

## Approx

7 septembre 2021 12:23

Soit  $P$  un pb de minimisation

→ trouver une solution faisable  
(valide) qui minimise un certain critère

Pour une instance  $X$  de  $P$ , on écrit  $\text{OPT}(X)$   
pour dénoter la valeur d'une sol. opt. pour  $X$ .

Soit  $A$  un algo pour  $P$ , i.e.  $A$  retourne tjs une sol. faisable (t'instance  $X$  de  $P$ )

On dénote par  $\text{APP}(A, X)$  la valeur de la sol.  
retournée par  $A$  sur entrée  $X$ .

On dit que  $A$  est une  $c$ -approximation à  $P$   
si, t'instance  $X$  de  $P$

①  $A$  s'exécute en temps polynomial, donc  $O(|X|^k)$   
 $k = \text{constante}$

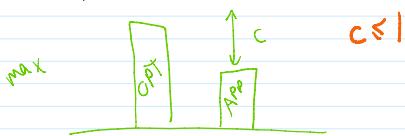
②  $\text{APP}(A, X) \leq c \cdot \text{OPT}(X)$



Si  $P$  est un pb de maximisation,  $A$  est une  $c$ -approx. si t'instance  $X$  de  $P$

①  $A$  s'exécute en temps poly.

②  $\text{APP}(A, X) \geq c \cdot \text{OPT}(X)$



Note: si  $A$  et  $X$  sont claires, on écrit  $\text{OPT}$  et  $\text{APP}$

Note:  $c$  peut être une constante  
une fonction de  $n$  ( $n = |X|$ )

ex: SET-COVER admet une  $\log n$ -approx.

MAX-SAT (satisfaisabilité booléenne)

$$C_1 = x_1$$

$$C_2 = x_2$$

Clauses = variables bool. liées par des  $\vee$  (ou)

$$\text{ex: } C = x_1 \vee \bar{x}_2 \vee x_3$$

$$C_3 = x_1 \vee (\bar{x}_2 \wedge x_3) \equiv (x_1 \vee x_2) \wedge (x_1 \vee x_3)$$

Une variable  $x_i$  peut être positive  $x_i$   
negative  $\bar{x}_i$

$$C_1 \wedge C_2 \wedge C_3$$

Une assignation attribue une valeur  $T$  ou  $F$  à chaque  $x_i$ :

Elle satisfait une clause  $C$  si cette dernière évalue à true.

$$\text{ex: } x_1 \vee \bar{x}_2 \vee x_3 \quad x_1 = F \quad x_2 = F \quad x_3 = T$$

$$(x_1 \wedge x_2) \wedge (\bar{x}_2 \wedge x_3) \wedge (\bar{x}_1 \wedge \bar{x}_2 \wedge \bar{x}_3)$$

$$F \vee F \vee T \equiv F \vee T \vee T \equiv T$$

La seule façon de ne pas satisfaire  $C$  est

MAX-SAT:

Entrée: ensemble de clauses  $C_1, C_2, \dots, C_m$  sur variables  $x_1, x_2, \dots, x_n$

Sortie: vrai si il existe une assignation telle que toutes les clauses sont vraies.

Entrée: ensemble de clauses  $C_1, C_2, \dots, C_m$  sur variables  $x_1, x_2, \dots, x_n$

Sortie: une assignation des  $x_i$  qui maximise le # de clauses satisfaites

$\text{maxsat}(C_1, C_2, \dots, C_m, x_1, x_2, \dots, x_n)$

Soit  $A$  l'assign. t.g.  $x_1 = T, x_2 = T, \dots, x_n = T$   
si:  $A$  satisfait au moins  $m/2$  clause  
return  $A$

soit  $\bar{A}$  l'assign. t.g.  $x_1 = F, x_2 = F, \dots, x_n = F$   
return  $\bar{A}$

Théorème: maxsat est une  $\frac{1}{2}$ -approx.

Sketch: On a  $\text{OPT} \leq m$  car il y a  $m$  clauses.

Pour APP, si l'algorithme retourne  $A$ , alors  $\text{APP} \geq m/2$  (c'est vérifié explicitement).

