: modèle détaillé

Minimiser $Z = 170 x_1 + 160 x_2 + 175 x_3 + 180 x_4 + 195 x_5$

$$x_1 \geq 48$$

$$x_1 + x_2 \geq 79$$

$$x_1 + x_2 \geq 65$$

$$x_1 + x_2 + x_3 \geq 87$$

$$x_2 + x_3 \geq 64$$

$$x_3 + x_4 \geq 73$$

$$x_3 + x_4 \geq 82$$

$$x_4 \geq 43$$

$$x_4 + x_5 \geq 52$$

$$x_5 \geq 15$$

$$x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, 3, 4, 5$$



Exemple 1: conclusions

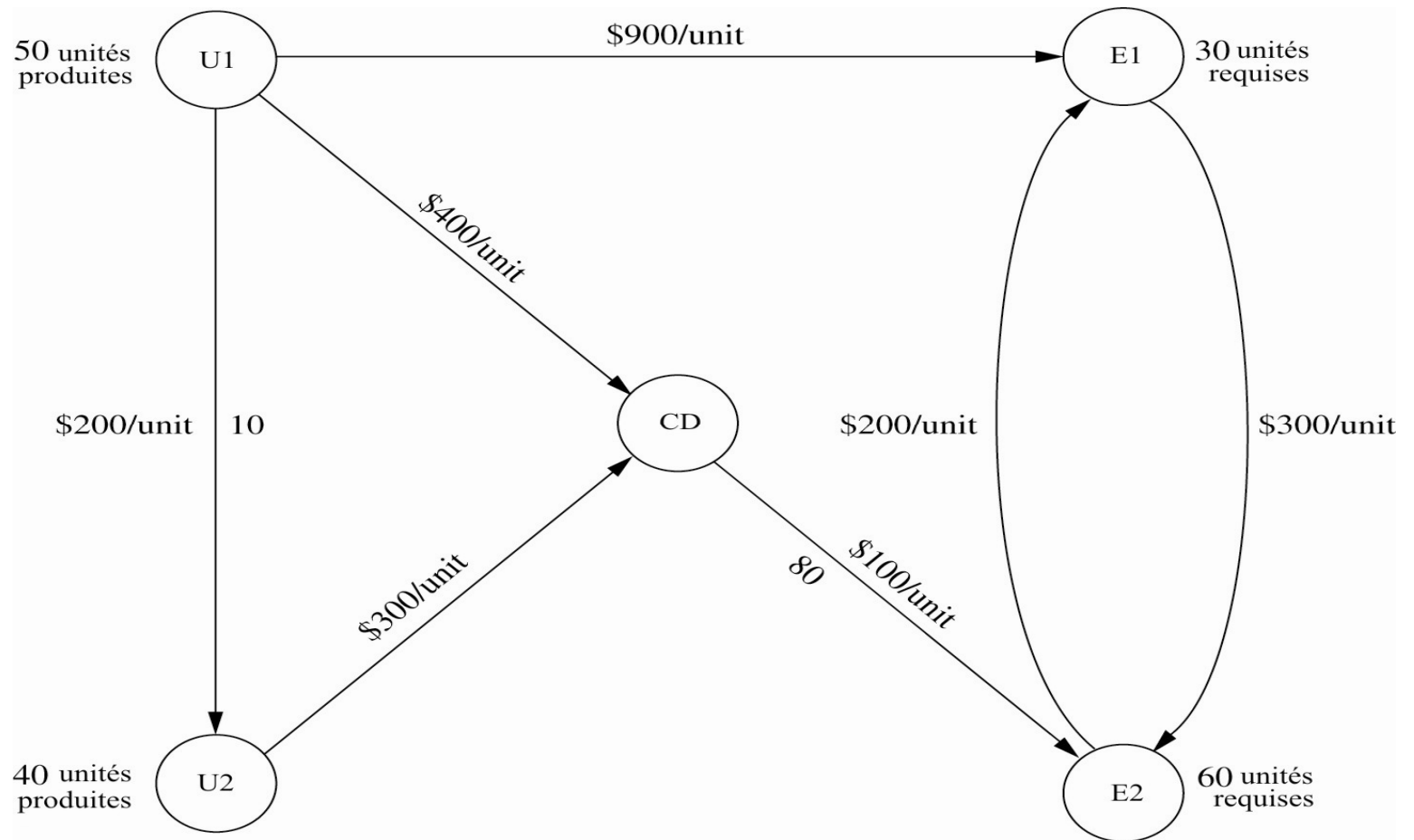
- $x_1 + x_2 \geq 79 \Rightarrow x_1 + x_2 \geq 65$: cette dernière contrainte est donc *redondante* et peut être éliminée
- $x_3 + x_4 \geq 82 \Rightarrow x_3 + x_4 \geq 73$: même observation avec cette contrainte
- $x_1 \geq 0, x_4 \geq 0, x_5 \geq 0$ sont aussi redondantes mais il n'y a aucun intérêt à les éliminer
- Solution optimale (obtenue par *Excel Solver*, voir Spreadsheets\Chapter 3\Union Airways.xls):
 $(x_1, x_2, x_3, x_4, x_5) = (48, 31, 39, 43, 15)$
- *Problème*: le nombre d'employés doit toujours être entier, donc l'hypothèse de divisibilité n'est pas satisfaite dans le modèle (bien que la solution optimale *dans ce cas particulier* soit entière)



