

# *Recherche Opérationnelle*

29 Avril 2025

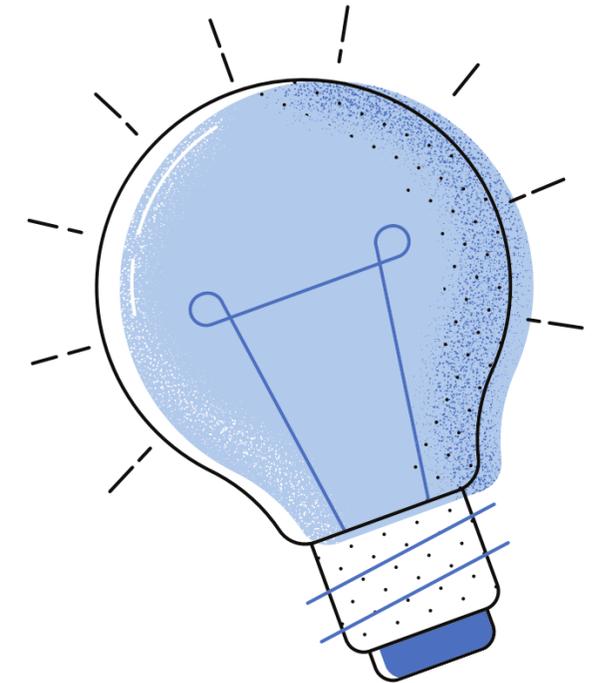
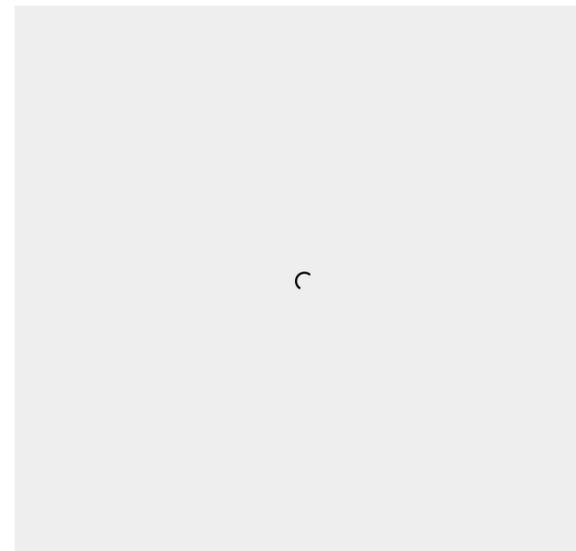
Alban CALVO - Evan JOASSON - Mathéo PINGET

# Sommaire

- 01 Résumé du problème
- 02 Résolution d'un problème d'optimisation
- 03 Contenu de l'étude
  - A Modélisation
  - B Complexité du problème
- 05 Résolution du problème
  - A Présentation des métaheuristiques retenues
  - B Comparatif des métaheuristiques
- 06 Perspectives d'améliorations
- 07 Conclusion

# Résumé du problème :

- Mission : L'ADEME à lancé un appel pour promouvoir l'expérimentation de nouvelles solutions de mobilité.
- Objectif :
  - Réduire la consommation d'énergie
  - Réduire les émissions de gaz à effet de serre.
- Comment ?
  - Faire évoluer les comportements
  - Améliorer les modes de transport et leur efficacité



# Résoudre un problème d'optimisation ?

- Problème :
  - Limiter les déplacements
  - Limiter la consommation des véhicules lors des livraisons
- Problème algorithmique :
  - Relier un sous ensemble de villes entre elles
  - Revenir au point de départ
  - Minimiser la durée de la tournée
- Contraintes :
  - Coût ou restriction de passage sur certaines arêtes :  
Certains routes peuvent être plus coûteuses ou interdites (par exemple, travaux ou routes bloquées).
  - Dépendances entre visites : Une ville ne peut être visitée qu'après en avoir visité une autre (par exemple, une livraison doit précéder une collecte).

# *Contenu de l'étude :*

- Modélisation du problème
- Analyse de la complexité du problème
- Code python capable de :
  - Générer des instances aléatoires
  - Résoudre le problème à l'aide d'au moins deux méthodes différentes
    - Dont une méthode exacte
  - Générer des statistiques concernant les performances des algorithmes

