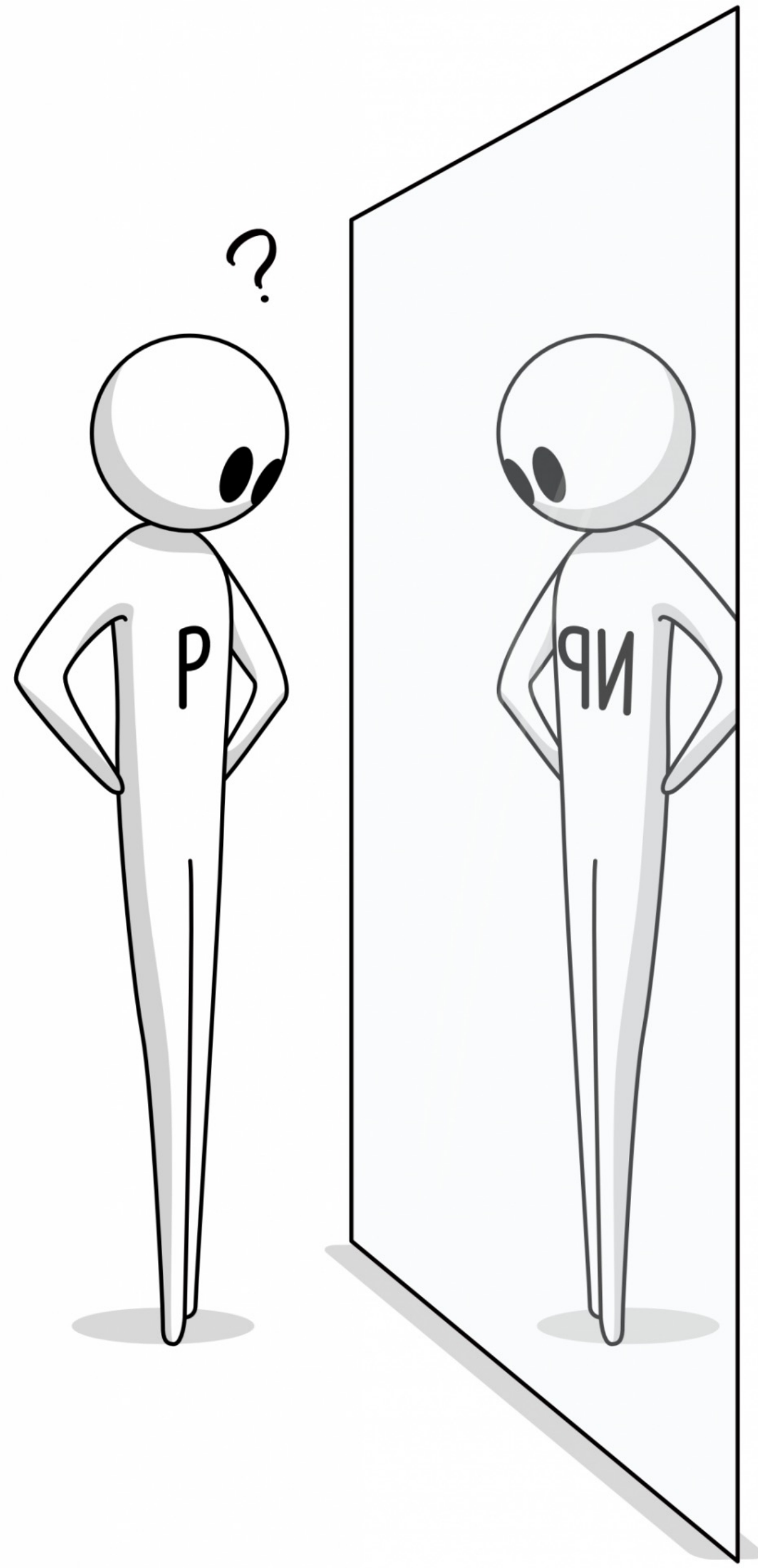


# Quelques rappels

- **complexité temporelle d'un algorithme** = nombre d'opérations élémentaires effectuées par celui-ci, dans le pire des cas
- **problème** = ensemble de questions, solubles (ou non) par un algorithme (ensemble infini → problème intéressant!)

Aujourd'hui, nous allons nous intéresser  
aux **classes de complexité des problèmes**.



# Information, Calcul et Communication

Classes de complexité  
des problèmes

Olivier Lévêque

# Classes de complexité des problèmes

- **Première question** : Tout problème est-il soluble par un algorithme?

**Réponse** : non !

- **Deuxième question** : Les problèmes solubles le sont-ils tous en un temps raisonnable ?