Exemple 2: réseau de distribution

- Deux usines (U1,U2)
- Un centre de distribution (CD)
- Deux entrepôts (E1,E2)
- Chaque usine manufacture un certain nombre d'unités d'un même produit (*offre*)
- Chaque entrepôt requiert un certain nombre d'unités de ce même produit (*demande*)
- Sur chaque lien (*arc*) du réseau, il y a un coût de transport par unité de produit (*coût unitaire*)
- Sur certains arcs, il y a une *capacité* sur le nombre d'unités transportées
- Objectif: minimiser le coût de transport total

Exemple 2: données du problème





Exemple 2: modèle

- $x_{i,j}$ = nombre d'unités du produit transportées sur l'arc (i,j) (entre les *sommets* i et j)
- Objectif (en centaines de \$):
$$\text{Min } Z = 2 x_{U_1,U_2} + 4 x_{U_1,CD} + 9 x_{U_1,E_1} + 3 x_{U_2,CD} + x_{CD,E_2} + 3 x_{E_1,E_2} + 2 x_{E_2,E_1}$$
- *Conservation du flot*: en chaque sommet du réseau, flot sortant – flot entrant =
 - nombre d'unités produites (usine)
 - -nombre d'unités requises (entrepôt)
 - 0 (CD)
- Capacité (sur certains arcs)
 - Exemple, pour l'arc (U_1,U_2) : $x_{U_1,U_2} \leq 10$
- Contraintes de non négativité



Exemple 2 : modèle détaillé

$$\text{Min } Z = 2x_{U1,U2} + 4x_{U1,CD} + 9x_{U1,E1} + 3x_{U2,CD} + x_{CD,E2} + 3x_{E1,E2} + 2x_{E2,E1}$$

sous les contraintes:

$$x_{U1,U2} + x_{U1,CD} + x_{U1,E1} = 50$$

$$-x_{U1,U2} + x_{U2,CD} = 40$$

$$-x_{U1,CD} - x_{U2,CD} + x_{CD,E2} = 0$$

$$-x_{U1,E1} + x_{E1,E2} - x_{E2,E1} = -30$$

$$-x_{CD,E2} - x_{E1,E2} + x_{E2,E1} = -60$$

$$x_{U1,U2} \leq 10, \quad x_{CD,E2} \leq 80$$

$$x_{U1,U2} \geq 0, \quad x_{U1,CD} \geq 0, \quad x_{U1,E1} \geq 0, \quad x_{U2,CD} \geq 0, \quad x_{CD,E2} \geq 0$$

$$x_{E1,E2} \geq 0, \quad x_{E2,E1} \geq 0$$



Exemple 2: conclusions

- Modéliser et résoudre avec [Excel Solver](#)
- C'est un problème de *flot à coût minimum* (voir Section 3; autre exemple: *Worked Examples* chap. 3)
- Solution optimale:
 $(x_{U1,U2}, x_{U1,CD}, x_{U1,E1}, x_{U2,CD}, x_{CD,E2}, x_{E1,E2}, x_{E2,E1}) = (0, 40, 10, 40, 80, 0, 20)$
- Le nombre d'unités transportées doit toujours être une valeur entière, donc l'hypothèse de divisibilité n'est pas satisfaite dans ce modèle
- Dans ce cas particulier, la solution est entière
- En fait, pour *tout* problème de flot à coût minimum (avec paramètres à valeurs entières), il existe *toujours* une solution optimale entière