# Modélisation du problème :

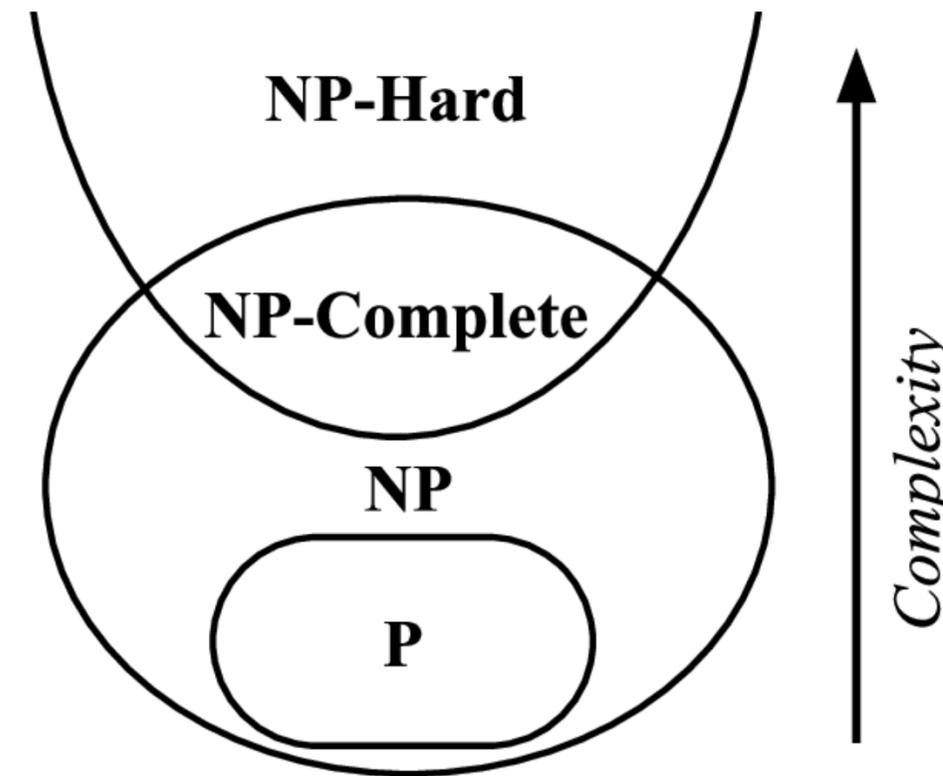
- Réseau routier représenté un graphe  $G = (S, A)$ 
  - Ensemble des sommets  $S = \{s_0, s_1, \dots, s_n\}$
  - Ensemble des arêtes  $A \subseteq S \times S$ 
    - Arêtes  $(i, j)$  reliant une ville  $s_i$  à une ville  $s_j$
    - Chaque arête à un coût  $C_{ij} \in \mathbb{R}_+$
- Contrainte de dépendance :
  - $D \subseteq S \times S : (i, j) \in D$  signifie que  $s_i$  doit être visité avant  $s_j$
- Variables de décision  $x_{ij} \in \{0, 1\}$  :
  - 1 si le véhicule se rend de  $s_i$  à  $s_j$
  - 0 sinon

# Modélisation du problème :

- Fonction objectif : Minimiser le coût total des trajets
  - $\min \sum_{(i,j) \in A} (c_{ij} * x_{ij})$
  - $x_{ij}$  = variable de décision
  - $c_{ij}$  = coût de passage
- Départ du dépôt et retour :
  - $\sum_{j \in S} (x_{S0j} = 1)$
  - $\sum_{j \in S} (x_{iS0} = 1)$
- *Dépendances entre les villes  $u_i < u_j$*
- *Arêtes impraticables :*
  - $\forall (i, j) \in A', x_{ij} = 0$
  - $A' \subset A$

# Complexité du problème :

- Problème de base : Voyageur de Commerce (PVC)
  - + dépendances entre visites
  - + arêtes impraticables
- Espace de recherche :
  - Pour  $n$  sommets  $\rightarrow$  espace de permutations =  $n - 1$
  - Ordre de grandeur  $O(n!)$
- De type NP-complet :
  - PVC classique
  - PVC avec précédences
  - PVC avec arêtes impraticables
  - PVC avec contraintes multiples (NP-difficile)
- Appartenance à NP : vérifiable en temps polynomial
  - Vérification des dépendances :  $O(n)$
  - Vérification des arêtes utilisées :  $O(n^2)$
  - Calcul des coûts :  $O(n)$



$O$	Type de complexité
$O(1)$	constant
$O(\log(n))$	logarithmique
$O(n)$	linéaire
$O(n \times \log(n))$	quasi-linéaire
$O(n^2)$	quadratique
$O(n^3)$	cubique
$O(2^n)$	exponentiel
$O(n!)$	factoriel