**Réponse** : Encore non !

Pour essayer d'identifier quels **problèmes** sont faciles à résoudre et quels problèmes le sont moins, on introduit des **classes de complexité**.

# Préliminaire : notation $O(\cdot)$

## Définition

Soient  $f, g : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}_+$  deux fonctions non-négatives

On dit que " $f(n)$  est un grand  $O$  de  $g(n)$ " et on écrit " $f(n) = O(g(n))$ "

s'il existe  $C > 0$  et  $N \geq 1$  tels que

$$f(n) \leq C g(n) \text{ pour tout } n \geq N$$

## Exemples

- Si  $f(n) \leq g(n)$  pour tout  $n \geq 1$ , alors  $f(n) = O(g(n))$
- Si  $f(n) = \Theta(g(n))$ , alors  $f(n) = O(g(n))$
- La fonction  $f(n) = 3n + 1$  est un  $O(n)$ , est aussi un  $O(n^2)$
- La fonction  $f(n) = n^2 + 2n + 1$  est un  $O(n^2)$ , mais n'est pas un  $O(n)$
- La fonction  $\log_2(n)$  est un  $O(n^p)$  pour tout  $p > 0$
- La fonction  $n^p$  est un  $O(2^n)$  pour tout  $p > 0$

# Deux classes de complexité importantes

## Définitions

- La **classe P** est l'ensemble des **problèmes** qui peuvent être **résolus en temps polynomial**, i.e., *pour lesquels il existe un algorithme de résolution dont la complexité temporelle est un  $O(n^p)$  pour des données d'entrée de taille  $n$  (avec  $p \geq 1$  un nombre fixé).*
- La **classe NP** est l'ensemble des **problèmes** pour lesquels, *si "on" nous propose une solution du problème, il est alors possible de **vérifier en temps polynomial** si celle-ci en est une ou pas.*

## Remarques

- NP ne veut **pas** dire "non-polynomial"
- $P \subset NP$  (il est plus facile de vérifier une solution que d'en proposer une !)

# Exemples de problèmes appartenant à la classe P

Beaucoup de problèmes que nous avons déjà rencontrés dans ce cours appartiennent à la classe P (et sont donc des problèmes "faciles" à résoudre) :

- Le problème de la recherche d'un élément dans une liste de taille  $n$ .
- Le problème du tri d'une liste de taille  $n$ .
- Le calcul de la somme ou de la moyenne de  $n$  nombres.
- Identifier si tous les éléments d'une liste (de taille  $n$ ) sont différents.

Tous ces problèmes admettent en effet des algorithmes de résolution de complexité temporelle  $\Theta(n)$ ,  $\Theta(n \cdot \log_2(n))$  ou  $\Theta(n^2)$ , donc  $O(n^2)$ .



# Exemples de problèmes appartenant à la classe NP

- Tous les problèmes mentionnés avant, du fait qu'ils appartiennent à la classe P, appartiennent également à la classe NP !
- Voici maintenant un autre problème appartenant à la classe NP:

« Soient  $P, Q$  deux nombres premiers à  $n$  chiffres, et soit  $N = P \cdot Q$ .

Etant donné  $N$ , on aimerait retrouver  $P$  et  $Q$ . »

Exemple: si  $N = 98'201$ , que valent  $P$  et  $Q$  ?

- Ce problème n'est a priori pas facile à résoudre... Par contre, si on nous propose une solution (ici,  $P = 347$  et  $Q = 283$ ), il est alors facile de vérifier que  $N = P \cdot Q$  en effectuant la multiplication (en  $\Theta(n^2)$  opérations) : le problème appartient donc à la classe NP.

1. « Etant donnée une liste ordonnée  $L$  de  $n$  nombres entiers, existe-t-il **deux indices** différents  $i, j \in \{1, \dots, n\}$  tels que  $L(i) + L(j) = 0$  ? »

Exemple :  $L = (-15, -12, -3, -1, +5, +17, +23) \rightarrow$  Réponse : non

Comme nous l'avons déjà vu, un algorithme de complexité temporelle  $\Theta(n^2)$ , ou même  $\Theta(n)$ , permet de répondre à cette question: le problème ci-dessus fait donc partie de la **classe P**.



2. « Etant donnée une liste ordonnée  $L$  de  $n$  nombres entiers, existe-t-il **trois indices** différents  $i, j, k \in \{1, \dots, n\}$  tels que  $L(i) + L(j) + L(k) = 0$  ? »

Exemple :  $L = (-15, -12, -3, -1, +5, +17, +23) \rightarrow$  Réponse : encore non!

