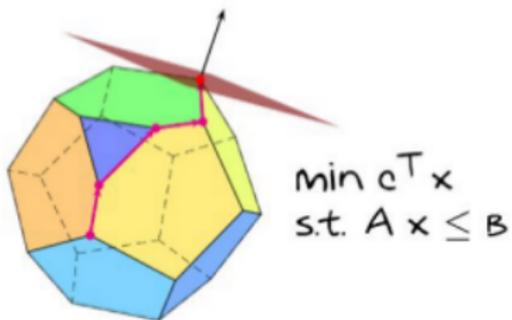


# Linear and Discrete Optimization

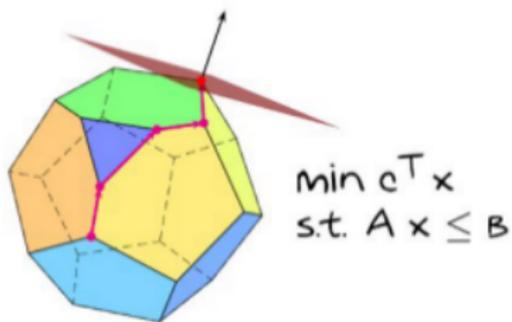
## La géométrie de la programmation linéaire



# Linear and Discrete Optimization

## La géométrie de la programmation linéaire

- Polyèdres et sommets



# Polyèdres

Un ensemble  $P$  de vecteurs dans  $\mathbb{R}^n$  est un *polyèdre* si  $P = \{x \in \mathbb{R}^n : Ax \leq b\}$  pour une matrice  $A$  et un vecteur  $b$ .

$$A \in \mathbb{R}^{m \times n}, b \in \mathbb{R}^m$$

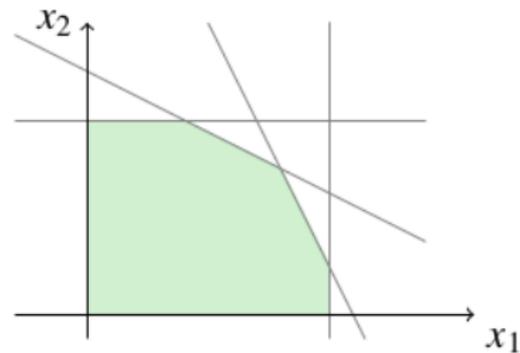
$$\begin{array}{l} \text{MAX } c^T x \\ Ax \leq b \end{array}$$

$\mathcal{R}$  solutions admissibles  
 $\mathcal{R} \subseteq P = \{x \in \mathbb{R}^n : Ax \leq b\}$

# Polyèdres

Un ensemble  $P$  de vecteurs dans  $\mathbb{R}^n$  est un *polyèdre* si  $P = \{x \in \mathbb{R}^n : Ax \leq b\}$  pour une matrice  $A$  et un vecteur  $b$ .

Exemple: Production de boissons minérales



$$A = \begin{pmatrix} 3 & 6 \\ 8 & 4 \\ 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ -1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} 30 \\ 44 \\ 5 \\ 4 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$3 \cdot x_1 + 6 \cdot x_2 \leq 30$$

$$-x_1 \leq 0$$

$$\Leftrightarrow x_1 \geq 0$$

# Polyèdres

Un ensemble  $P$  de vecteurs dans  $\mathbb{R}^n$  est un *polyèdre* si  $P = \{x \in \mathbb{R}^n : Ax \leq b\}$  pour une matrice  $A$  et un vecteur  $b$ .