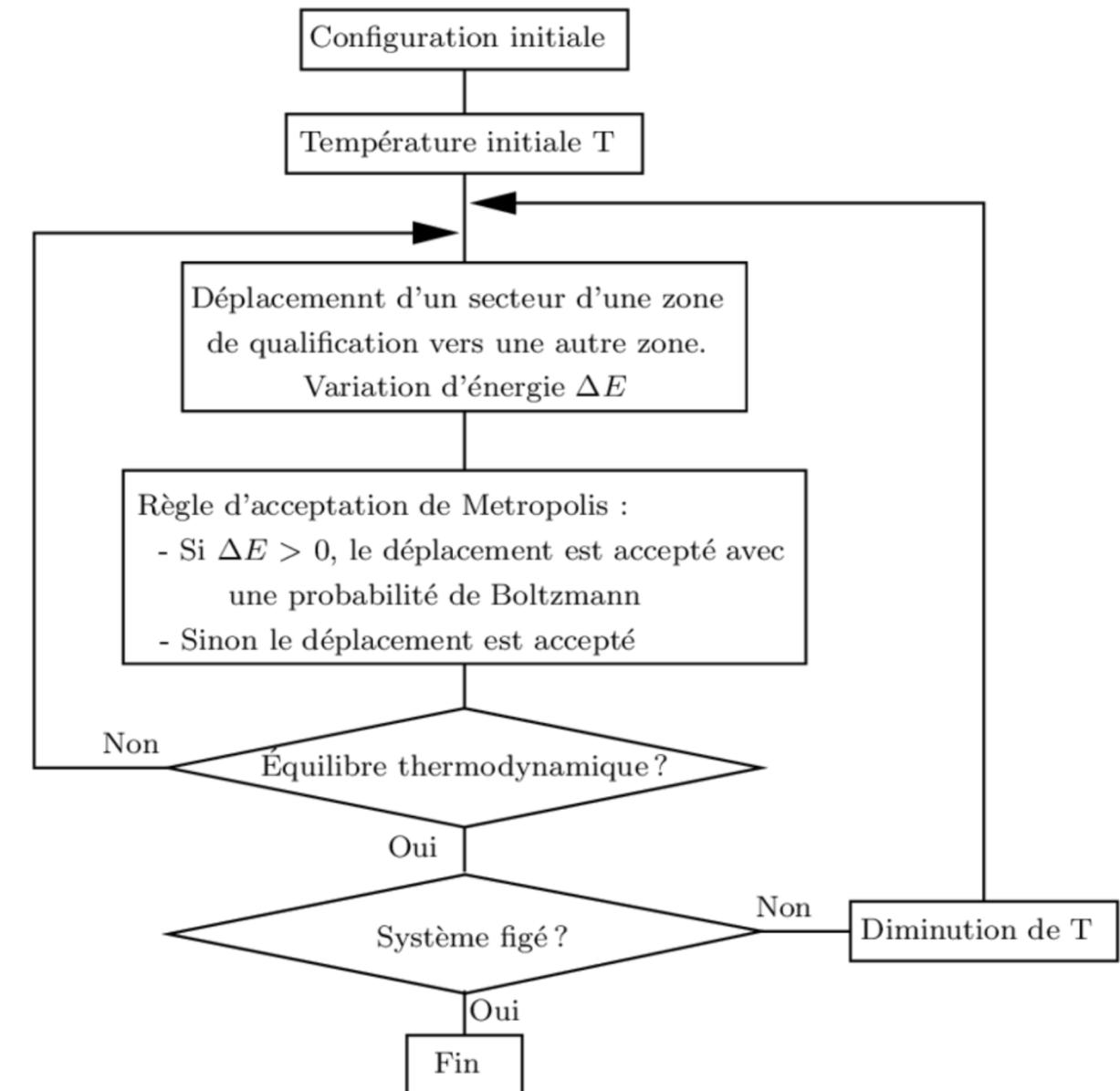
# Méthodes de résolution :

- C'est quoi une métaheuristique ? :
  - Algorithme d'optimisation approximative conçue pour fournir des solutions de bonne qualité
- Utilisation de métaheuristiques :
  - Justifiée car problème NP-complet
  - Solution exacte qui ne peut pas être trouvée en temps polynomial
  - MAIS peut être vérifiée en temps polynomial
- Quelles métaheuristiques ?
  - Recuit simulé
  - Algorithme génétique
  - Colonie de fourmis
- Comparaison des résultats avec une méthode de résolution exacte (PLNE)



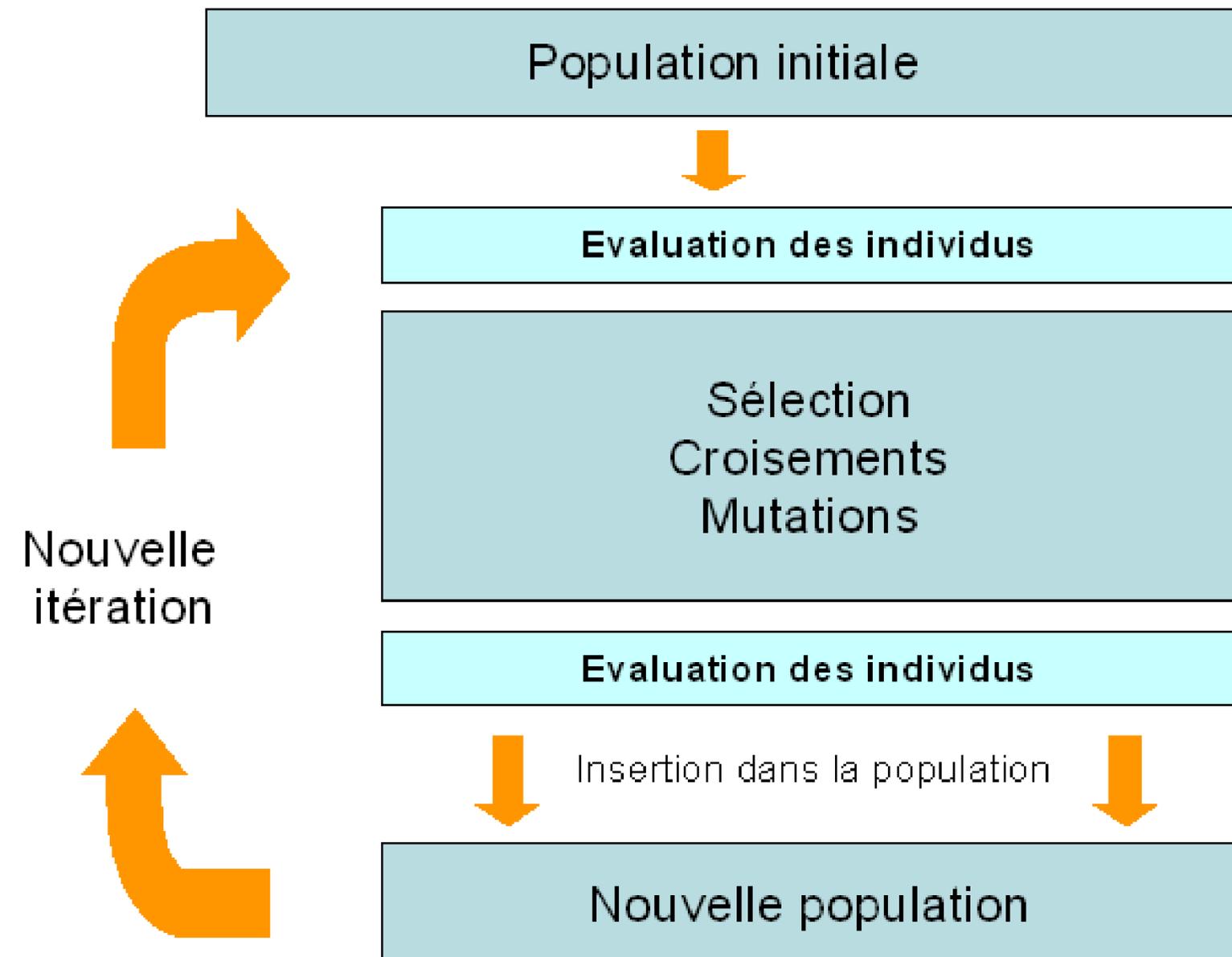
# Recuit simulé :