Un algorithme de complexité temporelle  $\Theta(n^3)$  permet de répondre à cette question: le problème ci-dessus fait donc également partie de la **classe P**.

3. « Etant donnée une liste ordonnée  $L$  de  $n$  nombres entiers, existe-t-il un sous-ensemble  $S \subset \{1, \dots, n\}$  tel que  $\sum_{i \in S} L(i) = 0$  ? »

Exemple :  $L = (-15, -12, -3, -1, +5, +17, +23)$

Réponse : oui ! En effet :  $-15 - 12 - 1 + 5 + 23 = 0$

Mais pour obtenir cette réponse, on ne connaît pas d'autre algorithme que de tester tous les sous-ensembles  $S$  possibles, qui sont au nombre de  $2^n$ .

**Conclusion 1:** On ne sait pas si ce problème fait partie de la classe P.

Par contre, si on nous propose une solution du problème, il est alors facile de **vérifier** en temps polynomial que c'en est bien une! (additionner  $n$  nombres ne nécessite que  $\Theta(n)$  opérations).

**Conclusion 2:** Le problème ci-dessus fait partie de la **classe NP**.

# Et pour finir, une question à un million de dollars !

- Le problème :

« Etant donnée une liste ordonnée  $L$  de  $n$  nombres entiers, existe-t-il un sous-ensemble  $S \subset \{1, \dots, n\}$  tel que  $\sum_{i \in S} L(i) = 0$  ? »

s'appelle le **problème des sommes de sous-ensembles**. On peut montrer qu'il fait partie des problèmes **les plus difficiles** à résoudre parmi ceux de la classe NP.

- Si on arrive à démontrer un jour que ce problème fait **aussi** partie de la classe P, ou au contraire qu'il n'en fait **pas** partie, on aura alors résolu la question de savoir si **P=NP** ou non, pour laquelle le Clay Mathematics Institute a promis une récompense d'une valeur d'un million de dollars.



# Information, Calcul et Communication

## Le problème du sac à dos

Olivier Lévêque

# **EPFL** Problèmes d'optimisation discrète

**Exemple : former un comité**

- **Généralisation :**

« Etant donnée une **fonction**  $f$  qui à tout sous-ensemble donné  $S \subset \{1, \dots, n\}$  associe une valeur réelle  $f(S)$ , trouver un sous-ensemble  $S \subset \{1, \dots, n\}$  tel que  $f(S)$  soit minimale. »

- Pour de nombreuses fonctions  $f$ , et donc pour de nombreux **problèmes d'optimisation discrète**, on ne sait *pas* s'ils appartiennent à la classe P, *ni* s'ils appartiennent à la classe NP.
- Tous ces problèmes sont caractérisés par l'existence d'un **nombre fini, mais grand**, de solutions possibles.



# EPFL **Classes de complexité des problèmes : résumé**

# Le problème du sac à dos

- $n$  objets, chacun pesant un certain poids
- un sac à dos de capacité maximale  $C$
- Comment remplir au mieux le sac à dos?



# Le problème du sac à dos

« Etant donné une liste  $L$  de  $n$  nombres entiers positifs et  $C > 0$ , trouver un sous-ensemble  $S \subset \{1, \dots, n\}$  tel que

$$\sum_{i \in S} L(i) \leq C$$

et

$\sum_{i \in S} L(i)$  soit maximale. »

Hypothèses additionnelles:

- $L(i) \leq C$  pour toute valeur de  $i$
- $\sum_{i=1}^n L(i) > C$



# Le problème du sac à dos

= problème d'optimisation discrète (avec contrainte)

On ne sait pas s'il fait partie de la classe P, ni s'il fait partie de la classe NP.