Exemple 3: problème de mélange

- Quatre matériaux de base (1,2,3,4)
- Trois types de mélange (A,B,C)
- Pour chaque type de mélange:
 - Profit/livre = prix de vente/livre - coût de production/livre
 - Contraintes de composition (exemple, dans le mélange B: pas plus de 50% du matériau 1; pas moins de 10% de matériau 2; exactement 10% du matériau 4)
- Pour chaque matériau:
 - Limite sur le nombre de livres disponibles/semaine
 - Coût de traitement/livre
 - Au moins la moitié de la limite disponible doit être traitée
- Coût de traitement total = 30 000 \$/semaine
- Objectif: maximiser le profit total/semaine



Exemple 3: premier modèle

- y_i = nombre de livres/semaine du type de mélange i
- z_{ij} = proportion du matériau j dans le mélange i
- Avec ces variables, il est facile de modéliser l'objectif et les contraintes de composition
- Mais qu'en est-il des contraintes de limite sur le nombre de livres disponibles de chaque matériau?
- Nombre de livres du matériau j par semaine:
$$z_{Aj} y_A + z_{Bj} y_B + z_{Cj} y_C$$
- Limite de 3 000 livres du matériau 1 par semaine:
$$z_{A1} y_A + z_{B1} y_B + z_{C1} y_C \leq 3000$$
- *Problème* : fonction non linéaire (hypothèse d'additivité violée)



Exemple 3: deuxième modèle

- x_{ij} = nombre de livres/semaine du matériau j entrant dans la composition du type de mélange i
- Nombre de livres du matériau j par semaine:
 $x_{Aj} + x_{Bj} + x_{Cj}$
- Nombre de livres du mélange i par semaine:
 $x_{i1} + x_{i2} + x_{i3} + x_{i4}$
- Proportion du matériau j dans le mélange i :
 $x_{ij} / (x_{i1} + x_{i2} + x_{i3} + x_{i4})$
- Cette fonction aussi est non linéaire! Que faire?...



Exemple 3: deuxième modèle (suite)

- Pas plus de 50% du matériau 1 dans le mélange B:
$$x_{B1} / (x_{B1} + x_{B2} + x_{B3} + x_{B4}) \leq 0.5$$
- Il est facile de rendre cette contrainte linéaire:
$$x_{B1} \leq 0.5 (x_{B1} + x_{B2} + x_{B3} + x_{B4})$$
- Ou encore:
$$0.5 x_{B1} - 0.5 x_{B2} - 0.5 x_{B3} - 0.5 x_{B4} \leq 0$$
- Voir l'exemple complet p. 52-56 H&L
- Voir aussi la résolution par *Excel Solver* (Spreadsheets\Chapter 3\Save-It.xls)
- Autre exemple de problème de mélange dans les *Worked Examples* chap. 3



Modélisation en PL: conclusions

- Bien lire l'énoncé du problème:
 - Identifier clairement les données
 - Attention aux unités de mesure!
- Définir les variables:
 - Vérifier que l'objectif et **toutes** les contraintes peuvent être représentées avec ces variables
 - Vérifier que l'objectif et les termes de gauche des contraintes fonctionnelles sont bien linéaires (proportionnalité et additivité)
- Définir l'objectif et toutes les contraintes (fonctionnelles et de non négativité); possibilité d'éliminer les contraintes fonctionnelles redondantes
- Voir sec. 3.4 H&L (Spreadsheets\Chapter 3)



Méthode du simplexe: préliminaires

- Méthode algébrique basée sur la résolution de systèmes d'équations linéaires
- Revoir la [méthode d'élimination de Gauss-Jordan](#)
- On s'intéresse uniquement aux systèmes d'équations linéaires avec un nombre de variables supérieur au nombre d'équations
- Dans ce cas, il y a deux possibilités :
 - il n'y a pas de solution
 - il y a une infinité de solutions
- On suppose que toutes les variables sont ≥ 0



Méthode du simplexe: préliminaires

- Dans le cas où il y a une infinité de solutions, la méthode d'élimination de Gauss-Jordan permet d'identifier trois types de variables :
 - variables fixées
 - variables dépendantes
 - variables indépendantes

- Exemple :

$$\begin{array}{rcl} x_1 + x_2 + x_3 + x_4 = 4 & & x_1 + 2x_4 = 1 \\ x_1 + x_3 + x_4 = 3 & \Leftrightarrow & x_2 = 1 \\ x_1 + x_2 + 2x_4 = 2 & & x_3 - x_4 = 2 \end{array}$$

