

# Module: RECHERCHE OPERATIONNELLE (S7)

KORAICH almahdi

Maitre de conférences (ENCGT)

a.koraich@uae.ac.ma



2024-2025

## 3 Chap. 1 - Introduction à la RO

## Plan du Chapitre 1

1. Introduction à la RO
2. Quelques concepts clés

## 4 Ouvrages de référence

- V. Chvátal - Linear Programming, W.H.Freeman, New York, 1983.
- R. J. Vanderbei - Linear Programming, Foundations and Extensions, Springer-Verlag, 2008.
- C. Guéret, C. Prins et M. Sevaux - Programmation linéaire : 65 problèmes d'optimisation modélisés et résolus avec Visual Xpress, Eyrolles, 2000.
- C. Prins et M. Sevaux - Programmation linéaire avec Excel : 55 problèmes d'optimisation modélisés pas à pas et résolus avec Excel, Eyrolles, 2011.



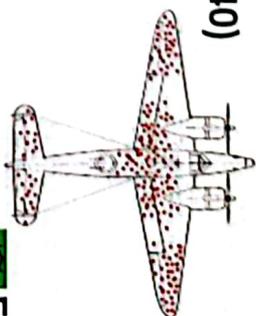
## Chap. 1 – Introduction à la RO

### - Origine de la RO :

- **Seconde guerre mondiale**
  - développée lors de l'élaboration des radars (ce qui permet de résoudre les problèmes des opérations militaires, Etant donné que dans une situation comme la guerre, les ressources, par exemple le matériel et le personnel, sont limitées, l'utilisation efficace de ces ressources devient cruciale.)

- Patrick Blackett (1940)

- Dantzig (1947)



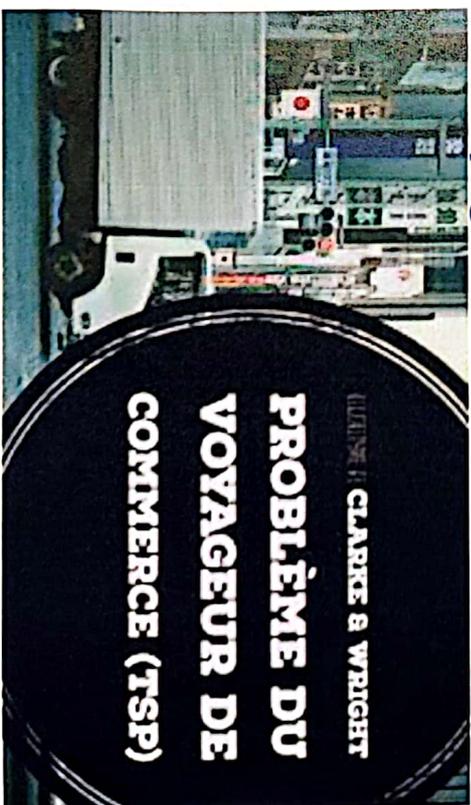
## Recherche opérationnelle?

*science de comment mieux faire avec moins*

## Chap. 1 – Introduction à la RO

Domaine d'application...

### Exemples:



### Exemple 1: Le problème du voyageur de commerce (TSP)

Déterminer les routes que les livreurs doivent emprunter pour **minimiser le déplacement total.**

## Exemple 2: Le problème du sac à dos



La maximisation de la valeur totale, sous contrainte (limite de capacité ou bien de poids).



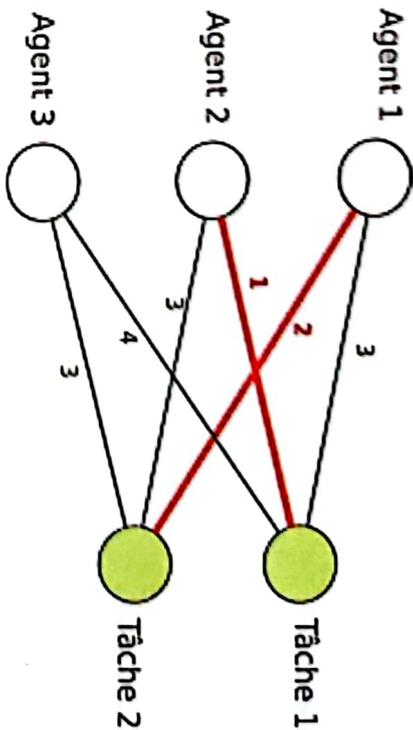
## Autres champs d'application

- L'allocation des ressources
- Le pilotage de la qualité
  - pour assurer la qualité tout au long de la chaîne de production
- Gestion des approvisionnements
  - Pour prévoir et assurer la gestion des besoins d'approvisionnement en matières premières de l'entreprise
- L'ordonnancement
  - gestion des tâches d'un projet dans le temps.

Exemples:



## Exemple 3 : Le problème d'affectation



La gestion des Ressources Humaines : la RO fournit des outils d'aides à l'affectation du personnel (graphe biparti) et de répartition des tâches entre agents et équipes.

Exemples:

## Autres champs d'application

- Horaires
  - assigner des employés a des plages d'horaire en tenant en compte les différentes contraintes.
- Gestion de portefeuille et investissement
  - déterminer l'argent a investir dans les différents fonds selon les rendements et les profits espérés.
- Gestion des stocks
  - Pour lutter contre le gaspillage des MP ou de l'énergie et la pénurie. La RO contribue au conditionnement et à la livraison optimisés des produits en stock.

Exemples:

Exemples: Embouteillage



Exemples: Port Tanger Med



Exemples: Nv Aéroport de Tanger



Chap. 1 – Introduction à la RO

1.2 Quelques concepts clés



## 1.2 Quelques concepts clés

**Modélisation:**

Traduction de problèmes réels en équations mathématiques.

**Optimisation:**

Identification de la meilleur configuration possible d'un système.

**Simulation:**

Reproduction de fonctionnement d'un système complexe par un ordinateur.



## 1.2 Quelques concepts clés

**Programmation mathématique (PM):**

C'est un problème d'optimisation qui consiste à trouver l'optimum d'une fonction  $f(x)$  de  $n$  variables  $x=(x_1, \dots, x_n)$  soumise ou non à un ensemble de  $m$  contraintes  $g_i(x)=0$  ou  $g_i(x) \geq 0$

**Programmation Linéaire (PL):**

Ce sont des problèmes de la PM où la fonction objectif et les contraintes sont toutes linéaire.

## 1.2 Quelques concepts clés

**Qu'est ce qu'un problème d'optimisation?**

Généralement les problèmes d'optimisation se présente de la manière suivante:

- Un énoncé : le problème doit être clairement exprime, de manière non ambiguë.
- Un ensemble de critère : déduits de l'énoncé, permettant de comparer les solutions deux à deux.
- Un objectif : généralement exprimé mathématiquement, sous la forme d'une fonction ( à minimiser ou à maximiser)
- Un ensemble de solution.



## 1.2 Quelques concepts clés

**Domaine réalisable**

Ensemble de tous les jeux de valeurs des variables de décision satisfaisant toutes les contraintes et restrictions de singe du PL (ensemble des solutions réalisables ou solutions admissibles).

**Solution réalisable:**

On appelle **solution réalisable** toute solution vérifie les contraintes du PL ( y compris les contraintes de positivité)

# Plan du Chapitre 2

- 2.1 Présentation Théorique d'un PL
- 2.2 Les étapes d'une formulation d'un PL
- 2.3 La méthode de facteurs rares
- 2.4 La méthode graphique
- 2.5 les règles de transformation



## 2.1 Présentation Théorique d'un PL

**Linéarité** : objectif et contraintes sont des fonction linéaire des variables de décision ( les coefficients  $C_j$  et  $a_{ij}$  des variables sont constants)

**Continuité**: les variables peuvent prendre n'importe quelle valeur réelle respectant les contraintes linéaires



## 2.1 Présentation Théorique d'un PL

$$\text{Max } Z = \sum_{j=1}^n c_j x_j$$

Sous les contraintes :

$$\begin{cases} \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \leq b_i, \text{ pour } i = 1, \dots, m \\ x_j \geq 0, \text{ pour } j = 1, \dots, n \end{cases}$$

On peut représenter le PL comme suit :

Un programme linéaire consiste à trouver le maximum ou le minimum d'une forme linéaire dite **fonction objectif** en satisfaisant certaines équations et inégalités dites **contraintes**.