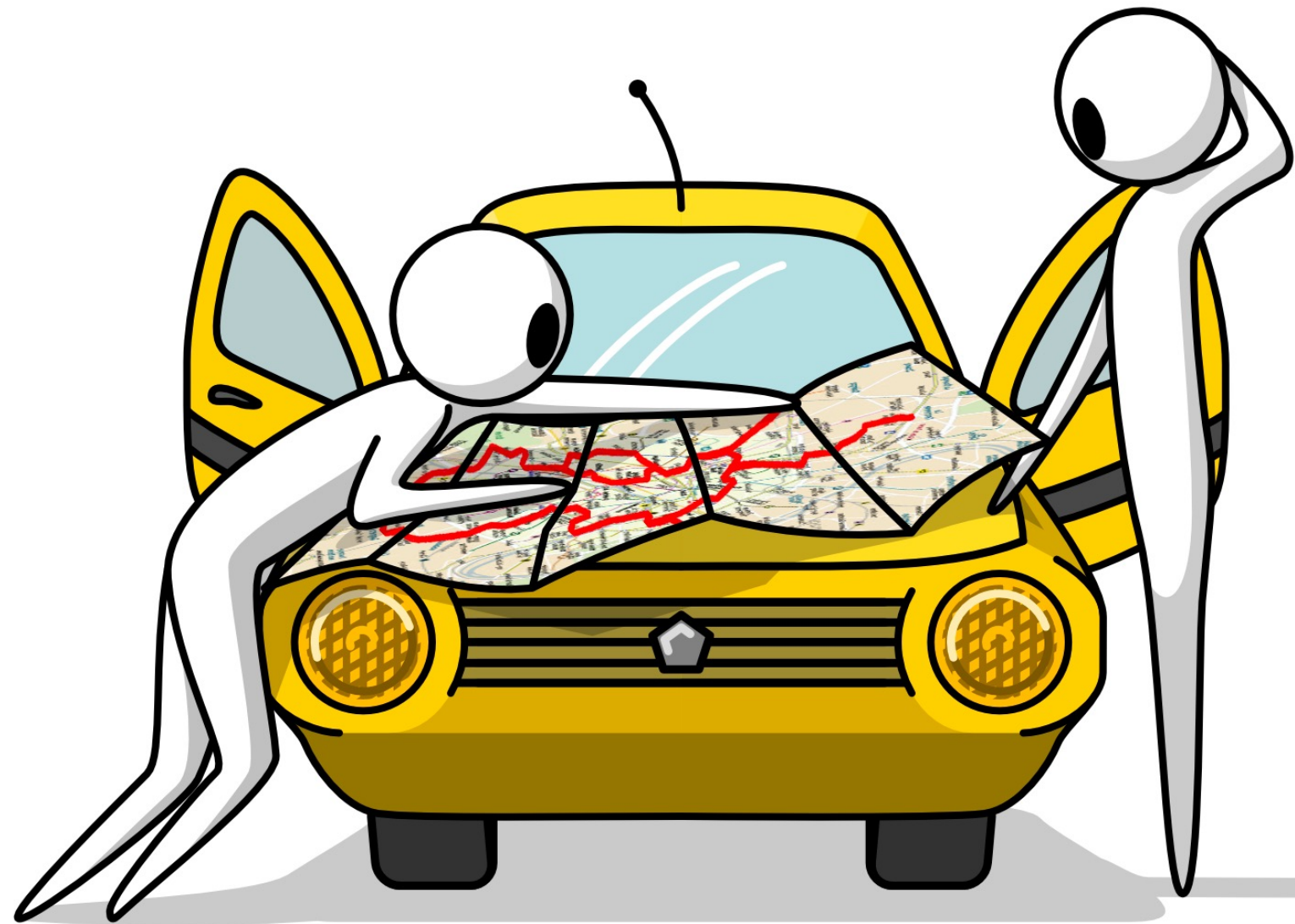
Voici toutefois un algorithme polynomial en  $n$  qui remplit au moins la moitié du sac à dos :