- Définition :
  - Algorithme inspiré du refroidissement des métaux. Cherche un minimum global. Accepte des solutions moins bonnes pour éviter les optima locaux
- Principe :
  - Part d'une solution initiale
  - Explore le voisinage
  - Accepte ou refuse les solutions selon la température
  - Plus la température baisse plus l'algorithme devient strict
- Paramètres :
  - Température initiale
  - Taux de refroidissement
  - Température minimale
  - Nb max d'itérations



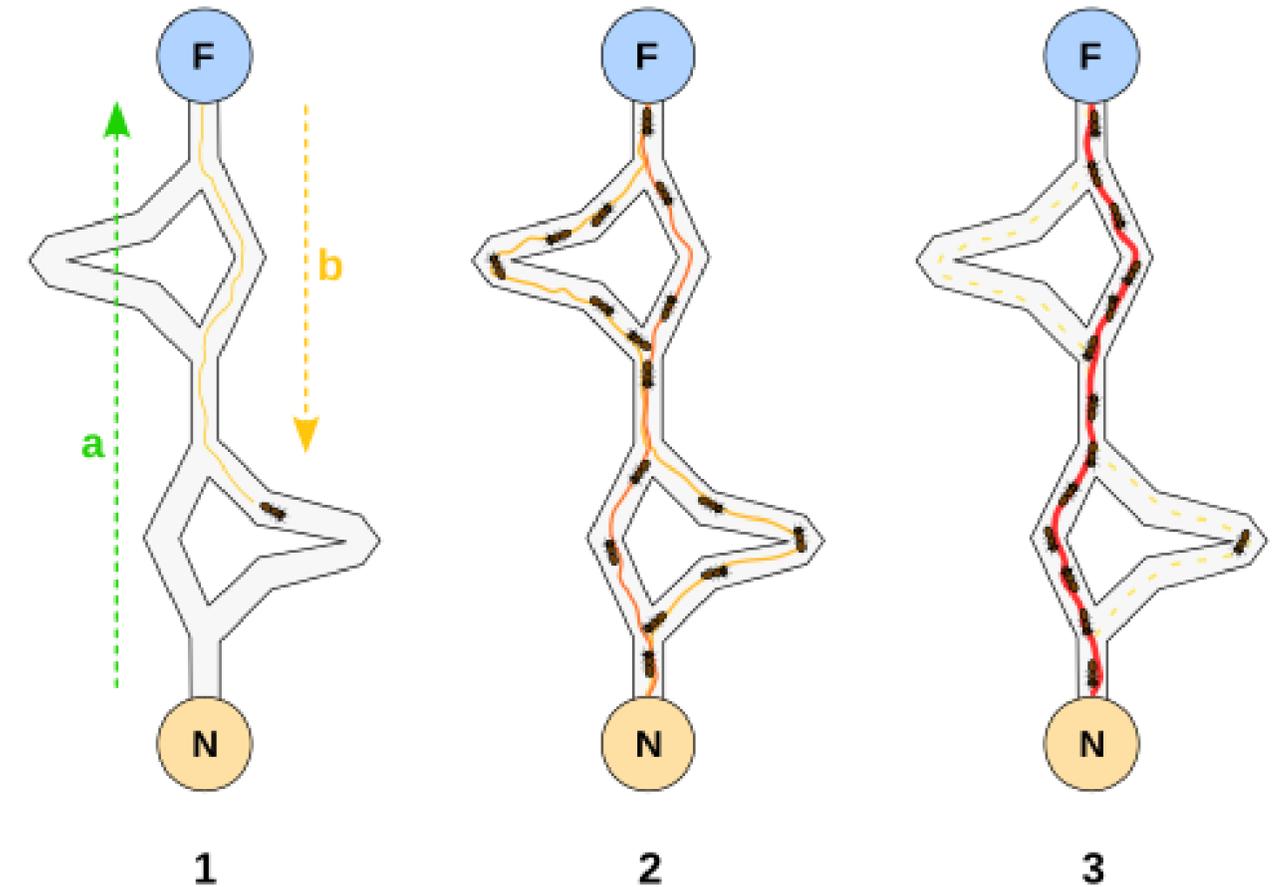
# Algorithme génétique :