- x_2 : fixée; x_4 : indépendante; x_1, x_3 : dépendantes



Solution de base

- Solution obtenue en fixant toutes les variables indépendantes à 0
- **Variables hors-base** : variables indépendantes fixées à 0
- **Variables de base** : les autres variables
- **Solution de base réalisable** : lorsque toutes les variables de base ont une valeur ≥ 0
- **Solution de base réalisable dégénérée** : lorsqu'au moins une variable de base a la valeur 0
- Dans l'exemple, la solution de base est :
$$x_1 = 1, x_2 = 1, x_3 = 2$$
- Elle est réalisable et non dégénérée



Pivot

- Il est facile de changer le statut des variables par des opérations élémentaires :

$$\begin{cases} x_1 + 2x_4 = 1 \\ x_2 = 1 \\ x_3 - x_4 = 2 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} x_1 + 2x_3 = 5 \\ x_2 = 1 \\ -x_3 + x_4 = -2 \end{cases}$$

- Dans cette nouvelle solution de base, on a :
 - Variable hors-base : x_3
 - Variables de base : x_1, x_2, x_4
 - Solution de base *non réalisable* : $x_1 = 5, x_2 = 1, x_4 = -2$
- **Pivot** : opération consistant à remplacer une variable de base par une variable hors base pour obtenir une nouvelle solution de base, dite *adjacente*



Retour à l'exemple *Wyndor Glass*

- Les contraintes fonctionnelles sont :

$$x_1 \leq 4$$

$$2x_2 \leq 12$$

$$3x_1 + 2x_2 \leq 18$$

- On ajoute des *variables d'écart* ≥ 0 pour transformer ces inégalités en système d'équations :

$$x_1 + x_3 = 4$$

$$2x_2 + x_4 = 12$$

$$3x_1 + 2x_2 + x_5 = 18$$

- Variables hors-base : x_1, x_2



Exemple *Wyndor Glass* (suite)

- Solution de base :
 $(x_1, x_2, x_3, x_4, x_5) = (0, 0, 4, 12, 18)$
- On veut effectuer un pivot : remplacer la variable hors-base x_2 par une des variables de base actuelles
- Laquelle?...
- On veut que la nouvelle solution de base soit réalisable
- Dans cette solution de base, on aura toujours $x_1 = 0$ et une des variables d'écart deviendra une variable hors-base, donc prendra la valeur 0

$$\begin{array}{rclclclclcl}
 x_3 & = & 4 & -x_1 & & \geq & 0 & 4 & & \geq & 0 \\
 x_4 & = & 12 & & -2x_2 & \geq & 0 & \Leftrightarrow & 12 & -2x_2 & \geq & 0 \\
 x_5 & = & 18 & -3x_1 & -2x_2 & \geq & 0 & 18 & -2x_2 & \geq & 0
 \end{array}$$



Exemple *Wyndor Glass* (suite)

- En exploitant les inégalités

$$x_4 = 12 - 2x_2 \geq 0$$

$$x_5 = 18 - 2x_2 \geq 0$$

on obtient : $x_2 \leq 12/2 = 6$

$$x_2 \leq 18/2 = 9$$

- Donc, en posant $x_2 = 6$, on obtient $x_4 = 0$, alors que si on augmente davantage x_2 , la solution devient non réalisable
- On effectue un pivot: remplacer la variable de base x_4 (qui deviendra hors-base) par x_2



Exemple *Wyndor Glass* (suite)

- On obtient alors le système suivant :

$$x_1 + x_3 = 4$$

$$x_2 + 0,5x_4 = 6$$

$$3x_1 - x_4 + x_5 = 6$$

- Solution de base : $(x_1, x_2, x_3, x_4, x_5) = (0, 6, 4, 0, 6)$
- On effectue un pivot pour que la variable x_1 ***entre dans la base*** (devienne variable de base)
- Puisque $x_4 = 0$:

$$\begin{aligned} x_3 = 4 - x_1 &\geq 0 &\Leftrightarrow x_1 &\leq 4 \\ x_5 = 6 - 3x_1 &\geq 0 &\Leftrightarrow x_1 &\leq 2 \end{aligned}$$