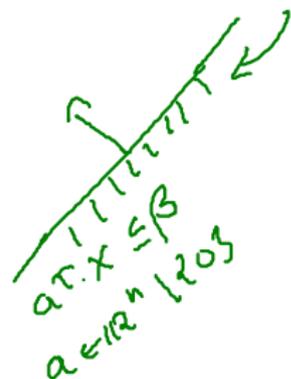
Exemple:

$P = \emptyset$

demi-espace  
 $\{x \in \mathbb{R}^n : a^T \cdot x \leq \beta\}$

$P = \{x \in \mathbb{R}^n : \underbrace{0^T x}_{=0} \leq -1\}$

$0 > -1$



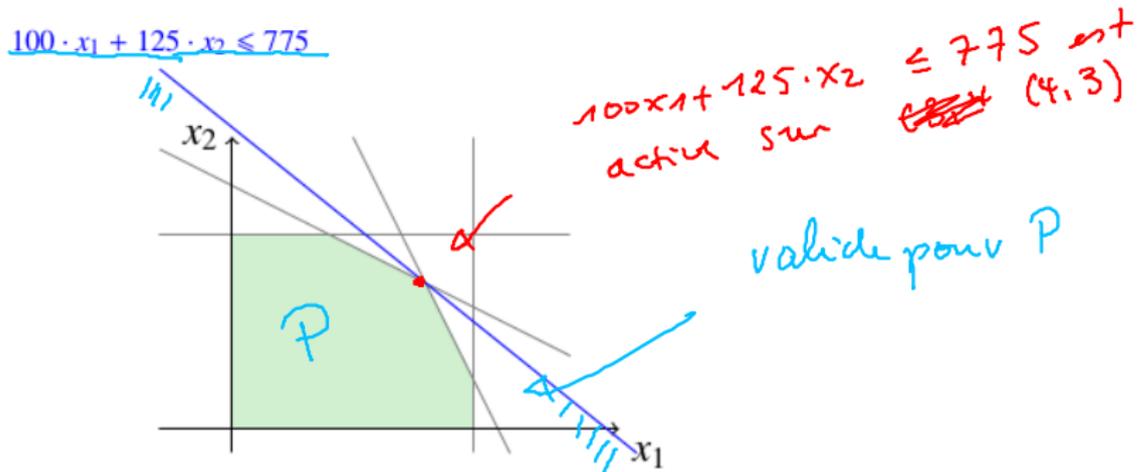
intersection de demi-espaces.

# Inégalités valides et actives

Une inégalité  $a^T x \leq \beta$  est **valide** pour un polyèdre  $P$  si chaque  $x^* \in P$  satisfait  $a^T x^* \leq \beta$ .  
*pour si*

Une inégalité  $a^T x \leq \beta$  est **active** si  $x^* \in \mathbb{R}^n$  et  $a^T x^* = \beta$ .  
*sur  $x^*$*

Exemple: Production de boissons minérales



# Quiz

Lesquelles parmi les inégalités suivantes sont valides pour chaque polyèdre  $P \subseteq \mathbb{R}^n$

- ▶  $x_1 \geq 0$  n'est pas valide pour  $P = \{-1, -1, \dots, -1\}$
- ▶  $\mathbf{0}^T x \leq -1$  ← seulement valide pour  $\emptyset$
- ▶  $\mathbf{0}^T x \leq 1$  ← Dimension (# de variables)

Supposons que  $P \subseteq \mathbb{R}^n$ ,  $n \geq 2$  est un polyèdre non-vide contenant 1 et de plus que les inégalités  $x_i \leq 1$ ,  $i = 1, \dots, n$  sont valides pour  $P$ .

Lesquelles parmi les inégalités suivantes sont valides et actives à 1:

- ▶  $\mathbf{1}^T x \leq n$  ← valide pour  $P$  et active
  - ▶  $\mathbf{1}^T x \leq 1$  ← violé par  $(1, \dots, 1)^T$
  - ▶  $\mathbf{0}^T x \leq 1$  ← valide mais pas active à 1
- $x_1 \leq 1$   
 $x_2 \leq 1$   
 $\vdots$   
 $x_n \leq 1$
- $x_1 + \dots + x_n \leq n$   
↓  
valable pour  $P$