## 2.2 Les étapes d'une formulation d'un PL

1. Identifier les variables du problème à valeur non connues (**variable de décision**) et les représenter sous forme symbolique (exp.  $x_1, x_2$ ).
2. Identifier la fonction objectif ou le critère de sélection et le représenter sous une forme linéaire en fonction des variables de décision. Spécifier si le critère de sélection est à maximiser ou à minimiser (**fonction économique**).
3. Identifier les contraintes du problème et les exprimer par un système d'équations linéaires.



## Exemple de programmation linéaire :

Exemple de PL :

$\max z = 5x_1 + 4x_2 \leftarrow$  fonction objectif

$$x_1 + x_2 \leq 20 \leftarrow \text{contrainte 1}$$

$$2x_1 + x_2 \leq 35 \leftarrow \text{contrainte 2}$$

$$x_1, x_2 \geq 0 \leftarrow \text{contraintes de non-négativité}$$

- On appelle variable de décision toute quantité utile à la résolution du problème et on doit déterminer sa valeur.
- On appelle contraintes du problème toutes les relations limitant le choix de valeurs possibles pour les variables.
- On appelle fonction objectif l'expression qui modélise la quantité à optimiser en fonction des variables du problème.



## Exemple de formulation :

- **Identification des variables de décision :**

Le profit total est fonction des quantités vendues des deux produits  $C_1$  et  $C_2$ . Appelons :

- $x_1$  : la quantité de  $C_1$  à produire
- $x_2$  : la quantité de  $C_2$  à produire

- **Identification de la fonction objectif :**

Le profit  $z$  s'obtient à partir de l'expression,

$Z = 500x_1 + 700x_2$ . L'objectif poursuivi consiste à trouver la

combinaison des quantités  $x_1$  et  $x_2$  qui maximise le profit total

$Z : \max Z = 500x_1 + 700x_2$

- **Identification des contraintes :** Les valeurs prises par  $x_1$  et  $x_2$  sont limitées par les quantités disponibles des ressources (four et broyeur) :

$40x_1 + 30x_2 \leq 360$  (la disponibilité du four )

$20x_1 + 30x_2 \leq 480$  (la disponibilité du broyeur).



## Exemple de formulation :

### Exemple 1

Une usine produit deux types de ciments  $C_1$  et  $C_2$ , rapportant respectivement 500Dh et 700Dh par tonne. Une tonne de ciment  $C_1$  nécessite 40 min de calcination dans un four à chaud et 20 min de broyage. Une tonne de ciment  $C_2$  nécessite 30 min de calcination dans un four à chaud et 30 min de broyage. Le four et l'atelier de broyage sont disponibles 6h et 8h par jour.

Combien de ciment de chaque type peut-on produire par jour pour maximiser le bénéfice ?

### Modélisation du problème

- Etape 1 : Identification des variables de décision.
- Etape 2 : Identification des contraintes
- Etape 3 : Identification de la fonction objectif.



## Exemple de formulation :

- **Contraintes de non-négativité :**

Elles assurent que les quantités achetées ne peuvent être que positives ou nulles :

$$x_1 \geq 0, x_2 \geq 0$$

Le programme linéaire résultant s'écrit :

$$\max z = 500x_1 + 700x_2$$

$$40x_1 + 30x_2 \leq 360$$

$$20x_1 + 30x_2 \leq 480$$

$$x_1, x_2 \geq 0$$



## Exemple 2 : Production de la Peinture

Une société produit de la peinture d'intérieur et d'extérieur à partir de deux produits de base M1 et M2. Données :

	Quantité utilisée/ t	Quantité disponible/ j
	Intérieure	Extérieure
M1	6	4
M2	1	2
Profit par tonne	5	4
		24
		6

Contraintes supplémentaires :

- Demande maximum en peinture d'extérieur : 2 tonnes / jour.
- La production en peinture d'intérieur ne dépasse que d'une tonne celle d'extérieur.

Écrire le problème de maximisation du profit de cette entreprise sous la forme d'un programme linéaire.



## Exemple 2 : Production de la Peinture

- **Contraintes de non-négativité :**  
Elles assurent que les quantités achetées ne peuvent être que positives ou nulles :

$$x_1 \geq 0, x_2 \geq 0$$

Le programme linéaire résultant s'écrit :

$$\begin{aligned} \max z &= 5x_1 + 4x_2 \\ \text{s.c. } &\begin{cases} 6x_1 + 4x_2 \leq 24 \\ 2x_1 + x_2 \leq 6 \\ x_2 \leq 2 \\ x_2 - x_1 \leq 1 \\ x_1, x_2 \geq 0 \end{cases} \end{aligned}$$



## Exemple 2 : Production de la Peinture

- **Identification des variables de décision :**

Le profit total est fonction des quantités de la peinture d'intérieur et d'extérieur vendues . Appelons :

- o  $x_1$  : quantités de peinture d'intérieur produites par jour
- o  $x_2$  : quantités de peinture d'extérieur produites par jour

- **Identification de la fonction objectif à optimiser :**

Le profit  $Z$  s'obtient à partir de l'expression,  $Z = 5x_1 + 4x_2$ .

L'objectif poursuivi consiste à trouver la combinaison des quantités  $x_1$  et  $x_2$  qui maximise le profit total  $z$  :

$$\max Z = 5x_1 + 4x_2$$

- **Identification des contraintes :** Les valeurs prises par  $x_1$  et

$x_2$  sont limitées par des restrictions :

$$6x_1 + 4x_2 \leq 24 \text{ (disponibilité de M1)};$$

$$x_1 + 2x_2 \leq 6 \text{ (disponibilité de M2)};$$

$$x_2 \leq 2 \text{ (demande maximale)};$$

$$x_2 - x_1 \leq 1$$



## Exemple 3 : Problème de Production

Pour fabriquer deux produits P1 et P2 on doit effectuer des opérations sur trois machines M1, M2 et M3, successivement mais dans un ordre quelconque. Les temps unitaires d'exécution sont donnés par le tableau suivant :

	M1	M2	M3
P1	11 mn	7 mn	6 mn
P2	9 mn	12 mn	16 mn

On supposera que les machines n'ont pas de temps d'inactivité.

La disponibilité pour chaque machine sont :

- 165 heures (9900 minutes) pour la machine M1;
- 140 heures (8400 minutes) pour la machine M2;
- 160 heures (9600 minutes) pour la machine M3.

Le produit P1 donne un profit unitaire de 900 dh et le produit P2 un profit unitaire de 1000 dh.

**Dans ces conditions, combien doit-on fabriquer mensuellement de produits P1 et P2 pour avoir un profit total maximum ?**

## Solution: Problème de Production

### Formulation en un PL:

1- identifier les variables de décision:

Les variables de décisions sont :

$x_1$ : le nombre d'unités du produit P1 à fabriquer

$x_2$ : le nombre d'unités du produit P2 à fabriquer

2- identifier les contraintes :

Les contraintes sont :

- Pour la machine M1:  $11x_1 + 9x_2 \leq 9900$
- Pour la machine M2:  $7x_1 + 12x_2 \leq 8400$
- Pour la machine M3:  $6x_1 + 16x_2 \leq 9600$

3- identifier la fonction objectif :

Le profit à maximiser est :

$$\text{Max } 900x_1 + 1000x_2$$



## Solution: Problème de Production

Le programme linéaire résultant est :

$$\text{Max } 900x_1 + 1000x_2$$

$$\text{SC } 11x_1 + 9x_2 \leq 9900$$

$$7x_1 + 12x_2 \leq 8400$$

$$6x_1 + 16x_2 \leq 9600$$

$$x_1 \geq 0, x_2 \geq 0$$



### Exemple 1:

Une entreprise fabrique deux produits (A et B), on utilisant une seule machine M; cette machine ne peut tourner plus de 100h.

- Pour fabriquer le produit A, il faut 2h
- Pour fabriquer le produit B, il faut 3h
- Le produit A dégage une marge de 10
- Le produit B dégage une marge de 18

**Question : quel est le programme qui va maximiser la marge ?**



**Voir cours**

## 2.3 Méthode de facteurs rares



## 2.4 Méthode graphique

### Résolution graphique du programme linéaire (PL)

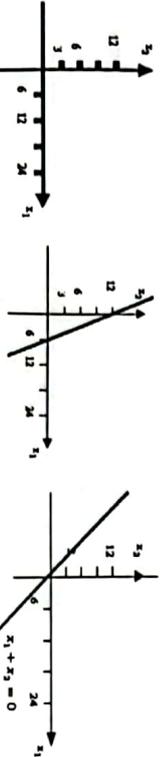
- La **méthode graphique** est l'une des premières méthodes utilisées à ce sujet.
- Si on parle de résolution graphique alors on doit se limiter à une représentation à **deux variables**. Ceci indique que dans ce chapitre on examinera seulement les programmes linéaires à deux variables de décision.