- Définition
  - Méthode d'optimisation inspirée de l'évolution naturelle, appliquée à une population de solutions potentielles pour résoudre un problème donné.
- Principe de fonctionnement
  - a. Création d'une population initiale de solutions (généralement aléatoire)
  - b. Évaluation de la qualité de chaque solution (fonction d'évaluation)
  - c. Sélection des meilleures solutions
  - d. Croisement et mutation pour générer une nouvelle population
  - e. Répétition du processus jusqu'à obtenir une solution satisfaisante
- Paramètres clés
  - Taille de la population : nombre de solutions simultanément considérées
  - Nombre de générations : nombre d'itérations de l'algorithme
  - Taux de mutation : probabilité de modifier une solution
  - Nombre d'individus sélectionnés : proportion des meilleures solutions conservées pour générer la prochaine génération



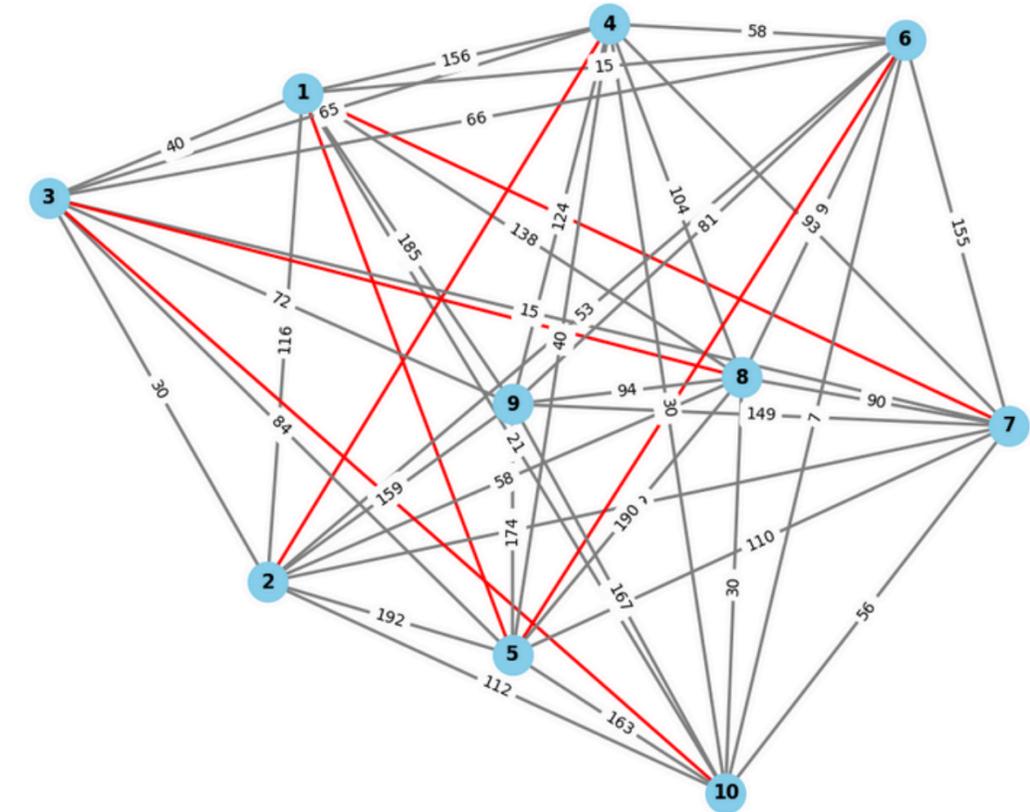
# Colonie de fourmis :

- Définition :
  - Algorithme inspiré du comportement des fourmis cherchant un chemin optimal en déposant des traces de phéromones.
- Principe :
  - Des agents (fourmis) explorent les chemins possibles
  - Elles déposent des phéromones sur les bons chemins
  - Plus un chemin est utilisé plus il est attractif
  - Evaporation des phéromones pour ne pas bloquer sur un mauvais choix
- Paramètres :
  - nb fourmis
  - nb itérations
  - alpha : phéromones
  - bêta : influence de la distance
  - taux d'évaporation
  - Q : intensité du dépôt de phéromones



# Résolution du problème :

- Génération d'une matrice d'adjacence aléatoire → graphe connexe complet :
  - Arbre couvrant
  - Remplissage aléatoire
  - Taux de routes en travaux (-1)
  - Points de collecte (2 sommets choisis aléatoirement hors sommet 1)
  - n sommets = 100
- Pondération des arêtes :
  - Coût max = 200
  - -1 = arête impraticable
  - 0 arête inexistante
  - X coût d'une arête
- 2 sommets sont des points de collecte pour la contrainte de dépendance
- Export de la matrice dans un fichier CSV et génération du graphe



```
Points collectes: [6, 8]
[
  [0, 116, 40, 156, -1, 15, -1, 138, 185, 21],
  [116, 0, 30, -1, 192, 53, 29, 58, 159, 112],
  [40, 30, 0, 65, 84, 66, 15, -1, 72, -1],
  [156, -1, 65, 0, 40, 58, 93, 104, 124, 30],
  [-1, 192, 84, 40, 0, -1, 110, 190, 174, 163],
  [15, 53, 66, 58, -1, 0, 155, 9, 81, 7],
  [-1, 29, 15, 93, 110, 155, 0, 90, 149, 56],
  [138, 58, -1, 104, 190, 9, 90, 0, 94, 30],
  [185, 159, 72, 124, 174, 81, 149, 94, 0, 167],
  [21, 112, -1, 30, 163, 7, 56, 30, 167, 0],
]
```