# Sommets

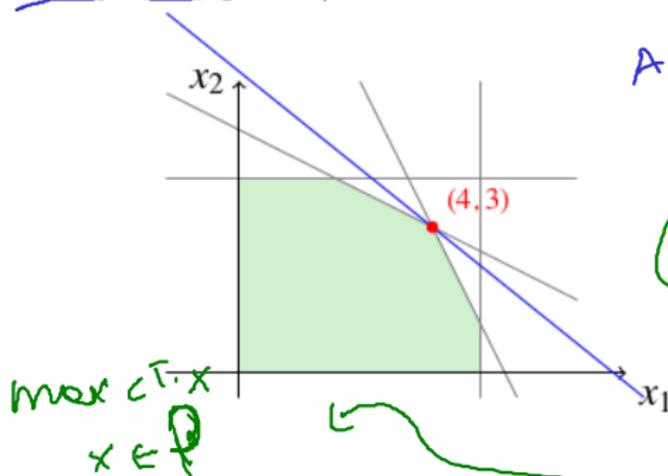
Un point  $x^* \in P$  est un *sommet* de  $P$  s'il existe une inégalité  $a^T x \leq \beta$  telle que

- ▶  $a^T x \leq \beta$  est valide pour  $P$  et
- ▶  $a^T x \leq \beta$  est active à  $x^*$  et inactive à tout autre point en  $P$ .

$100 \cdot x_1 + 125 \cdot x_2 \leq 775$

valable pour  $P$  et active à  $x^* = (4,3)$

Alors  $(4,3)$  est un  
sommet.



$\Leftrightarrow \exists c \in \mathbb{R}^n$  tel que  
 $x^*$  est la solution  
optimale unique de ce PL

# Quiz

Def. admissible:  $C = (1, \dots, 1)^T$

Supposons que  $P \subseteq \mathbb{R}^n$  est un polyèdre tel que  $x_i \leq 1$  sont valides pour  $i = 1, \dots, n$ . Est-ce que ceci est juste:

Si  $x^* = (1, 1, \dots, 1)^T$  fait partie de  $P$ , ainsi  $x^*$  est un sommet de  $P$ .

$x_1 \leq 1, \dots, x_n \leq 1$ , et  $x^* = (1, \dots, 1)^T \in P$

Inégalité

$x_1 + \dots + x_n \leq n$  est valide pour  $P$

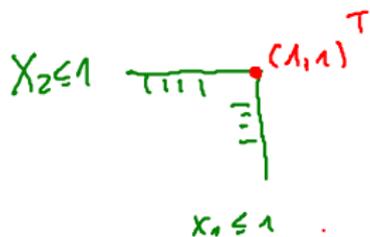
active à  $x^*$ . Si  $y^* \in P$

$y^* \neq x^* \exists j \in \{1, \dots, n\}$  tel que

$y_j^* < 1$  alors  $y_1^* + \dots + y_n^* < n$

$\Rightarrow$

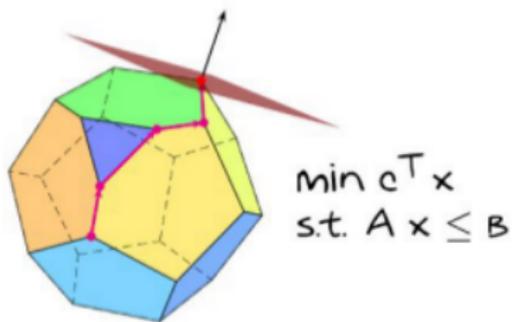
negatif, RS active à  $y^* \Rightarrow x^*$  est un sommet