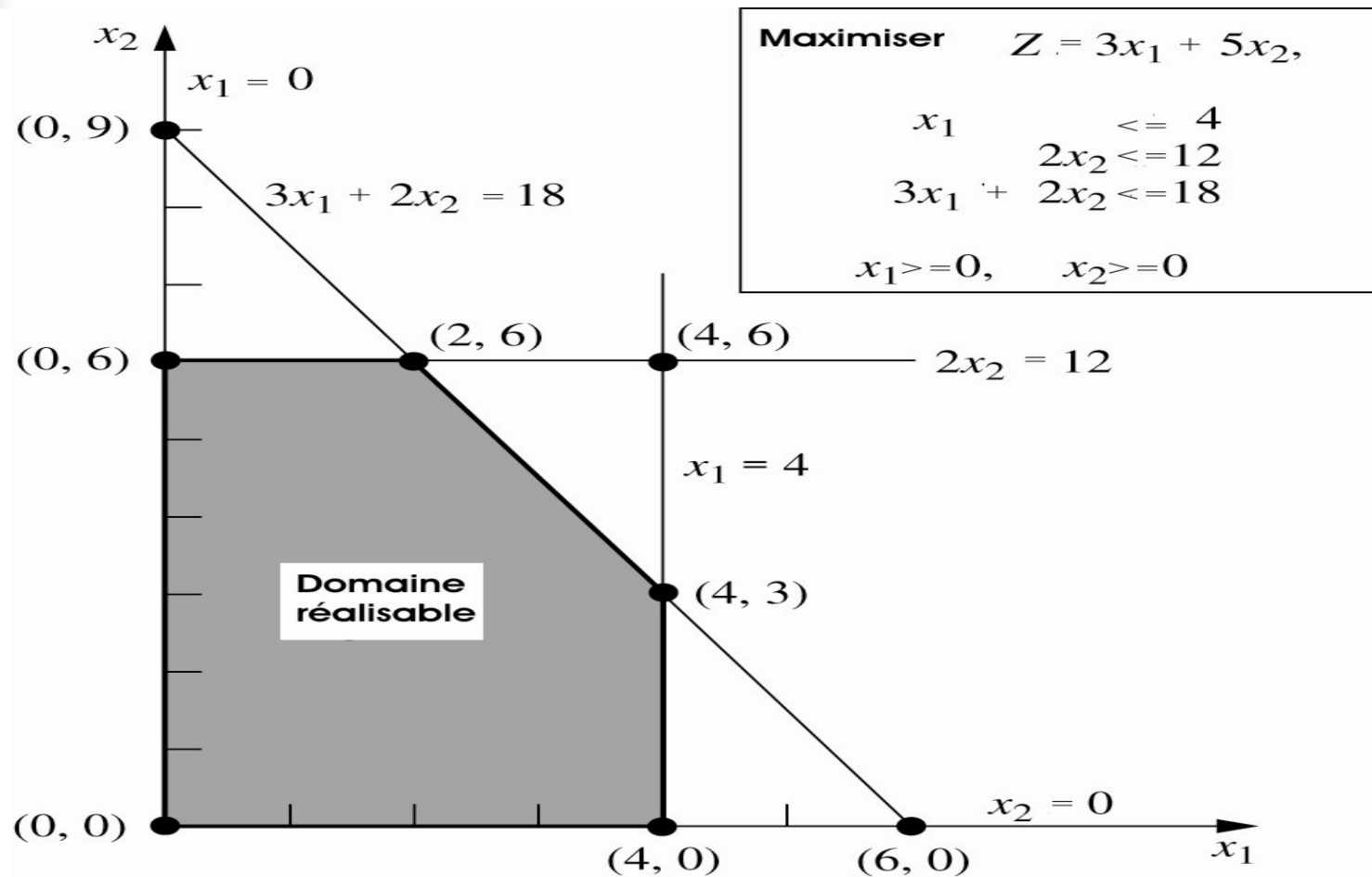
Exemple *Wyndor Glass* (suite)

- En posant $x_1 = 2$, on obtient $x_5 = 0$
- Pivot : remplacer la variable de base x_5 par x_1
- Le système obtenu est alors :

$$\begin{array}{rcccc} & x_3 & + \frac{1}{3}x_4 & - \frac{1}{3}x_5 & = & 2 \\ & & & & & \\ & x_2 & & + \frac{1}{2}x_4 & & = & 6 \\ & & & & & & \\ x_1 & & - \frac{1}{3}x_4 & + \frac{1}{3}x_5 & = & 2 \end{array}$$

- Solution de base : $(x_1, x_2, x_3, x_4, x_5) = (2, 6, 2, 0, 0)$

Interprétation géométrique





Interprétation géométrique

- Une solution de base réalisable correspond à un point extrême du domaine réalisable
- Un pivot correspond à un déplacement d'un point extrême à un autre qui lui est adjacent
- La méthode du simplexe :
 - Démarre avec une solution de base réalisable initiale (un point extrême)
 - Effectue à chaque itération un pivot, passant ainsi à une solution de base réalisable adjacente (un point extrême adjacent)
 - S'arrête lorsqu'elle identifie une solution de base réalisable optimale (un point extrême correspondant à une solution optimale)