## 2.4 Méthode graphique

### Résolution graphique du programme linéaire (PL)

- Tracer un repère cartésien orthonormé.
- Représenter graphiquement chacune des droites représentatives des équations limites des contraintes.
- Déterminer la région des solutions admissibles.
- Trouver la ou les solutions optimales



## 2.4 Méthode graphique

- Dans le PL chaque **contrainte** correspond à une droite d'équation  $a_1x_1 + a_2x_2 + b = 0$  qui divise géométriquement le plan en deux demi-plans,  $a_1x_1 + a_2x_2 + b \geq 0$  et  $a_1x_1 + a_2x_2 + b \leq 0$ .
- L'intersection de tous les demi-plans représentatifs des contraintes forme la région des **solutions admissibles**, cet ensemble est **convexe** (Polygone convexe).



## 2.4 Méthode graphique

### Recherche de la solution optimale

#### 2.4.1 Méthode de recensement des sommets :

Nous évaluons la **valeur de la fonction objectif** dans chaque **sommet** de la région des solutions admissibles, la solution maximale (minimale) est où la fonction objectif est maximale (minimale) sur les sommets de la région des solutions admissibles.

**Attention :** Cette méthode a des limites lorsque le nombre de sommets est relativement grand ou lorsque la région des solutions admissibles n'est pas bornée.



## 2.4 Méthode graphique

Recherche de la solution optimale

### 2.4.2 Méthode de droite parallèle :

On translate vers le haut (Max) ou vers le bas (Min) la droite parallèle à la fonction objectif et passant par l'origine, jusqu'au sommet (point ou segment) le plus éloigné (Max) ou le plus proche (Min) de la région des solutions admissibles. Cette intersection, si elle existe, est la solution optimale pour  $P_L$ , donc la solution est parmi les sommets de l'ensemble des solutions admissibles (Si une telle intersection n'existe pas, cela veut dire que la solution est infinie).

Notez que toutes les droites parallèles à la fonction objectif ont le même pent (coefficient directeur).



## 2.4 Méthode graphique

Exemple 1 : solution unique

$$\text{Max } 100x_1 + 200x_2$$

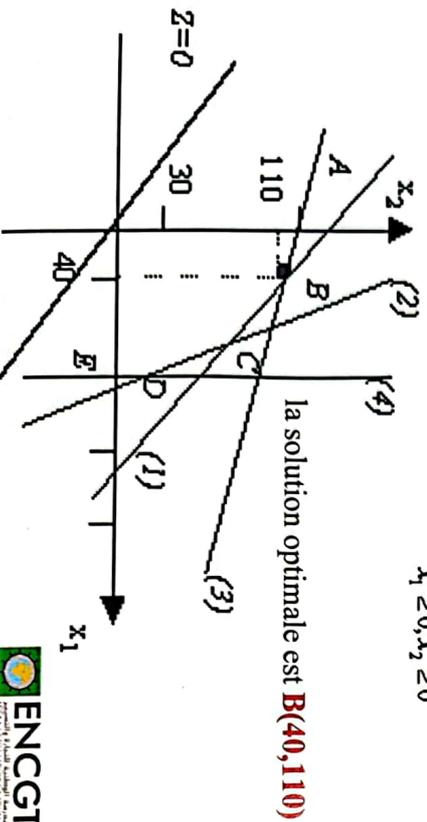
$$\text{s.c. } x_1 + x_2 \leq 150 \quad (1)$$

$$4x_1 + 2x_2 \leq 440 \quad (2)$$

$$x_1 + 4x_2 \leq 480 \quad (3)$$

$$x_1 \leq 90 \quad (4)$$

$$x_1 \geq 0, x_2 \geq 0$$



## 2.4 Méthode graphique

Quelques exemples :

voici quelques exemples de résolution graphique de problèmes linéaires relatifs au différents cas possibles :

Une Solution réalisable qui optimise (max ou min) la fonction économique. Elle peut être :

- Unique (Sommet du domaine réalisable)
- Impossible (contraintes incompatibles)
- Multiple (cote du domaine réalisable)
- Infinie (contraintes manquante)



## 2.4 Méthode graphique

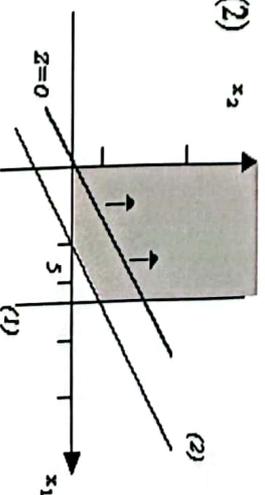
Exemple 2 : la solution est non bornée

$$\text{Max } -2x_1 + 3x_2$$

$$\text{s.c. } x_1 \leq 5 \quad (1)$$

$$2x_1 - 3x_2 \leq 6 \quad (2)$$

$$x_1 \geq 0, x_2 \geq 0$$



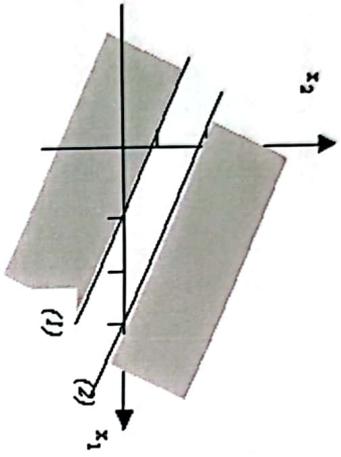
On peut augmenter la valeur de la fonction objectif dans la direction des flèches indéfiniment donc la **solution est non bornée**



## 2.4 Méthode graphique

Exemple 3: Problème Impossible

$$\begin{array}{ll} \text{Min} & 3x_1 + 2x_2 \\ \text{s.c.} & x_1 + 2x_2 \leq 2 \quad (1) \\ & 2x_1 + 4x_2 \geq 8 \quad (2) \\ & x_1 \geq 0, x_2 \geq 0 \end{array}$$



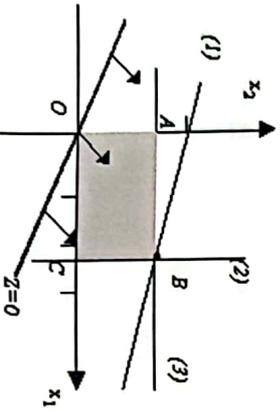
L'espace des solutions réalisables **est vide**, il est l'intersection des deux zones grises de cette figure.



## 2.4 Méthode graphique

Exemple 5: Problème de dégénérescence (à traiter au niveau du chapitre 3)

$$\begin{array}{ll} \text{Max} & x_1 + x_2 \\ \text{s.c.} & 3x_1 + 2x_2 \leq 40 \quad (1) \\ & x_1 \leq 10 \quad (2) \\ & x_2 \leq 5 \quad (3) \\ & x_1 \geq 0, x_2 \geq 0 \end{array}$$



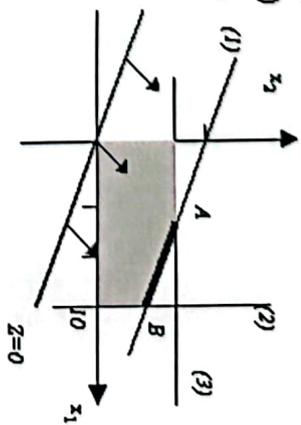
La solution optimale **B(10,5)** est dite **dégénérée** si trois contraintes concourent en ce point.



## 2.4 Méthode graphique

Exemple 4: Problème à solutions multiples

$$\begin{array}{ll} \text{Max} & x_1 + 3x_2 \\ \text{s.c.} & 2x_1 + 6x_2 \leq 30 \quad (1) \\ & x_1 \leq 10 \quad (2) \\ & x_2 \leq 4 \quad (3) \\ & x_1 \geq 0, x_2 \geq 0 \end{array}$$



L'ensemble des points présents sur le segment situe entre les deux points [AB] correspondent à une solution optimale. **Il y a donc une infinité de solutions.**

## 2.4 Méthode graphique

la convexité, point extrême ?