1. Ordonner la liste  $L$  dans l'ordre décroissant
2. Chercher le nombre  $k \in \{1, \dots, n - 1\}$  tel que

$$\sum_{i=1}^k L(i) \leq C \quad \text{et} \quad \sum_{i=1}^{k+1} L(i) > C$$

Alors  $\sum_{i=1}^k L(i) \geq C/2$





# Information, Calcul et Communication

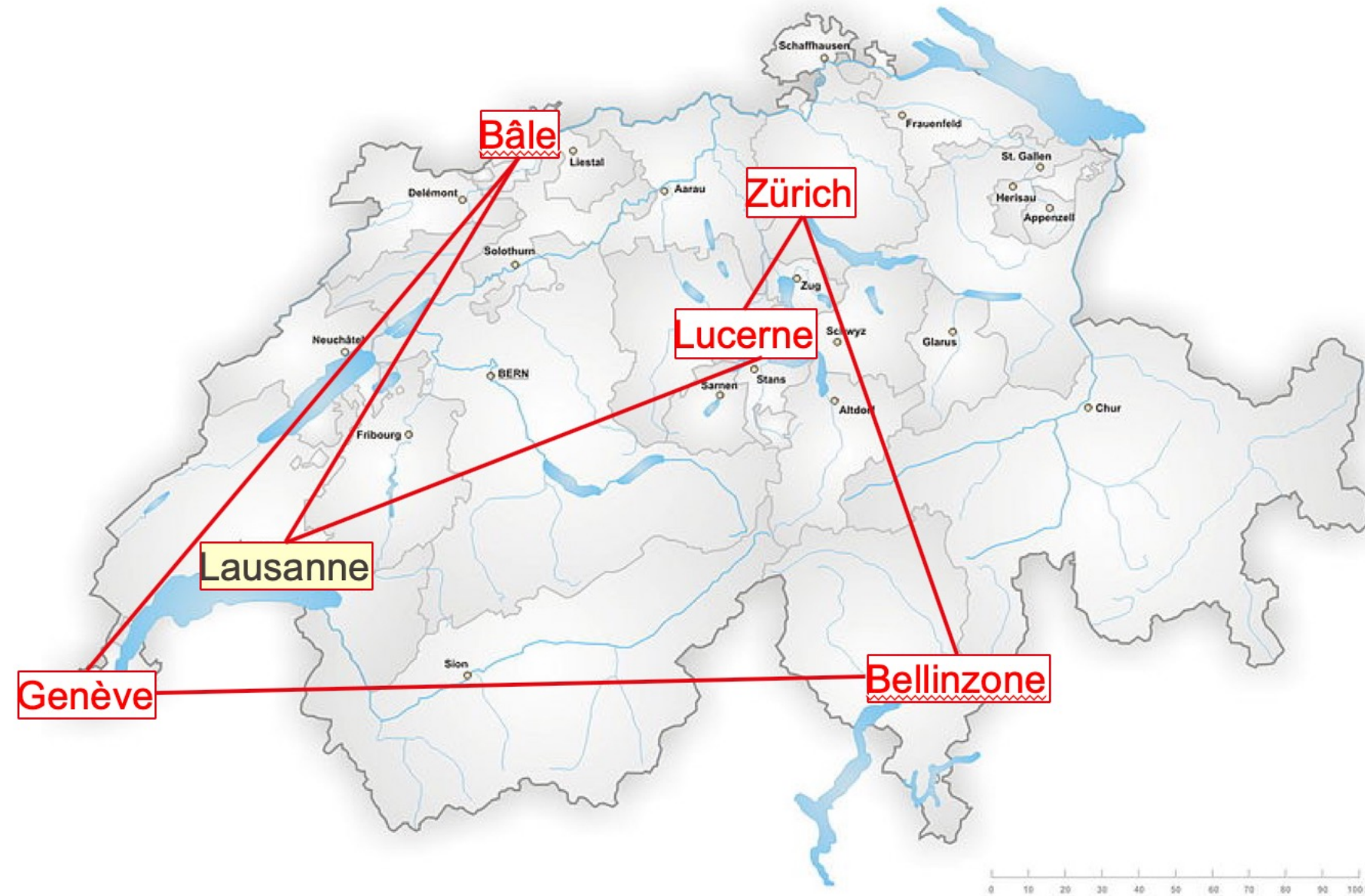
Le problème  
du voyageur de commerce

Olivier Lévêque

# Le problème du voyageur de commerce

## Version « euclidienne » :

Etant donné un ensemble de  $n$  villes sur une carte, trouver le chemin fermé le plus court passant une et une seule fois par chacune de ces villes.



**Note :** On suppose ici des voyages à vol d'oiseau entre chaque ville.



# EPFL Algorithmes de résolution

Premier essai :

Tester tous les chemins fermés possibles

→ Cet algorithme trouve le chemin fermé optimal ✓

... mais les chemins fermés sont au nombre de  $n! = n(n - 1)(n - 2) \dots 1$   
impossible à mettre en pratique !

## Deuxième essai :

1. Partir d'une ville choisie au hasard
2. Tant qu'il reste une ville non-explorée, rejoindre la ville non-explorée la plus proche
3. Quand toutes les villes ont été explorées, revenir à la ville de départ

→ complexité temporelle polynomiale en  $n$  ✓

... mais le chemin fermé résultant est loin d'être optimal en général !

## Troisième essai :

1. Choisir un **chemin fermé** ( $v_1, v_2, \dots, v_n, v_{n+1} = v_1$ ) au hasard
2. Effectuer une boucle pour  $i$  allant de 1 à  $n$  :  
Permuter les villes  $v_i$  et  $v_{i+1}$  dans le chemin si cette permutation raccourcit la longueur totale du chemin

→ complexité temporelle polynomiale en  $n$  ✓

... meilleure performance moyenne que l'algorithme précédent,  
mais résultat toujours aléatoire