Si l'algorithme retourne  $\bar{A}$ , c'est parce que  $A$  satisfait  $< m/2$  clauses.  
On remarque que tout ce que  $A$  ne sat. pas est sat. par  $\bar{A}$ .

$$C_i = \bar{x}_a \vee \bar{x}_b \vee \bar{x}_c \vee \bar{x}_d$$

Donc,  $\bar{A}$  satisfait  $> m/2$  clauses.

Dans les 2 cas, on a  $\text{APP} \geq m/2$

$$\text{OPT} \leq m$$

$$\text{APP} \geq \frac{m}{2}$$

$$\Rightarrow \text{APP} \geq \frac{m}{2} \geq \frac{\text{OPT}}{2} \geq \frac{1}{2} \text{OPT}$$

---

Technique fondamentale d'analyse d'approx.

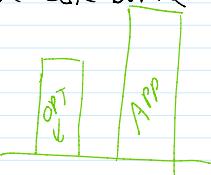
① Trouver une borne sur OPT

② Montrer que APP est "proche" de cette borne

• Minimisation

$$\text{OPT} \geq k$$

$$\text{APP} \leq c \cdot k \quad c \geq 1$$



$$\Rightarrow \text{APP} \leq c \cdot k \leq c \cdot \text{OPT}$$

• Maximisation

$$\text{OPT} \leq k$$

$$\text{APP} \geq c \cdot k \quad c \leq 1$$

$$\Rightarrow \text{APP} \geq c \cdot k \geq c \cdot \text{OPT}$$

---

VERTEX-COVER

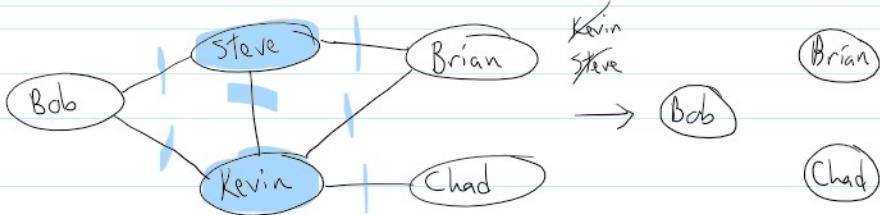
Soit  $G = (V, E)$  un graphe. Un ensemble  $X \subseteq V$  est couvrant si:  $\forall u \in E, u \in X$  ou  $v \in X$   
(ou les deux)

Entrée: un graphe  $G = (V, E)$

Sortie: un ens. couvrant  $X \subseteq V$  de taille min.

ex: vous avez un bar, où certaines paires de clients qui se battent si présent en même temps.

Vous voulez bloquer l'entrée à un  $\#$  min pour d'batisse.

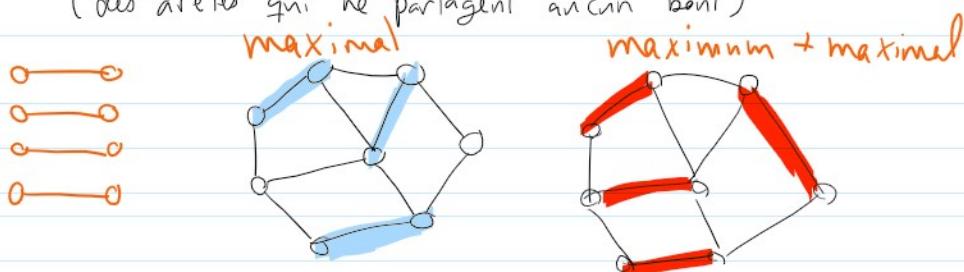


① Trouver une borne sur  $OPT$  ( $OPT \geq k$ )

La taille d'un matching maximal est une borne sur  $OPT$ .

Déf.: sur un graphe  $G = (V, E)$ , un matching est un ensemble d'arêtes  $M \subseteq E$  tel que  $\forall u, v \in M, u \neq x, u \neq y, v \neq x, v \neq y$

(des arêtes qui ne partagent aucun bout)



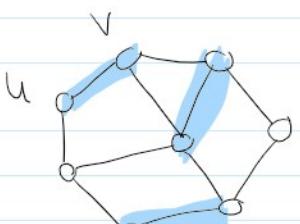
Un matching est maximal si on ne peut plus lui ajouter d'arêtes.

$M$  est maximal si  $\forall u, v \in E \setminus M, M \cup \{uv\}$  n'est pas un matching.

