

Programmes linéaires / linear program (LP)

28 septembre 2021 14:35

Problème spécifié par

- un critère à optimiser (critère linéaire en des variables $x_1, x_2, \dots, x_n \in (\mathbb{Q})$)
- un ensemble d'inégalités linéaires à respecter

ex: maximiser $3x_1 + 2x_2 - x_3$

sojet à $x_1 + x_2 \leq 8$

$$2x_3 - x_1 \leq 14$$

$$0 \leq x_1 \leq 1, 0 \leq x_2 \leq 1, 0 \leq x_3 \leq 1$$

La plupart des pbs algorithmiques peuvent s'exprimer sous la forme d'un prog. linéaire (LP) où les solutions doivent contenir des entiers.

Forme d'un LP

maximiser
(ou minimiser) $\sum_{i=1}^n c_i x_i$

c_i = constante
 x_i = inconnues

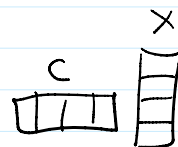
sojet à
(des contraintes de la forme)

$$\sum_{i=1}^n a_i x_i \leq b_i$$

a_i, b_i = constantes

Forme matricielle

maximiser $c^T x$

c, x = vecteurs colonne 

sojet à $Ax \leq b$

A = matrice
 b = vecteur



Programme linéaire à entiers

Programme linéaire à entiers

• Integer Linear Program (ILP)

• Comme un LP, sauf qu'on peut exiger que certaines vars soient des entiers,

ex: $x_i \in \{2, 3, 8, 10\}$

Pour nous: $x_i \in \{0, 1\}$

Parfois: $x_i \in \mathbb{N}$

ex: Vertex-cover ($X \subseteq V(G)$ ^{min. |X|} t.g. $\forall uv \in E(G), u \in X \text{ ou } v \in X$)

Sur entrée $G=(V, E)$
On pose $V = \{v_1, v_2, v_3, \dots, v_n\}$

et pour chaque $v_i \in V$, on crée la variable x_i

avec $x_i \in \{0, 1\}$ où

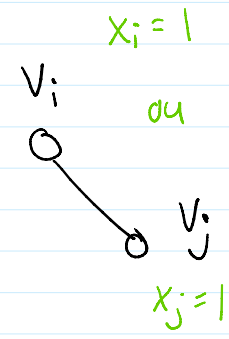
$x_i = 0 \Rightarrow v_i$ pas dans la solution X

$x_i = 1 \Rightarrow v_i$ dans la solution X

Minimiser $\sum_{i=1}^n x_i$

subject à $x_i + x_j \geq 1 \quad \forall v_i, v_j \in E(G)$

$x_i \in \{0, 1\} \quad \forall v_i \in V(G)$



Théorème: \exists algo en temps poly. pour résoudre un LP.

\exists algo connu en temps poly. pour résoudre un ILP.

Ellipsoïde
boîte
noire

Relaxation

Une relaxation d'un LP ou d'un ILP, disons L , est un LP L' tel que toute solution faisable pour L est une sol. faisable pour L' .

- faisable pour $L \Rightarrow$ faisable pour L'
faisable pour $L' \not\Rightarrow$ faisable pour L (pas tjrs)