# Algorithme de résolution avec garantie d'approximation (et complexité temporelle polynomiale en $n$ )

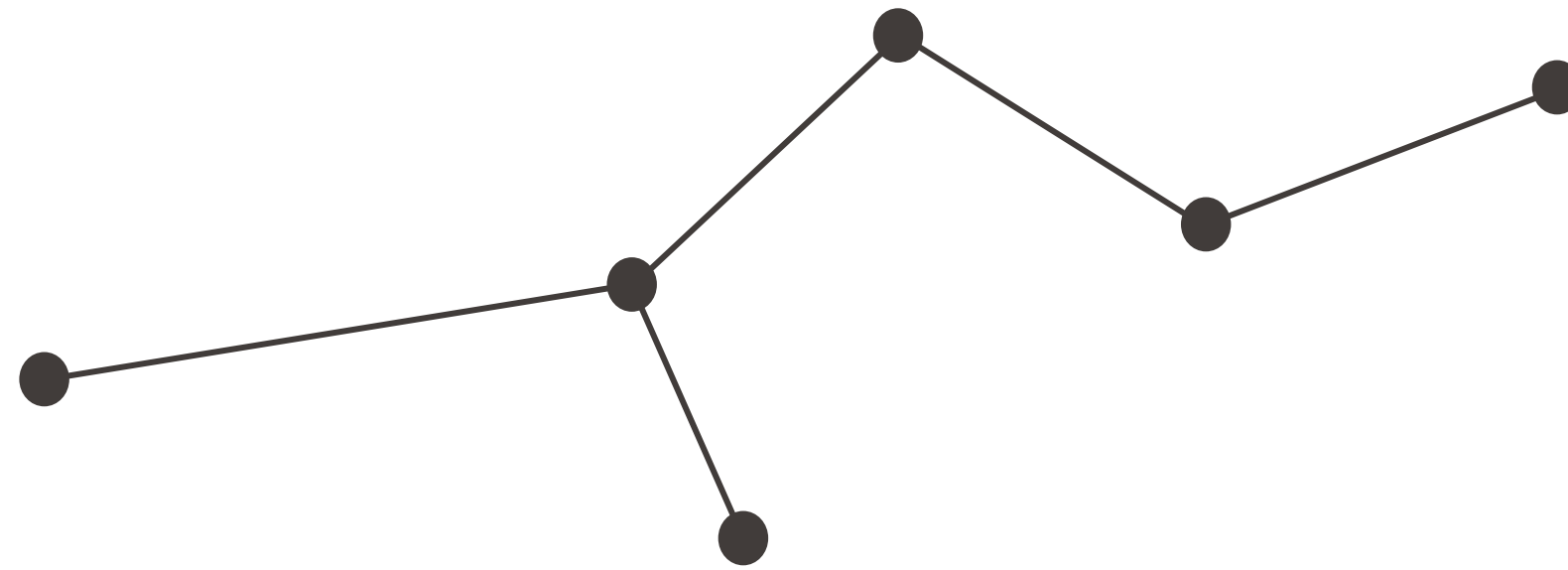
## Théorème

Soit  $L_{min}$  la longueur du chemin fermé optimal (i.e., le plus court).  
Il existe un algorithme de complexité temporelle polynomiale en  $n$   
permettant de trouver un chemin fermé de longueur  $L \leq 2L_{min}$ .

# Première étape : arbre couvrant minimal

Etant données des villes sur une carte, on cherche à les relier par un arbre dont la somme des longueurs des branches soit minimale.

**Exemple :**



Il est possible de trouver un tel arbre ( $T$ ) en temps polynomial en  $n$  :

1. Commencer avec  $T = \{\text{une ville au hasard}\}$  (= racine de l'arbre)
2. Chercher parmi les villes restantes la ville  $v$  qui soit la plus proche d'une des villes  $w \in T$  : rajouter  $v$  et la branche  $v - w$  à  $T$
3. Recommencer en 2. jusqu'à ce que  $T$  contienne toutes les villes