# Comparaison des métaheuristiques :

```
=====
COMPARATIVE ANALYSIS FOR MATRIX SIZE 10
=====
```

Algorithm	Min Cost	Avg Cost	Med Cost	Cost %	Min Time	Avg Time	Med Time	Time %
Genetic	441.0	483.2 ± 27.8	479.0 ± 30.0	0.0%	0.20	0.21 ± 0.01	0.21 ± 0.01	548.8%
Simulated Annealing	495.0	555.8 ± 38.6	571.0 ± 27.0	12.2%	0.03	0.03 ± 0.00	0.03 ± 0.00	0.0%
Ant Colony	465.0	476.2 ± 12.2	469.0 ± 4.0	5.4%	0.69	0.73 ± 0.03	0.71 ± 0.02	2165.7%
PLNE	441.0	441.0 ± 0.0	441.0 ± 0.0	0.0%	0.19	0.23 ± 0.08	0.19 ± 0.01	505.1%

```
=====
COMPARATIVE ANALYSIS FOR MATRIX SIZE 20
=====
```

Algorithm	Min Cost	Avg Cost	Med Cost	Cost %	Min Time	Avg Time	Med Time	Time %
Genetic	1080.0	1104.4 ± 27.7	1091.0 ± 11.0	36.7%	0.09	0.10 ± 0.00	0.10 ± 0.00	9149.3%
Simulated Annealing	1730.0	1865.8 ± 102.3	1863.0 ± 94.0	119.0%	0.00	0.00 ± 0.00	0.00 ± 0.00	0.0%
Ant Colony	874.0	911.2 ± 30.6	897.0 ± 23.0	10.6%	0.21	0.22 ± 0.01	0.23 ± 0.01	21097.8%
PLNE	790.0	790.0 ± 0.0	790.0 ± 0.0	0.0%	0.28	0.29 ± 0.01	0.29 ± 0.01	27950.1%

```
=====
COMPARATIVE ANALYSIS FOR MATRIX SIZE 30
=====
```

Algorithm	Min Cost	Avg Cost	Med Cost	Cost %	Min Time	Avg Time	Med Time	Time %
Genetic	886.0	1074.8 ± 120.7	1075.0 ± 97.0	56.0%	0.34	0.34 ± 0.00	0.34 ± 0.00	11099.7%
Simulated Annealing	1906.0	2019.4 ± 94.4	2026.0 ± 104.0	235.6%	0.00	0.00 ± 0.00	0.00 ± 0.00	0.0%
Ant Colony	776.0	842.0 ± 39.4	849.0 ± 19.0	36.6%	0.91	0.95 ± 0.02	0.96 ± 0.01	30368.0%
PLNE	568.0	568.0 ± 0.0	568.0 ± 0.0	0.0%	1.02	1.04 ± 0.02	1.04 ± 0.01	33827.5%

```
=====
COMPARATIVE ANALYSIS FOR MATRIX SIZE 50
=====
```

Algorithm	Min Cost	Avg Cost	Med Cost	Cost %	Min Time	Avg Time	Med Time	Time %
Genetic	1139.0	1288.2 ± 83.8	1312.0 ± 50.0	113.3%	2.18	2.22 ± 0.04	2.20 ± 0.03	36180.3%
Simulated Annealing	2800.0	3419.6 ± 424.7	3501.0 ± 301.0	424.3%	0.01	0.01 ± 0.00	0.01 ± 0.00	0.0%
Ant Colony	675.0	712.0 ± 34.0	693.0 ± 18.0	26.4%	4.27	4.34 ± 0.04	4.36 ± 0.02	70985.1%
PLNE	534.0	534.0 ± 0.0	534.0 ± 0.0	0.0%	11.39	11.50 ± 0.08	11.48 ± 0.07	189708.8%

```
=====
COMPARATIVE ANALYSIS FOR MATRIX SIZE 75
=====
```

Algorithm	Min Cost	Avg Cost	Med Cost	Cost %	Min Time	Avg Time	Med Time	Time %
Genetic	3114.0	3330.4 ± 246.2	3202.0 ± 88.0	374.7%	1.40	1.46 ± 0.07	1.41 ± 0.01	936.5%
Simulated Annealing	3353.0	3613.2 ± 190.1	3674.0 ± 211.0	411.1%	0.13	0.14 ± 0.01	0.14 ± 0.00	0.0%
Ant Colony	790.0	843.4 ± 36.6	850.0 ± 34.0	20.4%	10.60	11.20 ± 0.50	11.36 ± 0.52	7760.2%
PLNE	656.0	656.0 ± 0.0	656.0 ± 0.0	0.0%	17.92	18.87 ± 0.65	18.81 ± 0.73	13187.0%