# Linear and Discrete Optimization

## La géométrie de la programmation linéaire

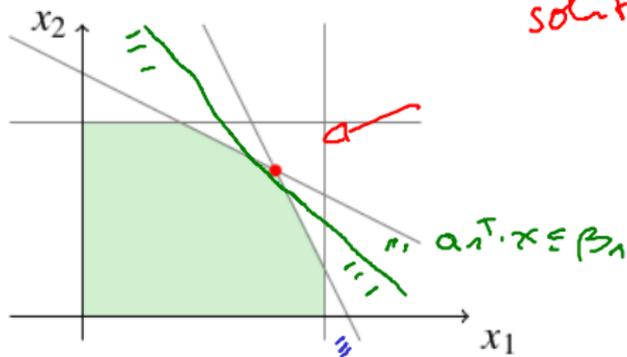
- Sommets et solutions basiques



solution unique du système

$$a_1^T \cdot x = \beta_1$$

$$a_2^T \cdot x = \beta_2$$



$$a_2^T x \leq \beta_2$$

Idee:  $x^*$  est un sommet

si et seulement si  $A_1 x \leq b_1$  est le

sous-système des inégalités  
 $Ax \leq b$  qui sont actives à  $x^*$

alors  $\text{rank}(A_1) = n$

$\Leftrightarrow x^*$  est sol. unique

$$A_1 x = b_1$$

## Quiz: Algèbre linéaire

Supposons

Let  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ . Lesquels des arguments suivants ne sont pas équivalents à

$$\ker(A) = \{\mathbf{0}\} ?$$

- ▶ Les colonnes de  $A$  sont linéairement indépendantes  $e$
- ⓐ Les lignes de  $A$  sont linéairement indépendantes  $A = (1, 1)$  Noyaux
- ▶  $A$  contient  $n$  lignes linéairement indépendantes  $e$
- ▶  $A$  contient  $n$  colonnes linéairement indépendantes  $e$
- ⓐ L'image de  $A$  est  $\mathbb{R}^m$   $e$  ou  $A = (1, 1)$
- ▶ Le rang colonnes de  $A$  est  $n$
- ▶ Le rang lignes de  $A$  est  $n$
- ▶ Le rang de  $A$  est  $n$

$$\{\mathbf{0}\} \subsetneq \ker(A) : A = (1, 1)$$

## Sous-système des inégalités actives

$$P = \{x \in \mathbb{R}^n : Ax \leq b\}, A \in \mathbb{R}^{m \times n}, b \in \mathbb{R}^m$$

$$\begin{array}{l} Ax \leq b \\ \vdots \\ a_m^T x \leq b_m \end{array}$$

Pour  $x^* \in \mathbb{R}^n$ ,  $I = \{i : 1 \leq i \leq m, a_i^T x^* = b_i\}$  sont *les indices des inégalités actives à  $x^*$* .

Exemple:  $P = \{x \in \mathbb{R}^3 : Ax \leq b\}$ ,  $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$ ,  $b = \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ 4 \\ 2 \end{pmatrix}$ ,  $x^* = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$

$$I = \{1, 4\}$$

## Sous-système des inégalités actives

Soit  $I = \{i_1, \dots, i_k\}$  avec  $i_1 < i_2 < \dots < i_k$  et  $A_I = \begin{pmatrix} a_{i_1}^T \\ \vdots \\ a_{i_k}^T \end{pmatrix}$ ,  $b_I = \begin{pmatrix} b_{i_1} \\ \vdots \\ b_{i_k} \end{pmatrix}$

$A_I x \leq b_I$  est un *sous-système* d'inégalités actives à  $x^*$ .

Exemple:  $P = \{x \in \mathbb{R}^3 : Ax \leq b\}$ ,  $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$ ,  $b = \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ 4 \\ 2 \end{pmatrix}$ ,  $x^* = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$

$$A_I = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$b_I = \begin{pmatrix} 3 \\ 2 \end{pmatrix}$$

$$I = \{2, 1, 4\}$$

# Solutions basiques

Considérer un polyèdre  $P = \{x \in \mathbb{R}^n : Ax \leq b\}$ . Un point  $x^* \in \mathbb{R}^n$  est une solution basique si  $\text{rank}(A_I) = n$ .

Si  $x^* \in P$ ,  $x^*$  est une solution basique admissible.