Avant d'aborder l'algorithme du simplexe, la méthode graphique permet de bien visualiser les **principes de convexité et de point extrême**. Cette méthode permet de résoudre un problème d'optimisation linéaire.



## 2.4 Méthode graphique

### Définition : la convexité

Un ensemble  $S$  est **convexe** si, étant donnés deux points distincts quelconques de cet ensemble, le segment qui relie ces deux points est contenu dans l'ensemble  $S$ .

Un exemple d'ensemble convexe et un exemple d'ensemble non convexe sont représentés à la figure ci-dessous.



## 2.4 Méthode graphique

### La convexité

#### Théorème :

L'intersection d'ensembles convexes (non vide) est convexe.

#### Propositions :

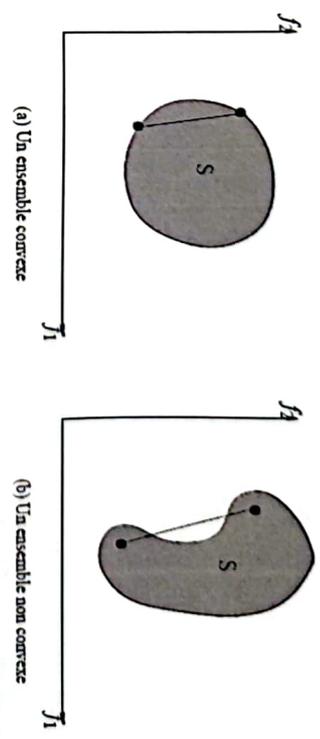
L'ensemble des solutions réalisables (non vide) est convexe.



## 2.4 Méthode graphique

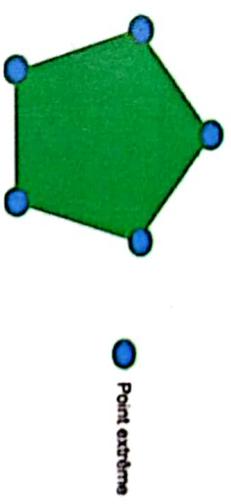
### Définition : la convexité

Un ensemble  $S$  non vide est dit convexe si et seulement si pour tout élément  $x$  et  $y$  de  $S$  et pour tout  $\lambda \in [0,1]$ ,  $\lambda x + (1-\lambda)y \in S$ .



## 2.4 Méthode graphique

### Intuition géométrique: Point extrême



L'ensemble des solutions réalisables d'un PL, c'est-à-dire qui respectent toutes les contraintes et toutes les bornes sont nécessairement situées sur des points extrêmes du domaine réalisable. Le domaine réalisable englobe toutes les solutions qui respectent les contraintes et les bornes. Ici, nous voyons le domaine réalisable en vert et cinq points extrêmes en bleu.



## 2.4 Méthode graphique

### Intuition géométrique: Point extrême

Un point extrême  $x \in S$  d'un ensemble convexe ne peut être exprimé ainsi :

$$x = \lambda y + (1-\lambda)z,$$

$$y, z \in S, \lambda \in [0, 1], z \neq x$$

En d'autres termes, si  $x$  ne peut pas être exprimé comme une combinaison convexe de  $y$  et  $z$ .



## Forme canonique

Min  $C^T x$

Ou

Max  $C^T x$

SC:

$$Ax \geq b$$

$$x \geq 0$$

SC:

$$Ax \leq b$$

$$x \geq 0$$

A est une matrice de taille  $m \times n$   
 $b$  est un vecteur de taille  $m$   
 $x$  et  $C$  sont des vecteurs de taille  $n$ .

On appelle **forme canonique** (matricielle) d'un PL, tout système d'inéquations linéaires (contraintes  $\leq$ , ou  $\geq$ ) conditionné par la **maximisation** (ou **min**) d'une fonction linéaire de  $n$  variables  $x_1, x_2, x_3, \dots$  et  $x_n$ , toutes positives.

## Forme compacte

Pour les variables de décision  $x_1, x_2, \dots, x_n$ , on cherche à :

$$\text{Maximiser } Z = \sum_{j=1}^n c_j x_j$$

Sous les contraintes :

$$\begin{cases} \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \leq b_i, \text{ pour } i = 1, \dots, m \\ x_j \geq 0, \text{ pour } j = 1, \dots, n \end{cases}$$



## Forme canonique

Remarque

*Certaines variables peuvent ne pas être forcés à être supérieures à 0.*

*Considérons la contrainte :*

$$x_1 \geq -8 \rightarrow x_1 + 8 \geq 0$$

*Nous pouvons alors définir  $y = x + 8$ , de sorte que la contrainte devient  $y \geq 0$ .*



# Forme canonique

Remarque

De même considérons,

$$-6 \leq x \leq -2$$

en définissons  $y = x + 6$ , nous avons la contrainte  $y \geq 0$ .



## 2.5 Règles de transformation

Pour écrire le programme sous **forme canonique**, il faut éventuellement effectuer les transformations :

$$\begin{array}{ll} \text{Minimiser } W & \rightarrow \text{Maximiser } Z = -W \\ ax \geq b & \rightarrow -ax \leq -b \end{array}$$

Ex : Minimiser  $W = 300x_1 + 800x_2$

$$\begin{cases} 2x_1 + x_2 \geq 8 \\ 4x_1 + 5x_2 = 20 \\ x_1 \geq 0, x_2 \geq 0 \end{cases}$$

Ex : Maximiser  $Z = -300x_1 - 800x_2$

$$\begin{cases} -2x_1 - x_2 \leq -8 \\ 4x_1 + 5x_2 = 20 \\ x_1 \geq 0, x_2 \geq 0 \end{cases}$$



# 2.5 Règles de transformation

Il est possible de transformer tout problème linéaire en une forme ou l'autre en utilisant les règles de transformation qui sont décrites ci-après.

D'abord, si la fonction-objectif est une minimisation et qu'une maximisation est voulue, il s'agit simplement de multiplier la fonction par -1 (et vice versa).

Inversement, si le problème en est un de maximisation et qu'on désire plutôt minimiser, il faut aussi multiplier la fonction-objectif par -1.

Si le membre de droite d'une contrainte est négatif ( $b_i < 0$ ), et que cette valeur doit être positive pour un problème écrit sous forme standard par exemple, il faut multiplier les termes de la contrainte par -1 et inverser le signe de l'inégalité, s'il s'agit d'une inégalité.



## 2.5 Règles de transformation

• Pour les bornes (les variables de décisions)

• La borne inférieure d'une variable est différent de 0, ajouter une variable d'écart

$$x_1 \geq 3 \rightarrow x_1' = x_1 - 3$$

• La variable n'a pas de bornes, la remplacer par deux variables d'écarts non-négatives.

$$x_1 \text{ libre} \rightarrow x_1 = u - v \text{ avec } u, v \geq 0$$



## 2.5 Règles de transformation

- Pour les contraintes d'inégalités

$$8x_1 + 3x_2 \leq 3 \quad \rightarrow \quad 8x_1 + 3x_2 + e_1 = 3$$

$$x_1 - 3x_2 \geq 3 \quad \rightarrow \quad x_1 - 3x_2 - e_2 = 3$$

Pour transformer une contrainte d'inégalité en contrainte d'égalité, il faut **ajouter** une variable d'écart si la contrainte est inférieure ou égale au membre de droite ou alors **soustraire** une **variable de surplus** si la contrainte est de la forme plus grande ou égale.