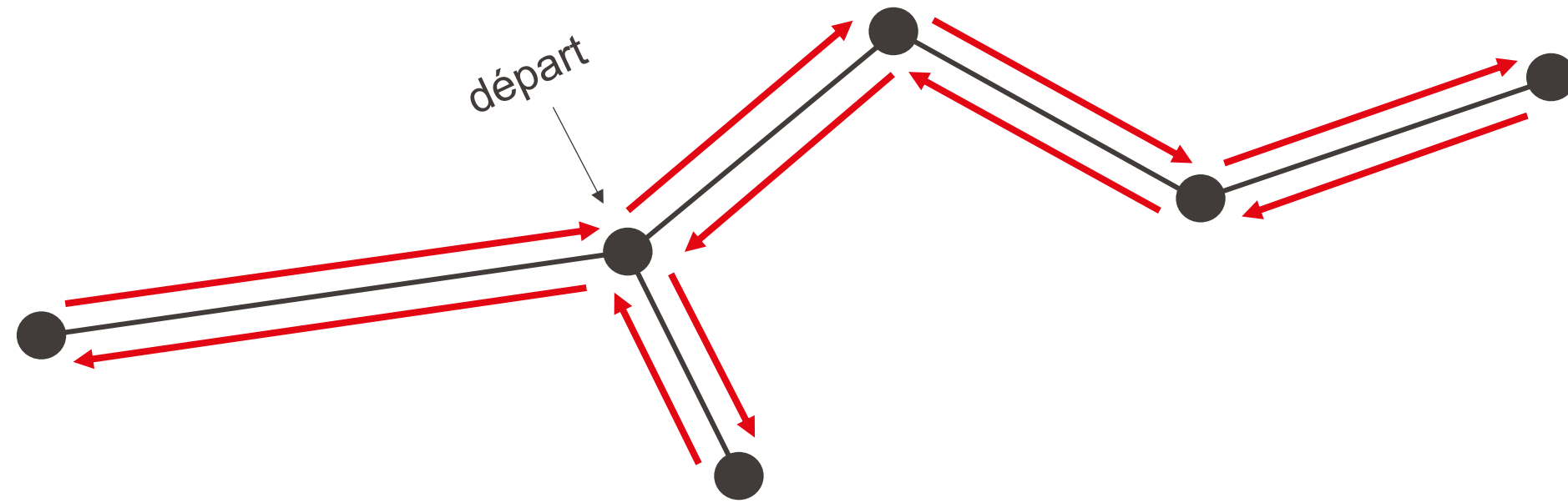
# Remarque importante

Si  $L_T$  désigne la somme des longueurs des branches de l'arbre couvrant minimal, et  $L_{min}$  désigne la longueur du chemin fermé optimal qui passe une fois par chaque ville, alors  $L_{min} \geq L_T$ .



# Deuxième étape : parcours le long de l'arbre

## Illustration



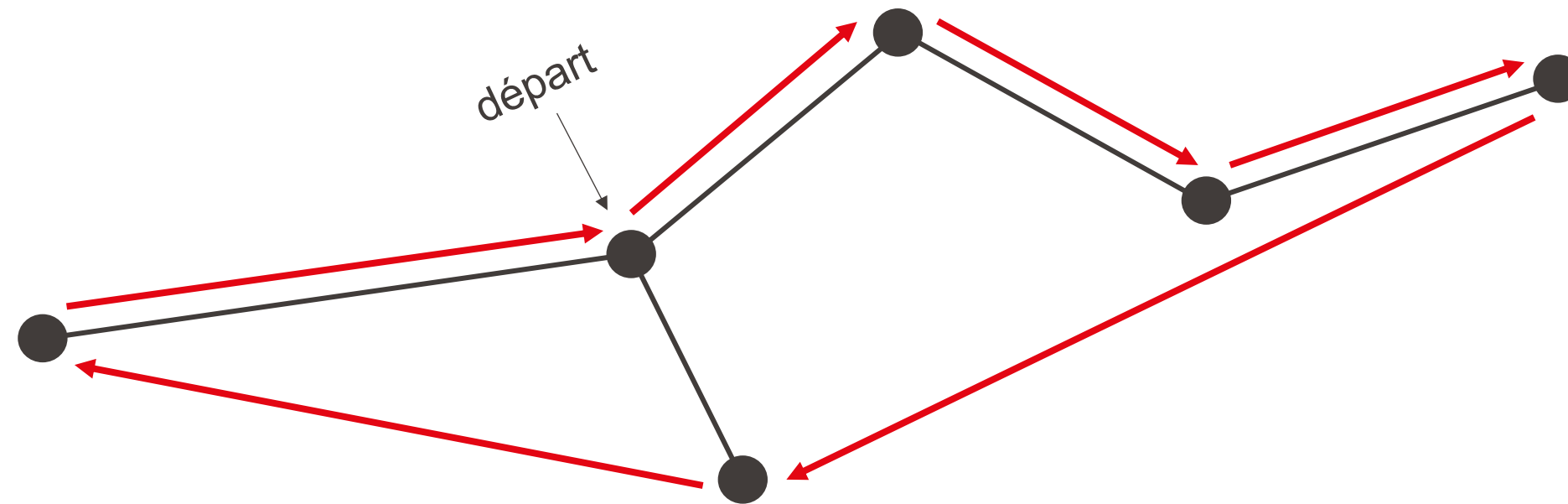
La longueur du chemin rouge vaut  $2L_T \leq 2L_{min}$

Presque ce qu'on veut, mais le chemin rouge n'est pas un chemin qui passe une et une seule fois par chaque ville.