Exemple:  $P = \{x \in \mathbb{R}^3 : Ax \leq b\}$ ,

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}, b = \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ 4 \\ 2 \end{pmatrix}, x_1^* = \begin{pmatrix} -1/2 \\ 3/2 \\ 5/2 \end{pmatrix}, x_2^* = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}$$

$x_1^*$  n'est pas valide

$$A_1 = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$\text{rank}(A_1) = 3$   
alors  $x_1^*$  est  
solution  
basique

$$b_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 4 \\ 2 \end{pmatrix}$$

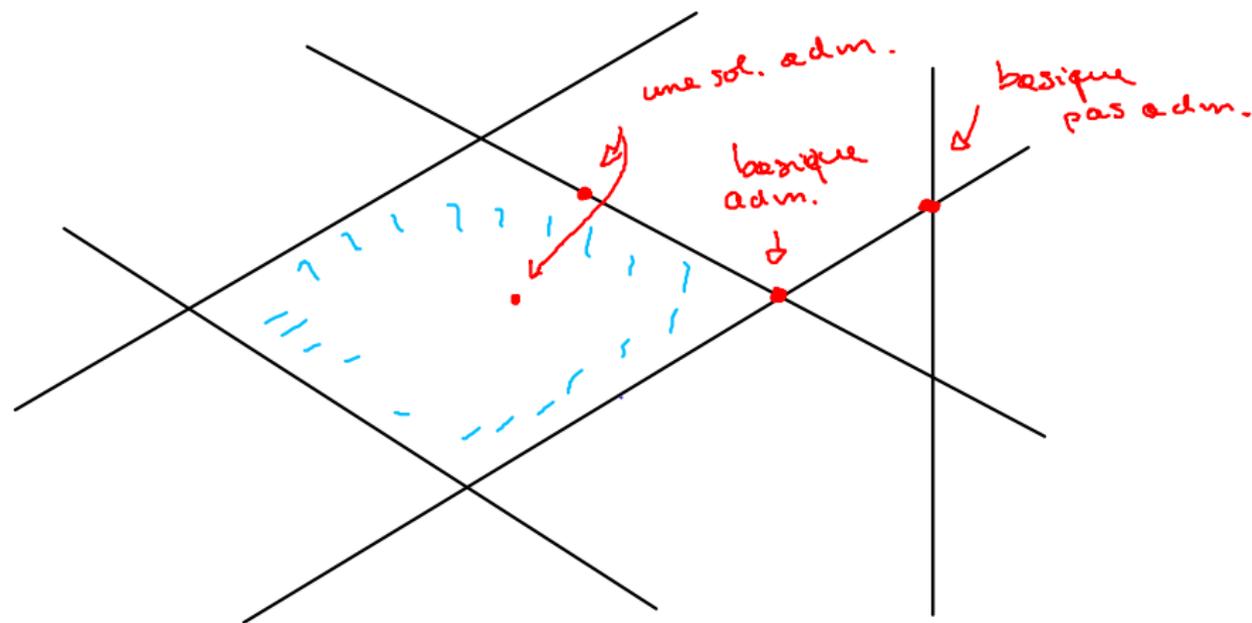
$x_2^*$  est admissible

$$A_2 = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$\text{rank}(A_2) = 3$  est solution  
alors  $x_2^*$  basique adm.

## Quiz

Lesquels de ces points sont des solutions basiques?



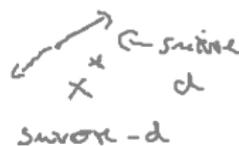
# Sommets et solutions basiques

## Théorème

Soit  $P = \{x \in \mathbb{R}^n : Ax \leq b\}$  et  $x^* \in P$ . Alors  $x^*$  est un sommet de  $P$  si et seulement si  $x^*$  est une solution basique admissible.