## 2.5 Règles de transformation

*Exemple 2 : écrire le programme linéaire suivant sous sa forme standard*

$$\begin{cases} 2x_1 + x_2 \leq 8 \\ 4x_1 + 5x_2 \leq 20 \\ 3x_1 + 10x_2 \leq 30 \\ x_1 \geq 0, x_2 \geq 0 \end{cases}$$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} 2x_1 + x_2 + e_1 + 0 + 0 = 8 \\ 4x_1 + 5x_2 + 0 + e_2 + 0 = 20 \\ 3x_1 + 10x_2 + 0 + 0 + e_3 = 30 \\ x_1 \geq 0, x_2 \geq 0 \end{cases}$$

Remarque: il faut soustraire une variable de surplus si, dans le cas ou on a  $\geq$



## 2.5 Règles de transformation

Forme canonique

$$AX \leq B$$

$\Leftrightarrow$

Forme standard

$$AX + I_m E = B$$

Exemple :

$$\begin{cases} 2x_1 + x_2 \leq 8 \\ 4x_1 + 5x_2 \leq 20 \\ 3x_1 + 10x_2 \leq 30 \\ x_1 \geq 0, x_2 \geq 0 \end{cases}$$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} 2x_1 + x_2 + e_1 + 0 + 0 = 8 \\ 4x_1 + 5x_2 + 0 + e_2 + 0 = 20 \\ 3x_1 + 10x_2 + 0 + 0 + e_3 = 30 \\ x_1 \geq 0, x_2 \geq 0 \end{cases}$$

Remarque: il faut soustraire une variable de surplus  $e_1$ , dans le cas ou on a  $\geq$



## 2.5 Règles de transformation

Ecrire le problème suivant sous la forme standard:

$$\begin{aligned} & \text{Max } 5x_1 + 4x_2 \\ & \begin{cases} 5x_1 + 4x_2 \geq 24 & (1) \\ x_1 + 2x_2 \leq -6 & (2) \\ -x_1 + x_2 = 1 & (3) \end{cases} \\ & x_1 \text{ libre} \\ & 0 \leq x_2 \leq 2 \end{aligned}$$



## 2.5 Règles de transformation

Solution

$$\begin{cases} \text{Min } -5x_1 - 4x_2 \\ 5x_1 + 4x_2 - e_1 = 24 \\ -x_1 + 2x_2 + e_2 = 6 \\ x_1 = u-v \\ x_2 + e_3 = 2 \end{cases}$$

Ou  $x_1, x_2, u, v \geq 0$ ,  $e_1 \geq 0$  et  $e_2 \geq 0$ 

## 2.5 Règles de transformation

Ecrire le problème suivant sous la **forme standard**:

$$\begin{cases} \text{Max } x_1 - x_2 + 2x_3 \\ 2x_1 + x_2 - x_3 \leq 1 \quad (1) \\ x_1 - 2x_2 + x_3 \geq 2 \quad (2) \\ 3x_1 - x_2 + x_3 = -3 \quad (3) \\ x_1 \geq 0, x_2 \geq 0, x_3 \geq 0 \end{cases}$$



## 2.5 Règles de transformation

Solution

$$\text{Max } x_1 - x_2 + 2x_3$$

$$\begin{cases} 2x_1 + x_2 - x_3 \leq 1 \quad (1) \\ x_1 - 2x_2 + x_3 \geq 2 \quad (2) \\ 3x_1 - x_2 + x_3 = -3 \quad (3) \end{cases}$$

$$x_1 \geq 0, x_2 \geq 0, x_3 \geq 0$$

 $\Leftrightarrow$ 

Forme standard :

$$\text{-Min } -x_1 + x_2 - 2x_3$$

$$\begin{cases} 2x_1 + x_2 - x_3 + e_1 = 1 \quad (1) \\ x_1 - 2x_2 + x_3 - e_2 = 2 \quad (2) \\ -3x_1 + x_2 - x_3 = 3 \quad (3) \end{cases}$$

$$x_1 \geq 0, x_2 \geq 0, x_3 \geq 0, e_1 \geq 0, e_2 \geq 0$$

## Programmation linéaire

Application: Gestion de la production



# Cas Production

1 lingot Acier LQ (3000dh)

 2kg	 4kWh	 3h
--	---	---

1 lingot Acier HQ (8000dh)

 1kg	 5kWh	 10h
--	---	--

Production par lot de 1000 lingots.

Les contraintes de l'entreprise sont sur les ressources :

- 8 000kg Matière première
- 20 000kWh Energie
- 30 000h Laminage à chaud

Pb : Combien de lots de lingots de chaque type faut-il produire pour maximiser le chiffre d'affaires ?

## Solutions

### Solutions admissibles

On appelle **solution admissible** tout programme  $(x_1, x_2)$  vérifiant tous les contraintes.  
 Par exemple  $(x_1=0, x_2=0)$  est une **solution admissible**.  
 L'ensemble des solutions admissibles est, en général, infini : c'est un polygone convexe = un « simplexe »

### Exercice :



# Formalisation du problème

## 1) Variables de décision

On cherche :

- $x_1$  = nb de lots de 1000 lingots de type LQ
- $x_2$  = nb de lots de 1000 lingots de type HQ

## 2) Contraintes

Le programme  $(x_1, x_2)$  doit vérifier « les contraintes » :

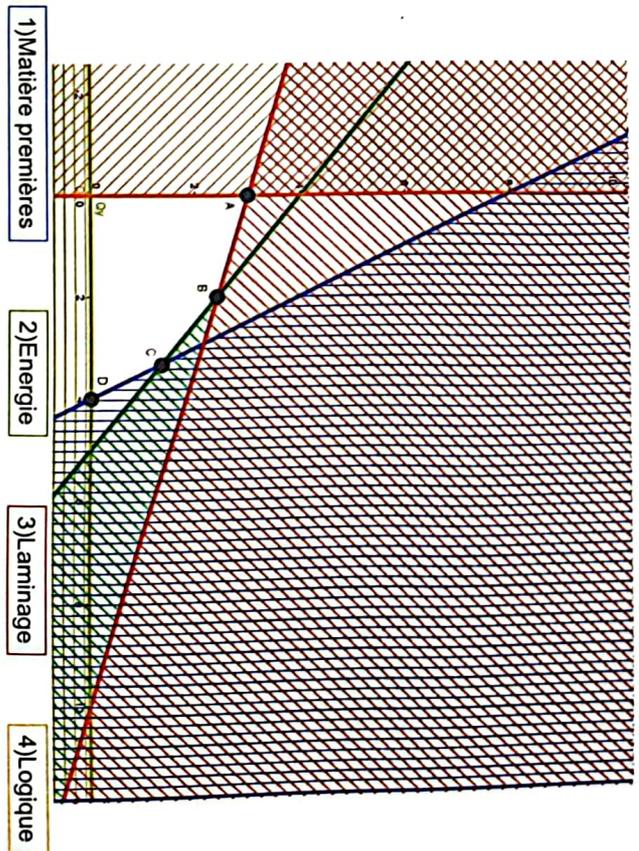
- Matière première  $\Rightarrow 2x_1 + x_2 \leq 8$
- Energie  $\Rightarrow 4x_1 + 5x_2 \leq 20$
- Laminage  $\Rightarrow 3x_1 + 10x_2 \leq 30$

on produit des quantités positives : **contraintes logiques** :  
 $x_1 \geq 0$  et  $x_2 \geq 0$



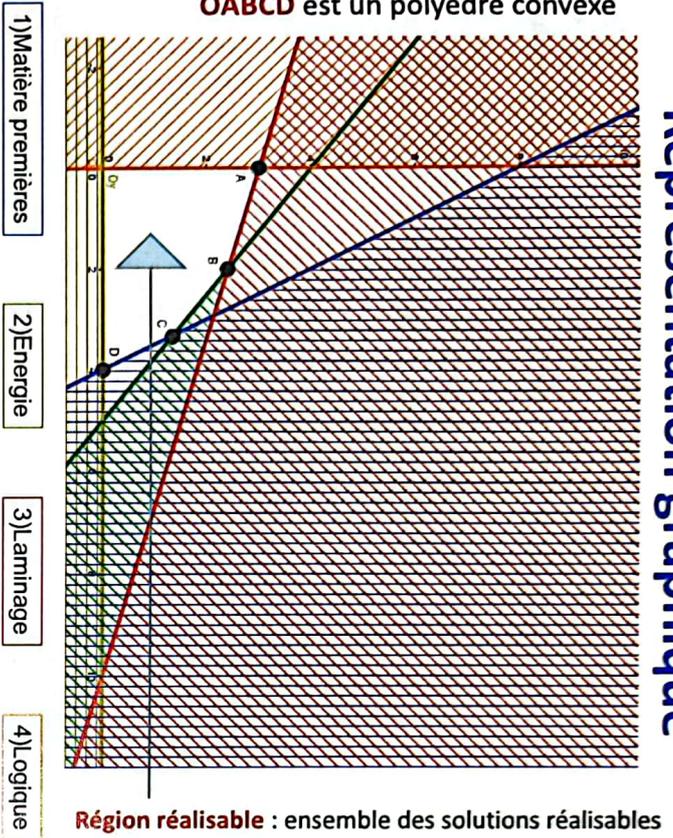
## Représentation graphique

### Exercice :



# Représentation graphique

OABCD est un polyèdre convexe



Exercice :

## Solutions

Remarque 1 :

Si il existe une solution optimale, alors elle est égale à un sommet du simplexe de l'ensemble des solutions admissibles.