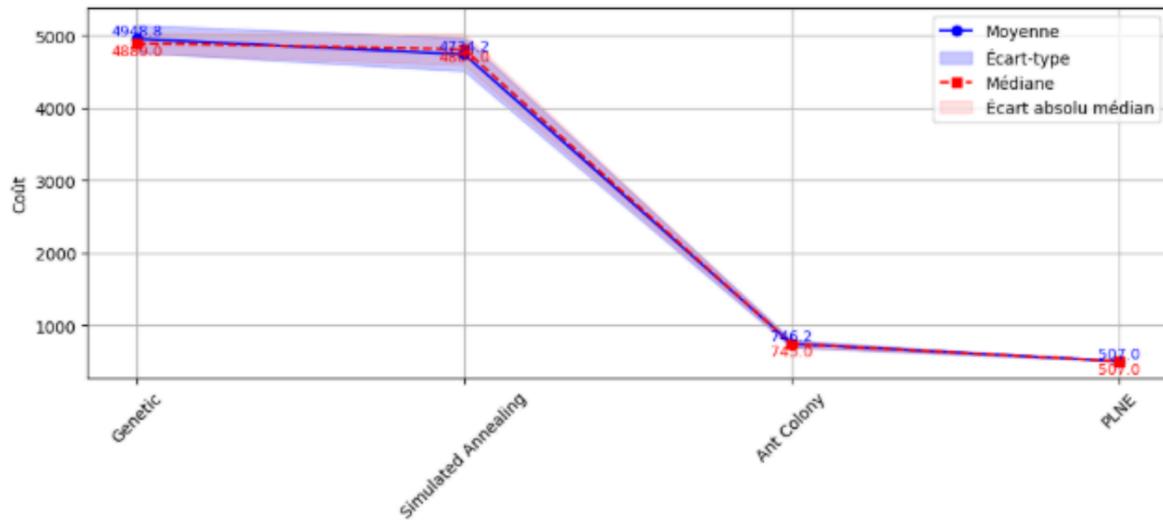
```
=====
COMPARATIVE ANALYSIS FOR MATRIX SIZE 100
=====
```

Algorithm	Min Cost	Avg Cost	Med Cost	Cost %	Min Time	Avg Time	Med Time	Time %
Genetic	2178.0	2267.2 ± 86.1	2237.0 ± 59.0	329.6%	16.32	16.57 ± 0.15	16.63 ± 0.12	74077.9%
Simulated Annealing	6901.0	7317.0 ± 302.3	7328.0 ± 261.0	1261.1%	0.02	0.02 ± 0.00	0.02 ± 0.00	0.0%
Ant Colony	707.0	725.6 ± 20.7	718.0 ± 2.0	39.4%	32.53	32.74 ± 0.21	32.68 ± 0.14	147768.7%
PLNE	507.0	507.0 ± 0.0	507.0 ± 0.0	0.0%	80.96	81.81 ± 0.82	81.45 ± 0.49	367961.7%

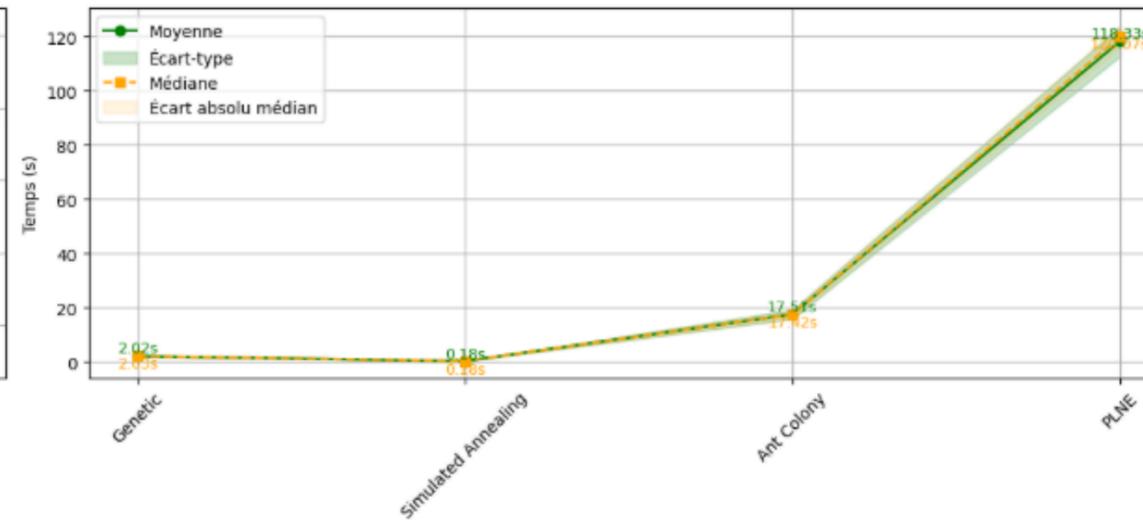
# Comparaison des métaheuristiques :

## Test sur une matrice 100

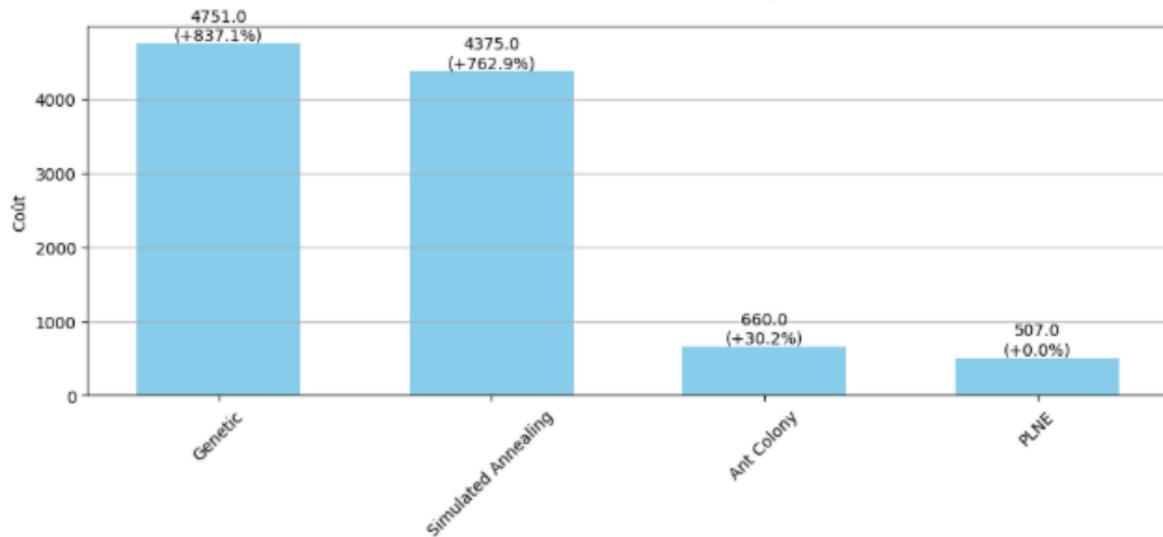
Comparaison des Coûts (Moyenne et Médiane avec Dispersion)