ex: relaxation du ILP ci-haut

$$\min. \sum_{i=1}^n x_i \cdot (w_i)$$

$$\text{sujet à } x_i + x_j \geq 1 \quad \forall v_i, v_j \in E$$

$$0 \leq x_i \leq 1 \quad \forall v_i \in V \quad x_i \in \{0, 1\}$$

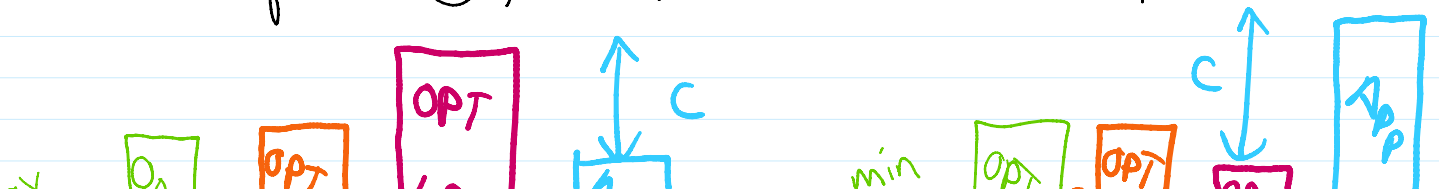
- Cadre général d'approx par LP

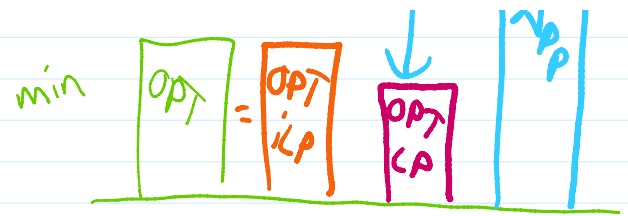
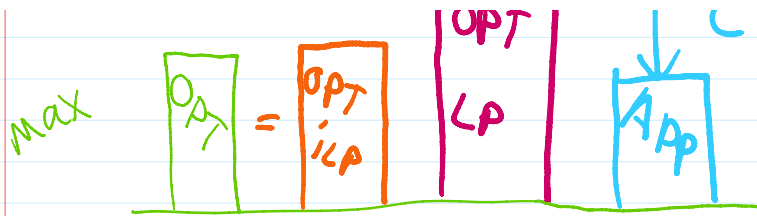
- ① Exprimer notre pb par un ILP avec $x_i \in \{0, 1\}$
- ② Relaxer en LP en mettant $0 \leq x_i \leq 1$
- ③ Résoudre le LP, trouver une sol. opt. pour le LP x^*
- ④ Convertir x^* en une solution à notre pb
↳ fractions \rightarrow entiers

Ceci fonctionne car $OPT \leq OPT_{LP}$

si le LP est une relaxation (et qu'on maximise)

En fait ④, on veut avoir $APP \geq c \cdot OPT_{LP}$





$$APP \geq \frac{1}{4} OPT_{LP} \geq \frac{1}{4} OPT$$

Revenons à vertex-cover

vc LP ($G = (V, E)$)

Soit L' le ILP pour vc ci-haut

Soit L la relaxation avec $0 \leq x_i \leq 1$

x^* = résoudre LP(L)

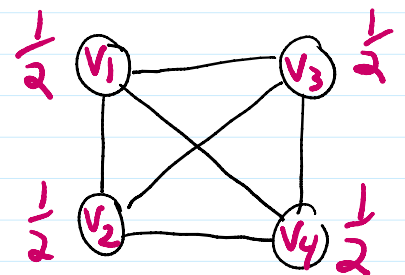
$X = \emptyset$

pour $i = 1, \dots, n$

if $x_i^* \geq \frac{1}{2}$, $X.add(v_i)$

return X

$$\begin{aligned} \min \sum_{i=1}^n x_i \\ \text{s.t. } x_i + x_j \geq 1 \quad \forall v_i, v_j \in E \\ 0 \leq x_i \leq 1 \quad \forall x_i \in V \end{aligned}$$



$$\begin{aligned} OPT_{LP} &= 2 & OPT &= 3 \\ APP &= 4 \end{aligned}$$

Thm: vc LP est une 2-approx.

On veut montrer que $APP = |X| \leq 2 \cdot OPT_{LP} \leq 2 \cdot OPT$
 et que X est une solution faisable (ie. un vertex-cover).

- Pour que X soit faisable, il faut que $\forall v_i, v_j \in E$,
 $v_i \in X$, $v_j \in X$.

Supposons que non. Ceci voudrait dire que

$\exists v_i, v_j \in E$ t.q. $v_i \notin X$, $v_j \notin X$, et donc que
 $x_i^* < \frac{1}{2}$ et $x_j^* < \frac{1}{2}$

$\exists v_i, v_j \in E$ t.q. $v_i \neq \lambda, v_j \neq \lambda$, et donc que
 $x_i^* < \frac{1}{2}$ et $x_j^* < \frac{1}{2}$.

Donc, $x_i^* + x_j^* < \frac{1}{2} + \frac{1}{2} < 1$, et le LP a retourné
un x^* qui ne sat. pas ses contraintes \Rightarrow contradiction.

$$\bullet \text{APP} = |X| \leq 2 \cdot \text{OPT}_{LP}$$

Pour chaque $v_i \in X$, on avait $x_i^* \geq \frac{1}{2}$

$$\Rightarrow |X| = \sum_{v_i \in X} 1 \leq \sum_{v_i \in X} 2 \cdot \frac{1}{2} \leq \sum_{v_i \in X} 2x_i^*$$

$$\leq \sum_{v_i \in V} 2x_i^*$$

$$= 2 \sum_{v_i \in V} x_i^* = 2 \text{OPT}_{LP}$$

$$\leq 2 \text{OPT.} \quad \square$$