Corollaire:

Pour trouver l'optimum, il suffit d'examiner les points extrêmes (OABCD) de la région réalisable.

Exercice :

3) Critère d'optimisation – Fonction-objectif

Le programme  $(x_1, x_2)$  doit maximiser le chiffre d'affaires :

$$\max_{(x_1, x_2)} Z = 300x_1 + 800x_2$$

La fonction-objectif étant linéaire, et les contraintes étant des inéquations linéaires, on parle d'une programmation linéaire.

Solution optimale

On appelle solution optimale toute solution admissible  $(x_1^*, x_2^*)$  optimisant la fonction-objectif :

$$V(x_1, x_2), Z = 300x_1 + 800x_2 \leq Z^* = 300x_1^* + 800x_2^*$$

## Plan du Chapitre 3

3.1 Algorithme du simplexe

3.2 Analyse de sensibilité

3.3 Applications

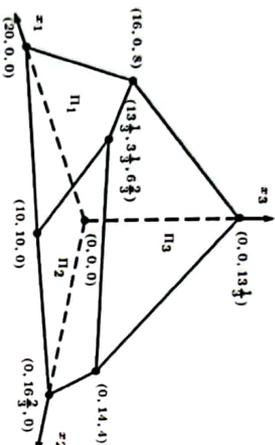
# Algorithme du simplexe

• Pour 2 variables, l'ensemble des solutions admissibles est un polygone convexe. On peut utiliser la méthode graphique.

• Au-delà, la méthode graphique n'est plus utilisable.  
On utilise alors « l'algorithme du simplexe »

$$\begin{cases} 4x_1 + 4x_2 + 2x_3 \leq 80 \\ 2x_1 + 3x_2 + 2x_3 \leq 50 \\ x_1 + 2x_2 + 3x_3 \leq 40 \\ x_1 \geq 0 \\ x_2 \geq 0 \\ x_3 \geq 0 \end{cases}$$

$$\max z = 35x_1 + 38x_2 + 30x_3$$



# Méthode du simplexe Dantzig(1947)

Deux phases:

- Phase1-Initialisation: Trouver une solution de base réalisable.
- Phase2-Progression: On passe d'un sommet à un sommet voisin pour augmenter la fonction objectif.



# Algorithme du simplexe

## Algorithme du simplexe

1. Ecrire le problème sous forme canonique :  
Contraintes = Système d'inéquations :  $AX \leq B$
2. Ecrire le problème sous forme standard en introduisant des variables d'écart :  
Contraintes = Système d'équations :  $AX + I_m E = B$
3. Utiliser la méthode du pivot de GAUSS pour parcourir les sommets du simplexe :
  - Partir d'une solution admissible
  - Parcourir les sommets du simplexe
  - S'arrêter quand la fonction-objectif est maximale



## Algorithme simplexe :

Debut

Tant que qu'il existe un coefficient strictement positif dans la fonction objectif faire debut

choisir la variable entrante dans la base : c'est la variable associée au plus grand coefficient  $c_e > 0$ .  
Si tous les  $a_{ie} \leq 0$  (les valeurs dans la colonne de la variable entrante) STOP  
le problème est non borné(  $\max z = +\infty$ )  
Sinon

Choisir la variable sortante  $x_s$  telle que  
 $\frac{b_r}{a_{rs}} = \min\{\frac{b_r}{a_{rs}}, a_{rs} > 0, i = 1, \dots, m\}$   
Pivotage

Fin début

Fin Tant que

Si tous les  $c_j \leq 0$ , la solution optimale est trouvée.  
Fin début

## Algorithme simplexe :

$$\text{SC} \quad \text{Max } Z = 300x_1 + 800x_2$$

$$2x_1 + x_2 \leq 8 \quad (\text{Matière Première})$$

$$4x_1 + 5x_2 \leq 20 \quad (\text{Energie})$$

$$3x_1 + 10x_2 \leq 30 \quad (\text{Laminage})$$

$$x_1 \geq 0, x_2 \geq 0$$

### Etape 0 : tableau initial

Base	$x_1$	$x_2$	$e_1$	$e_2$	$e_3$	$b_i$
$e_1$	2	1	1	0	0	8
$e_2$	4	5	0	1	0	20
$e_3$	3	10	0	0	1	30
	300	800	0	0	0	-Z = 0

- Les variables  $e_1, e_2, e_3$  sont dans la base :
  - on reconnaît la matrice identité ;
  - leur valeur est dans la colonne **Résultat** ;
- Les variables  $x_1, x_2$  sont hors-base, donc mises à 0
- La fonction-objectif s'écrit en fonction des variables hors-base : coefficients non nuls pour les variables hors-base.
- On lit la valeur de -Z dans Résultat.

### Etape 0 : tableau initial

$$AX + I_m E = B \Leftrightarrow \begin{cases} 2x_1 + x_2 + e_1 + 0 + 0 = 8 \\ 4x_1 + 5x_2 + 0 + e_2 + 0 = 20 \\ 3x_1 + 10x_2 + 0 + 0 + e_3 = 30 \\ x_1 \geq 0, x_2 \geq 0 \end{cases}$$

Base	$x_1$	$x_2$	$e_1$	$e_2$	$e_3$	$b_i$
$e_1$	2	1	1	0	0	8
$e_2$	4	5	0	1	0	20
$e_3$	3	10	0	0	1	30

$$-Z + 300x_1 + 800x_2 + 0e_1 + 0e_2 + 0e_3 = 0$$

-Z	300	800	0	0	0	0
----	-----	-----	---	---	---	---

### Etape 1 : choix du pivot

Base	$x_1$	$x_2$	$e_1$	$e_2$	$e_3$	$b_i$	Rapport
$e_1$	2	1	1	0	0	8	8/1=8
$e_2$	4	5	0	1	0	20	20/5=4
$e_3$	3	10	0	0	1	30	30/10=3
-Z	300	800	0	0	0	0	

- 1) Variable entrant : plus grand coefficient de la fonction objective
- 2) Variable sortant : plus petit rapport

On obtient ainsi le coefficient qui va servir de pivot

## Etape 2 : mise à jour du tableau

Base	$x_1$	$x_2$	$e_1$	$e_2$	$e_3$	$b_i$
$e_1$	2	1	1	0	0	8
$e_2$	4	5	0	1	0	20
$e_3$	3	10	0	0	1	30
-Z	300	800	0	0	0	0

Base	$x_1$	$x_2$	$e_1$	$e_2$	$e_3$	$b_i$
$e_1$	7/10	0	1	0	-1/10	5
$e_2$	5/2	0	0	1	-1/2	5
$x_2$	3/10	1	0	0	1/10	3
-Z	60	0	0	0	-80	-2 400



## Itération étape 2

Base	$x_1$	$x_2$	$e_1$	$e_2$	$e_3$	$b_i$
$e_1$	7/10	0	1	0	-1/10	5
$e_2$	5/2	0	0	1	-1/5	5
$x_5$	3/10	1	0	0	1/10	3
-Z	60	0	0	-80	0	-2 400

$L_1 = L_1 - \frac{0,7}{25} L_2$	Base	$x_1$	$x_2$	$e_1$	$e_2$	$e_3$	$b_i$
$L_2 = \frac{5}{2} L_2$	$e_1$	0	0	1	-7/25	1/25	3/2
$L_3 = L_3 - \frac{0,2}{25} L_2$	$x_1$	1	0	0	2/5	-1/5	2
$L_4 = L_4 - \frac{60}{25} L_2$	$x_2$	0	1	0	-3/25	8/50	24/10
	-Z	0	0	0	-24	-68	-2 520

Et on recommence à l'étape 1, si l'on peut améliorer la fonction-objectif.