$\Rightarrow$  " Soit  $x^*$  un sommet et supposons que  $x^*$  n'est pas basique  
"  
 $Ax \leq b$   $\begin{cases} A_1 x \leq b_1 \leftarrow \text{active} \\ A_2 x \leq b_2 \leftarrow \text{inactive} \end{cases}$   $\text{rank}(A_1) < n$

Alors  $\exists d \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}$  tel que  $A_1 \cdot d = 0$



Des que  $x^*$  est un sommet,  $\exists c \in \mathbb{R}^n$  tel que

$x^*$  est sol. opt. unique du PL  $\max c^T \cdot x$   
 $Ax \leq b$

$\exists \varepsilon > 0$  tel que

$$P \ni x^* + \varepsilon \cdot d$$

$$P \ni x^* - \varepsilon \cdot d$$

$$\left. \begin{aligned} c^T(x^* + \varepsilon \cdot d) &< c^T x^* \\ c^T(x^* - \varepsilon \cdot d) &< c^T x^* \end{aligned} \right\} \Rightarrow \begin{aligned} \varepsilon c^T \cdot d &< 0 \\ -\varepsilon \cdot c^T \cdot d &< 0 \end{aligned}$$

$\Downarrow$

# Sommets et solutions basiques



## Théorème

Soit  $P = \{x \in \mathbb{R}^n : Ax \leq b\}$  et  $x^* \in P$ . Alors  $x^*$  est un sommet de  $P$  si et seulement si  $x^*$  est une solution basique admissible.

⇐ " Soit  $x^*$  basique et adm.  $Ax \leq b \begin{cases} \rightarrow A_1 x \leq b_1 \leftarrow \text{active} \\ \rightarrow A_2 x \leq b_2 \leftarrow \text{inactive} \end{cases}$

But: construire  $c \in \mathbb{R}^n$  tel que  $x^*$  est sol. opt. unique du PL  $\max c^T x$ . Soit  $Ax \leq b = \begin{cases} a_1 x \leq b_1 \\ \vdots \\ a_k x \leq b_k \end{cases}$

$C = (a_1 + \dots + a_k)$ ,  $\delta = b_1 + \dots + b_k$  alors  $c^T x \leq \delta$  est valide pour  $P$  et active à  $x^*$ .

Manquant:

Il faut démontrer que  $\forall y^* \neq x^*, y^* \in P: c^T y^* < \delta$

# Sommets et solutions basiques

## Théorème

Soit  $P = \{x \in \mathbb{R}^n : Ax \leq b\}$  et  $x^* \in P$ . Alors  $x^*$  est un sommet de  $P$  si et seulement si  $x^*$  est une solution basique admissible.

$C = (a_1 + \dots + a_k)$ ,  $\delta = b_1 + \dots + b_k$  alors  $c^T \cdot x \leq \delta$  est valide pour  $P$  est active à  $x^*$ .

Maintenant: Il faut démontrer que  $\forall y^* \neq x^*, y^* \in P$ :  
 $c^T \cdot y^* < \delta$

$$A_1 \cdot y^* \begin{matrix} \neq \\ \leq \\ \neq \end{matrix} b_1 \quad \exists j \in \{1, \dots, k\} \quad a_j^T \cdot y^* < b_j$$

Alors:

$$\sum_{i=1}^k a_i^T \cdot y^* = \sum_{\substack{i=1 \\ \forall j \\ \leq b_i}}^k a_i^T \cdot y^* + \underbrace{a_j^T \cdot y^*}_{< b_j} < \sum_{i=1}^k b_i = \delta$$


## Algorithme énumérant tous les sommets

Generer  $\mathcal{I} \subseteq \binom{m}{n} = \{ \underline{I} \subseteq \{1, \dots, m\} : |\underline{I}| = n \}$

$S = \emptyset$

FOR ALL  $\underline{I} \in \binom{m}{n}$

Si  $A_{\underline{I}}$  est inversible ( $\Leftrightarrow \text{rang}(A_{\underline{I}}) = n$ )