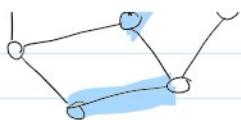
Lemme: soit  $M$  un matching maximal, et soit  $X$  un ens. couvrant minimum.

Alors  $|X| \geq |M|$ . ( $OPT \geq |M|$ )

Sketch:  $X$  doit couvrir chaque arête de  $M$ ,



Puisque chaque arête de  $M$  ne partage pas de sommet,  $X$  doit contenir au moins un sommet de chaque arête de  $M$ . ■



Voici une 2-approx.

vc-matching ( $G = (V, E)$ )

$$X = \{\}$$

tant que  $|E| > 0$

soit  $uv \in E$

Ajouter  $u$  à  $X$ , ajouter  $v$  à  $X$

Enlever  $u$  et  $v$  de  $G$  (avec leurs arêtes)

$\times$   
return  $X$

À prouver: le  $X$  retourné est faisable (ens. couvrant)

$$\text{APP} \leq 2 \cdot \text{OPT}$$

Théorème: l'algorithme vc-matching est une 2-approx. au pb VERTEX-COVER

Preuve: Soit  $X$  l'ens. retourné par l'algo

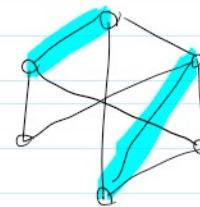
On a que  $X$  contient les sommets d'un matching maximal  $M$ .

On sait que  $\text{OPT} \geq |M|$ .

D'un autre côté,  $\text{APP} = |X| = 2|M|$ .

$$\rightarrow \text{APP} = 2|M| \leq 2 \cdot \text{OPT}.$$

Reste à prouver:  $X$  est un ens. couvrant.  $\square$



Analyse "sernée" (tight analysis)

Est-ce notre analyse sur un algo peut être améliorée?

ex! est-ce que vc-matching est une 1.5-approx?

Rep: non, vc-matching n'est pas mieux qu'une 2-approx

$\text{OPT} = 2 \Rightarrow \exists$  instances telles que



$\text{OPT} = 2$   $\Rightarrow \exists$  instances telles que  
 $\text{APP} = 4$   $\text{APP} = 2 \cdot \text{OPT}$



Revenons à 3-SET-COVER

algo ( $U, S$ )

pour chaque  $u_i \in U$

s:  $u_i$  n'est pas couvert

ajouter un  $S' \in S$  qui couvre  $u_i$

$$\text{OPT} \geq \frac{n}{3} \quad \text{APP} \leq 3 \cdot \text{OPT}$$

Q: exemple(s) montrant que  $\text{APP} \leq c \cdot \text{OPT}$ ,  $c < 3$  est impossible

$$U = \{u_1, \dots, u_n\}$$

$$S_1 = u_1, u_2, u_3$$

$$S_2 = u_1, u_2, u_4$$

$$S_3 = u_1, u_2, u_5$$

...

$$S_{n-2} = u_1, u_2, u_n$$

$$S_1^* = u_1, u_2, u_3$$

$$S_2^* = u_4, u_5, u_6$$

...

$$S_{n/3}^* = u_{n-2}, u_{n-1}, u_n$$

Puisque l'algo d'approx fait des choix arbitraires, il pourrait retourner  $\{S_1, S_2, \dots, S_{n-2}\}$

Par contre, OPT est

$$\{S_1^*, S_2^*, \dots, S_{n/3}^*\}$$

$$\text{APP} = n - 2$$

$$\text{OPT} = \frac{n}{3}$$

$$\text{APP} = x \cdot \text{OPT}$$

$$n - 2 = x \cdot \frac{n}{3} \Rightarrow x = \frac{n-2}{n/3} = \frac{n}{n/3} - \frac{2}{n/3} = 3 - \frac{6}{n}$$

$$\text{Donc } \text{APP} = (3 - \frac{6}{n}) \cdot \text{OPT}$$

- On dit qu'une analyse de  $c$ -approx. d'un algo A est "serre" si  $\forall \epsilon > 0$ , il existe une instance

$X$  telle que

$$\text{APP}(A, X) > (c - \varepsilon) \cdot \text{OPT}(X)$$

(pb de minimisation)