## Itération étape 1

Base	$x_1$	$x_2$	$e_1$	$e_2$	$e_3$	$b_i$
$e_1$	7/10	0	1	0	-1/10	5
$e_2$	5/2	0	0	1	-1/2	5
$x_2$	3/10	1	0	0	1/10	3
-Z	60	0	0	0	-80	-2 400

Variable entrant dans la base :  $x_1$

Variable sortant de la base :  $e_2$

## Arrêt de l'algorithme

Base	$x_1$	$x_2$	$e_1$	$e_2$	$e_3$	$b_i$
$e_1$	0	0	1	-0,68	0,24	1,6
$x_1$	1	0	0	0,4	-0,2	2
$x_2$	0	1	0	-0,12	0,16	2,4
-Z	0	0	0	-24	-68	-2 520

Le programme est donc optimum : on lit dans Résultat :

$$\begin{cases} x_1 = 2 \\ x_2 = 2,4 \end{cases} \Rightarrow Z = 2520$$

### 3.1 Algorithme du simplexe

### 3.1 Algorithme du simplexe

$L_1 = L_1 - \frac{1}{10} L_3$	Base	$x_1$	$x_2$	$e_1$	$e_2$	$e_3$	$b_i$
$L_2 = L_2 - \frac{5}{10} L_3$	$e_1$	7/10	0	1	0	-1/10	5
$L_3 = \frac{1}{10} L_3$	$e_2$	5/2	0	0	1	-1/2	5
$L_4 = L_4 - \frac{800}{10} L_3$	$x_2$	3/10	1	0	0	1/10	3
	-Z	60	0	0	0	-80	-2 400

## Itération étape 2

Base	$x_1$	$x_2$	$e_1$	$e_2$	$e_3$	$b_i$
$e_1$	7/10	0	1	0	-1/10	5
$e_2$	5/2	0	0	1	-1/5	5
$x_5$	3/10	1	0	0	1/10	3
-Z	60	0	0	-80	0	-2 400

$L_1 = L_1 - \frac{0,7}{25} L_2$	Base	$x_1$	$x_2$	$e_1$	$e_2$	$e_3$	$b_i$
$L_2 = \frac{5}{2} L_2$	$e_1$	0	0	1	-7/25	1/25	3/2
$L_3 = L_3 - \frac{0,2}{25} L_2$	$x_1$	1	0	0	2/5	-1/5	2
$L_4 = L_4 - \frac{60}{25} L_2$	$x_2$	0	1	0	-3/25	8/50	24/10
	-Z	0	0	0	-24	-68	-2 520

Et on recommence à l'étape 1, si l'on peut améliorer la fonction-objectif.

### 3.1 Algorithme du simplexe

### 3.1 Algorithme du simplexe

Base	$x_1$	$x_2$	$e_1$	$e_2$	$e_3$	$b_i$
$e_1$	7/10	0	1	0	-1/10	5
$e_2$	5/2	0	0	1	-1/2	5
$x_2$	3/10	1	0	0	1/10	3
-Z	60	0	0	0	-80	-2 400

Variable entrant dans la base :  $x_1$

Variable sortant de la base :  $e_2$

## Arrêt de l'algorithme

Base	$x_1$	$x_2$	$e_1$	$e_2$	$e_3$	$b_i$
$e_1$	0	0	1	-0,68	0,24	1,6
$x_1$	1	0	0	0,4	-0,2	2
$x_2$	0	1	0	-0,12	0,16	2,4
-Z	0	0	0	-24	-68	-2 520

Le programme est donc optimum : on lit dans Résultat :

$$\begin{cases} x_1 = 2 \\ x_2 = 2,4 \end{cases} \Rightarrow Z = 2520$$

## Algorithme du simplexe

- Une solution de base réalisable est dite **dégénérée** si au moins une **des variables de base est nulle**.
- **Théorème**: Si au cours de l'algorithme du simplexe, aucune base rencontrée n'est dégénérée, alors l'algorithme se termine en un nombre fini d'itérations.
- Par conséquent, on ne rencontre jamais une base déjà rencontrée à une itération précédente. Le nombre de solution de base réalisable étant fini, l'algorithme s'arrête nécessairement en un nombre fini d'itérations.



## Complexité du simplexe:

**Complexité** = nombre d'itération dans le simplexe (phase 2).

- On peut construire des exemples avec une complexité exponentielle en  $O(2^n)$  itérations (Klee-Minty, 1972).
- Mais dans la pratique la complexité du simplexe croît peu avec le nombre  $m$  de variables. En pratique, le nombre d'itérations est proportionnel au nombre  $m$  de contraintes (de  $m$  à  $3m$  itérations).
- Si on tient compte de la résolution des systèmes linéaires avec une formule de mise à jour de l'inverse (Shermann-Morrison), on a  $O(m^2)$  opérations pour l'inverse.



## Algorithme du simplexe

- Remarque : S'il existe une base dégénérée, alors on peut rencontrer un éventuel cyclage de l'algorithme: on retrouve une base déjà rencontrée et on boucle indéfiniment.
- **Règle de Bland (1977)** : Lorsque plusieurs variables sont susceptibles d'entrer ou de sortir de la base, on choisit toujours celle qui a l'indice le plus petit.



## Exercice 1 : Simplexe

Résoudre le programme linéaire suivant en utilisant la méthode de simplexe.

$$\begin{aligned} \text{Max } & 3x_1 + 2x_2 \\ \text{SC } & -x_1 + 2x_2 \leq 4 \\ & 3x_1 + 2x_2 \leq 14 \\ & x_1 - x_2 \leq 3 \\ & x_1 \geq 0 \quad x_2 \geq 0 \end{aligned}$$



## Solution exercice 1

Forme standard :

→ La forme standard du programme linéaire s'écrit comme suit :

$$\text{Max } 3x_1 + 2x_2$$

$$\text{SC } -x_1 + 2x_2 + e_1 = 4$$

$$3x_1 + 2x_2 + e_2 = 4$$

$$x_1 - x_2 + e_3 = 3$$

$$x_1 \geq 0, x_2 \geq 0, e_1 \geq 0, e_2 \geq 0, e_3 \geq 0$$



## Solution exercice 1

→ (2ème itération)

Base	$x_1$	$x_2$	$e_1$	$e_2$	$e_3$	$b_i$
$e_1$	0	1	1	0	1	7
$e_2$	0	5	0	1	-3	5
$x_1$	1	-1	0	0	1	3
$-Z =$	0	5	0	0	-3	-9



## Solution exercice 1

→ Tableau de simplexe initial (1ère itération)

Base	$x_1$	$x_2$	$e_1$	$e_2$	$e_3$	$b_i$
$e_1$	-1	2	1	0	0	4
$e_2$	3	2	0	1	0	14
$e_3$	1	-1	0	0	1	3
$-Z =$	0	0	0	0	0	



## Solution exercice 1

→ (3ème itération)

Base	$x_1$	$x_2$	$e_1$	$e_2$	$e_3$	$b_i$
$e_1$	0	0	1	-1/5	8/5	6
$x_2$	0	1	0	1/5	-3/5	1
$x_1$	1	0	0	1/5	2/5	4
$-Z =$	0	0	0	-1	0	-14



Tous les *coefficient*  $\leq 0$  donc le tableau de simplexe est **optimal** et la **solution optimale** du PL est:  $x_1 = 4$ ;  $x_2 = 1$ ;  $e_1 = 6$ ;  $e_2 = 0$ ;  $e_3 = 0$

La valeur de la fonction objectif est 14.

## Remarque

Base	$x_1$	$x_2$	$e_1$	$e_2$	$e_3$	$b_i$
$e_1$	0	0	1	-1/5	8/5	6
$x_2$	0	1	0	1/5	-3/5	1
$x_1$	1	0	0	1/5	2/5	4
$-Z =$	0	0	0	-1	0	-14

L'effet net de l'augmentation d'une unité de la valeur de  $e_3$  (variable hors base) est nul. Donc si on introduit  $e_3$  dans la base, on ne modifie pas la valeur de la fonction objectif. Ainsi une autre solution optimale peut être trouvée pour notre programme linéaire. Ceci confirme le résultat de la méthode graphique qui indique que ce problème admet un ensemble de solution optimale décrit par un segment [].