calculer  $x^* = A_{\underline{I}}^{-1} \cdot b_{\underline{I}}$

Si  $x^*$  est admissible

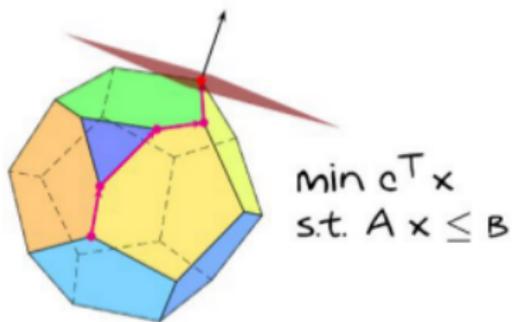
$S := S \cup \{x^*\}$



# Linear and Discrete Optimization

## La géométrie de la programmation linéaire

- Sommets optimaux



# Optimalité des sommets

$$P = \{x \in \mathbb{R}^n; Ax \leq b\}$$

## Théorème

Si un programme linéaire  $\max\{c^T x : x \in \mathbb{R}^n, Ax \leq b\}$  est admissible et borné et si  $\text{rank}(A) = n$ , le PL admet une solution optimale qui est un sommet.

Idee: Soit  $x^* \in P$ ,  $x^*$  pas un sommet

$$Ax \leq b \rightarrow A_1 x \leq b_1 \leftarrow \text{active}$$

$$\rightarrow A_2 x \leq b_2 \leftarrow \text{in-active}$$

$$\text{rank}(A_1) < n$$

VOIR UNE MANIÈRE de construire  $y^* \in P$ .  $c^T y^* \geq c^T x^*$

$$Ax \leq b \left\{ \begin{array}{l} \tilde{A}_1 x \leq \tilde{b}_1 \leftarrow \text{active } g^x \\ \tilde{A}_2 x \leq \tilde{b}_2 \leftarrow \text{in-active } g^x \end{array} \right.$$

$$\text{ALORS } \text{rank}(\tilde{A}_1) \geq \text{rank}(A) + 1$$

REPETER  $n$  fois  $\Rightarrow$  un sommet  $y$ ,  $c^T y \geq c^T x^*$

# Optimalité des sommets

Soit  $x^* \in P$ ,  $x^*$  pas un sommet

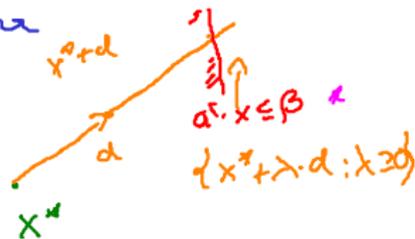
$$Ax \leq b \rightarrow A_1 x \leq b_1 \leftarrow \text{active}$$

$$\rightarrow A_2 x \leq b_2 \leftarrow \text{in-active}$$

$$\text{rang}(A_1) < n$$

$\exists d \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}$ :  $A_1 \cdot d = 0$ . S.P.d.G.

$$c^T \cdot d \geq 0$$



CAS 1:  $c^T \cdot d > 0$  :  $c^T(x^* + \lambda \cdot d) = c^T \cdot x^* + \lambda \cdot \underbrace{c^T \cdot d}_{> 0}$

PL borné,  $L = \{ \lambda \geq 0 : x^* + \lambda \cdot d \in P \}$  est bornée par dessus.

Soit  $a^T \cdot x \leq \beta$  une inégalité qui est

active au "dernier point" du rayon (avant qu'il quitte  $P$ ).

$$y^* = x^* + \underbrace{\lambda^*}_{\text{max } L} \cdot d, \quad y^* \in P, \quad A_1 \cdot x \leq b_1 \text{ active à } y^*$$

$$\textcircled{1} \quad a^T \cdot x \leq \beta \text{ active à } y^*$$

## Optimalité des sommets

$\text{rang} \begin{pmatrix} A_1 \\ a^T \end{pmatrix} = \text{rang}(A_1) + 1$ ,  $a^T$  n'est pas une  
combinaison linéaire des lignes de  $A_1$

$$(a^T = u^T \cdot A_1, \quad a^T \cdot d = u^T \cdot A_1 \cdot d = 0 \quad \text{!})$$