# Troisième et dernière étape : prendre des raccourcis

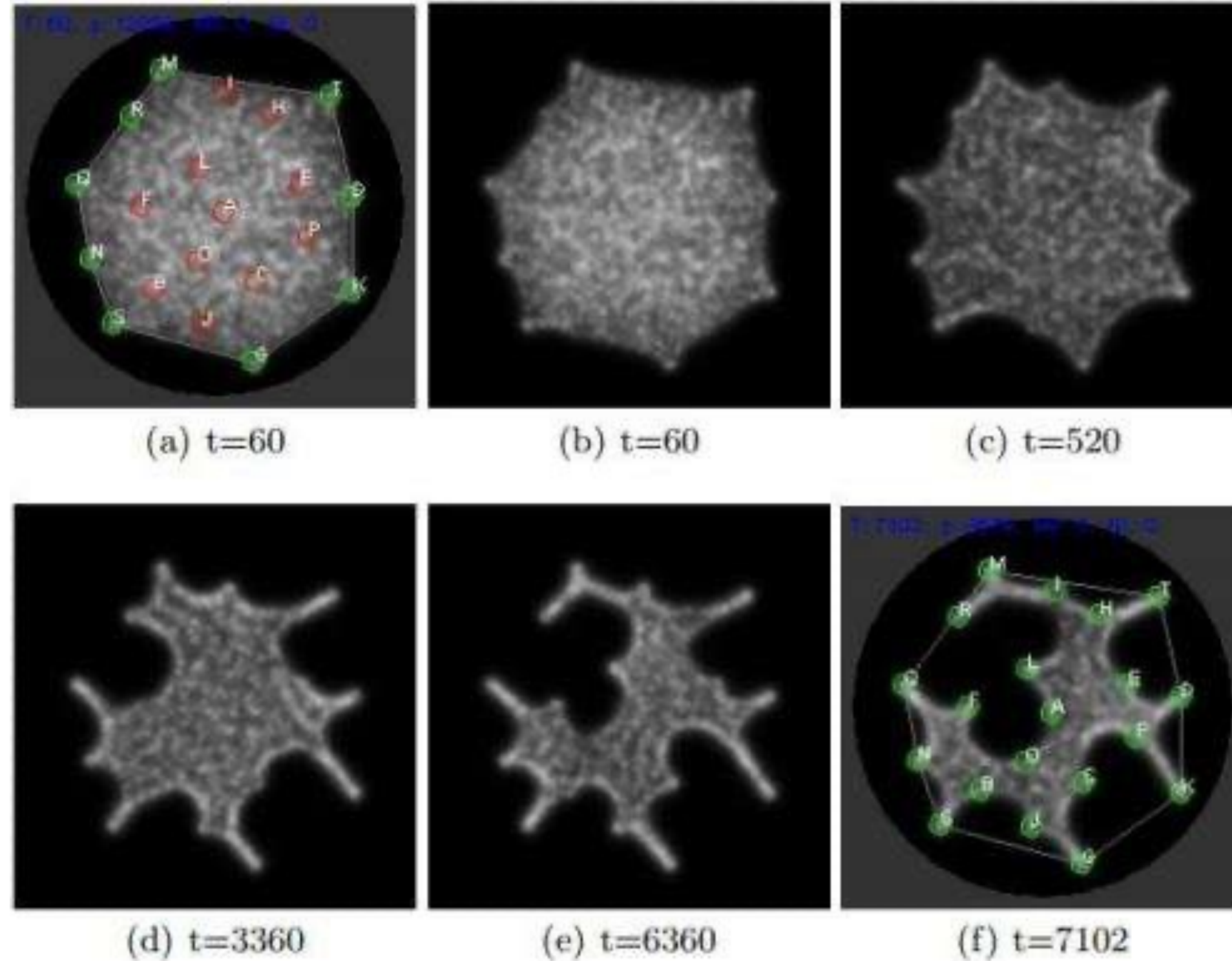
On modifie le chemin rouge en suivant la règle : dès qu'une ville à déjà été visitée, on prend un raccourci vers la ville suivante dans l'arbre.

## Illustration



Ce nouveau chemin rouge n'est pas plus long que le précédent (donc  $\leq 2L_{min}$ ), mais il remplit cette fois la condition de passer une fois dans chaque ville. #

# Et pour finir, en voilà un qui résout le problème tout seul!



Source: “Computation of the Travelling Salesman Problem by a Shrinking Blob”  
<https://arxiv.org/abs/1303.4969>

Il s’agit d’un “blob” (plus savamment, un *physarum polycephalum*), organisme unicellulaire capable d’optimiser sa structure interne pour accéder à de la nourriture.