## Solution Exercice 2 : Simplexe

Forme standard :

$$\text{Max } Z = 5x_1 + 4x_2$$

$$\text{SC } 6x_1 + 4x_2 + e_1 = 24$$

$$x_1 + 2x_2 + e_2 = 6$$

$$x_2 + e_3 = 2$$

$$-x_1 + x_2 + e_4 = 1$$

$$x_1 \geq 0, x_2 \geq 0, e_1 \geq 0, e_2 \geq 0, e_3 \geq 0, e_4 \geq 0$$



## Exercice 2 : Simplexe

Résoudre le programme linéaire suivant en utilisant la méthode de simplexe.

$$\text{Max } Z = 5x_1 + 4x_2$$

$$\text{SC } 6x_1 + 4x_2 \leq 24$$

$$x_1 + 2x_2 \leq 6$$

$$x_2 \leq 2$$

$$-x_1 + x_2 \leq 1$$

$$x_1 \geq 0, x_2 \geq 0$$



## Solution Exercice 2 : Simplexe

$$\text{Max } Z = 5x_1 + 4x_2$$

$$\text{SC } 6x_1 + 4x_2 + e_1 = 24$$

$$x_1 + 2x_2 + e_2 = 6$$

$$x_2 + e_3 = 2$$

$$-x_1 + x_2 + e_4 = 1$$

$$x_1 \geq 0, x_2 \geq 0, e_1 \geq 0, e_2 \geq 0, e_3 \geq 0, e_4 \geq 0$$

	$x_1$	$x_2$	$e_1$	$e_2$	$e_3$	$e_4$	$b_i$	$\theta^i = \frac{b_i}{a_{ie}}$
$e_1$	6	4	1	0	0	0	24	
$e_2$	1	1	0	1	0	0	6	
$e_3$	0	0	0	0	1	0	2	
$e_4$	-1	-1	0	0	0	1	1	
$-Z$	5	4	0	0	0	0	0	

## Solution Exercice 2 : Simplexe

$$\text{Max } Z = 5x_1 + 4x_2$$

$$\text{SC } 6x_1 + 4x_2 + e_1 = 24$$

$$x_1 + 2x_2 + e_2 = 6$$

$$x_2 + e_3 = 2$$

$$-x_1 + x_2 + e_4 = 1$$

$$x_1 \geq 0, x_2 \geq 0, e_1 \geq 0, e_2 \geq 0, e_3 \geq 0, e_4 \geq 0$$

	X1	X2	e1	e2	e3	e4	b <sub>i</sub>	$\theta^i = \frac{b_i}{a_{ie}}$
e <sub>1</sub>	6	4	1	0	0	0	24	4
e <sub>2</sub>	1	1	0	1	0	0	6	6
e <sub>3</sub>	0	0	0	0	1	0	2	-
e <sub>4</sub>	-1	-1	0	0	0	1	1	-
-Z	5	4	0	0	0	0	0	-

## Solution Exercice 2 : Simplexe

→ Tableau de simplexe initial (1ère itération)

	X1	X2	e1	e2	e3	e4	b <sub>i</sub>	$\theta^i = \frac{b_i}{a_{ie}}$
e <sub>1</sub>	6	4	1	0	0	0	24	4
e <sub>2</sub>	1	1	0	1	0	0	6	6
e <sub>3</sub>	0	0	0	0	1	0	2	-
e <sub>4</sub>	-1	-1	0	0	0	1	1	-
-Z	5	4	0	0	0	0	0	-

## Solution Exercice 2 : Simplexe

	X1	X2	e1	e2	e3	e4	b <sub>i</sub>	$\theta^i = \frac{b_i}{a_{ie}}$
e <sub>1</sub>	6	4	1	0	0	0	24	4
e <sub>2</sub>	1	1	0	1	0	0	6	6
e <sub>3</sub>	0	0	0	0	1	0	2	-
e <sub>4</sub>	-1	-1	0	0	0	1	1	-
-Z	5	4	0	0	0	0	0	-

→ (2ème itération)

## Solution Exercice 2 : Simplexe

	X1	X2	e1	e2	e3	e4	b <sub>i</sub>	$\theta^i = \frac{b_i}{a_{ie}}$
X1	1	2/3	1/6	0	0	0	4	6
e <sub>2</sub>	0	4/3	-1/6	1	0	0	2	3/2
e <sub>3</sub>	0	1	0	0	1	0	2	2
e <sub>4</sub>	0	5/3	1/6	0	0	1	5	3
-Z	0	2/3	-5/6	0	0	0	-20	-

## Solution Exercice 2 : Simplexe

→ (le dernier tableau)

	X <sub>1</sub>	X <sub>2</sub>	e <sub>1</sub>	e <sub>2</sub>	e <sub>3</sub>	e <sub>4</sub>	b <sub>i</sub>
x <sub>1</sub>	1	0	1/4	-1/2	0	0	3
x <sub>2</sub>	0	1	-1/6	1	0	0	3/2
e <sub>3</sub>	0	0	0	0	1	0	1/2
e <sub>4</sub>	0	0	0	0	0	1	5/2
-Z	0	0	-3/4	-1/2	0	0	-21

la solution de base réalisable obtenue : (3; 3/2; 0; 0; 1/2; 5/2)

La solution optimale est donc la suivante : (3 ; 3/2)

La valeur max de la fct objectif est  $Z^* = 21$

## Résumé de la procédure de la méthode du simplexe

Etapes	Justification
1. Formuler un programme linéaire pour le problème réel.	Pour obtenir une représentation mathématique du problème
2. Vérifier que le second membre du programme linéaire est positif	Ceci est nécessaire pour obtenir comme variable de base initiale l'origine
3. Ecrire le programme linéaire sous une forme standard	Mettre toutes les contraintes sous forme d'égalité
4. Construire le premier tableau de simplexe	Ce tableau correspond à la solution initiale de base
5. Choisir comme variable entrante dans la base celle qui admet le plus grand effet net positif $c_r - z_r$	La valeur de $c_r - z_r$ indique la quantité d'augmentation de la fonction objectif si on augmente la valeur de $x_r$ d'une unité.
6. Choisir la variable sortante de la base celle qui admet le plus petit ratio supérieur à zéro.	La plus petite valeur de $b_i/a_{ij}$ indique le nombre maximal d'unité de $x_r$ qu'on peut introduire avant que la variable de base de l'ième ligne ne soit égale à zéro.
7. Construire le nouveau tableau en utilisant la règle de pivot	Cette règle nous permet entre autre de calculer les valeurs des nouvelles variables de décision
8. Faire le test d'optimalité. Si $(c_r - z_r) \leq 0$ pour toutes les variables (hors base), la solution obtenue est donc optimale. Sinon retourner à l'étape 5.	Si $(c_r - z_r) \leq 0$ alors on n'a pas d'intérêt à faire entrer dans la base aucune de ces variables. Une telle introduction engendrera une diminution de la fonction objectif.

## Application (A faire)

Une entreprise alpha produit des chaises et des tables à partir d'un stock de 16 unités de bois, 10 unités de tissu et emploie un ouvrier qui fournit 40 heures de travail par semaine.

- Pour produire une chaise il faut 1 heure de travail, une unité de bois et une unité de tissu;
- Pour produire une table il faut 4 heures de travail et 1 unité de bois.
- Le prix d'une chaise est de 100 Unités-Monétaire (UM) et celui d'une table de 200 UM.

- L'entrepreneur désire déterminer la production hebdomadaire des chaises et des tables permettant de maximiser son chiffre d'affaires.

*Retrouvez la production optimale via l'algorithme de simplexe?*

## Chap. 3 Algorithme du simplexe

### 3.2 Analyse de sensibilité

- Fonction-objectif
- Contraintes

## Chap. 3 Algorithme du simplexe

### 3.3 Applications

- A faire ultérieurement



## Plan du Chapitre 4

### 4.1 Dualité lagrangienne (rappels)

### 4.2 Programmation linéaire et dualité

### 4.3 Définition du dual d'un programme linéaire

### 4.4 Théorème de dualité forte

### 4.5 Algorithmes primal et dual du simplexe

### 4.6 Interprétation des variables duales et Théorème des écarts complémentaires



## Chap. 4 - Dualité

### Dualité en Programmation Linéaire

### Algorithmes primal et dual du simplexe



### Logiciel pour la résolution des programmes linéaires : LINDO (Linear Interactive and Discrete Optimizer)

- I. Introduction & Installation du Logiciel
- II. Résolution d'un exemple
  - a. Le problème de l'agriculteur
  - b. Introduction des données
  - c. Résolution du problème
  - d. Interprétation des résultats
- III. Les commandes de Lindo
  1. File
  2. Edition
  3. Solve
  4. Reports
  5. Window
  6. Help
- VI. Programmation à nombres entiers