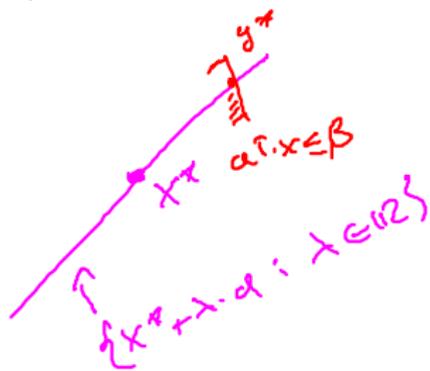
CAS 2:  $c^T \cdot d = 0$

$$A \cdot d \neq 0$$

$$\text{rang}(A) = n$$

~~cas~~  $c^T \cdot g^* = c^T \cdot x^*$

Argument est très similaire 



## Quiz

Considérer

$$\begin{aligned} \max \quad & x_1 + x_2 \\ & x_1 + x_2 \leq 1 \\ & x_1 \leq 1 \\ & x_2 \leq 1 \end{aligned}$$

Lesquelles de ces affirmations suivantes sont vraies?

- ▶ Chaque solution optimale est un sommet.
- ▶ Il existe une solution optimale qui est un sommet.
- ▶ Il y a une infinité de solutions optimales.

# Linear and Discrete Optimization

## La géométrie de la programmation linéaire

- ▶ Un premier algorithme (non efficace) pour la programmation linéaire

## Algorithme pour PL bornés avec sommets

Résoudre  $\max\{c^T x : x \in \mathbb{R}^n, Ax \leq b\}$

borné

$\text{rang}(A) = n$

$S := \emptyset$

pour chaque  $B \in \binom{[m]}{n}$

if  $A_B$  est inversible et  $x_B = A_B^{-1}b_B$  admissible

$S := S \cup \{x_B\}$

if  $S = \emptyset$

*PL inadmissible*

else

return  $x \in S$  qui maximise la valeur d'objectif  $c^T x$

# Pourquoi inefficace ?

$$\# \{ B \subseteq \{1, \dots, m\} : |B| = n \} = \binom{m}{n} = \frac{m!}{n!(m-n)!}$$

$m = 200$  variables

$n = 100$  VAR.S.

Générer  $2^{100}$  ensembles  $B$

$$m=200$$
$$\binom{m}{n} =$$

$$\frac{200 \cdot (200-1) \cdots (n+1)}{n \cdot (n-1) \cdots 1}$$

$$\binom{m}{n} \approx 2^n$$

$2^{25}$  : compte jusqu'à  $2^{25}$   
 $\approx 1$  sec.

Alors pendant une année  
 $2^{50}$  peuvent être générés

1 année  $\leq 2^{25}$  sec.  
plus rapide que  
l'algo de蛮蛮蛮

# années jusqu'au fin  
(algorithme蛮蛮蛮)  $\geq 2^{50}$

# Existence des solutions optimales

## Théorème

PL

Un program linéaire  $\max\{c^T x : x \in \mathbb{R}^n, Ax \leq b\}$  qui est admissible et borné a une solution optimale.

Démonstration:

$x \in \mathbb{R}^n$

$u-v, \quad u \in \mathbb{R}^n_{\geq 0}$   
 $\sigma \in \mathbb{R}^n_{\geq 0}$

PL  $\approx$

$$\begin{array}{l} \max c^T(u-v) \\ A(u-v) \leq b \\ u, v \geq 0 \end{array}$$

plus vng  
bonne.

u et v sol. optimale

$$\left( \begin{array}{c|c} A & -A \\ \hline -I & 0 \\ \hline 0 & -I \end{array} \right)$$

# Un algorithme non efficace pour la programmation linéaire

- ▶ But: Résoudre un programme linéaire *borné*

$$\max\{c^T x : x \in \mathbb{R}^n, Ax \leq b\}.$$

- ▶ Transformer en un programme linéaire équivalent

$$\max\{c^T(x_1 - x_2) : x_1, x_2 \in \mathbb{R}^n, A(x_1 - x_2) \leq b, x_1 \geq 0, x_2 \geq 0\}.$$

- ▶ Enumérer toutes les solutions basiques.
- ▶ Si toutes les solutions basiques ne sont pas admissibles, PL est inadmissible.
- ▶ Sinon, sélectionner la solution basique admissible avec la plus grande valeur d'objectif.