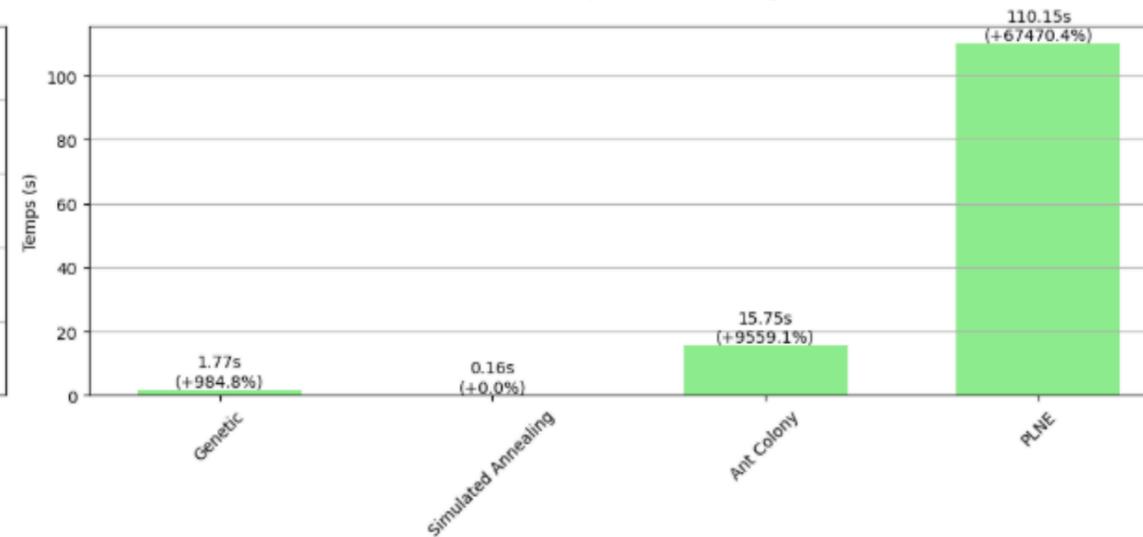
Comparaison des Temps (Moyenne et Médiane avec Dispersion)



Meilleurs Coûts avec Pourcentages



Meilleurs Temps avec Pourcentages



### BEST SOLUTIONS FOUND:

Genetic:

Cost: 2178.0

Path: [1, 46, 56, '...', 23, 85, 1]

Simulated Annealing:

Cost: 6901.0

Path: [1, 46, 56, '...', 96, 47, 1]

Ant Colony:

Cost: 707.0

Path: [1, 46, 95, '...', 17, 64, 1]

PLNE:

Cost: 507.0

Path: [1, 46, 95, '...', 93, 64, 1]

# Perspectives d'amélioration :

- Avoir plusieurs arêtes entre chaque sommet au lieu d'une seule
- Augmenter le nombre de contraintes pour rendre le problème plus réaliste :
  - Capacité du camion
  - Nb camions
  - Fenêtres temporelles
- Tester d'autres algorithmes :
  - GRASP (Greedy Randomized Adaptive Search Produce)
  - TABU

# Conclusion



# *Bibliographie*

- <https://github.com/gregory-chatelier/tsp>
- [https://www.malaspinas.academy/prog\\_seq/exercices/09\\_voyageur\\_commerce/index.html](https://www.malaspinas.academy/prog_seq/exercices/09_voyageur_commerce/index.html)
- [https://igm.univ-mlv.fr/~dr/XPOSE2013/tleroux\\_genetic\\_algorithm/fonctionnement.html](https://igm.univ-mlv.fr/~dr/XPOSE2013/tleroux_genetic_algorithm/fonctionnement.html)
- [https://www.i2m.univ-amu.fr/perso/jean-philippe.preaux/PDF/pdf\\_proteges/OptimisationCombinatoire/Metaheuristiques2.pdf](https://www.i2m.univ-amu.fr/perso/jean-philippe.preaux/PDF/pdf_proteges/OptimisationCombinatoire/Metaheuristiques2.pdf)
- <http://www.lps.ens.fr/~weisbuch/livre/b9.html>
- [https://webusers.i3s.unice.fr/~crescenz/publications/travaux\\_etude/colonies\\_fourmis-200605-rapport.pdf](https://webusers.i3s.unice.fr/~crescenz/publications/travaux_etude/colonies_fourmis-200605-rapport.pdf)
- [https://members.loria.fr/VThomas/enseignement/M2rar/slides/02-metaheuristiques\\_individuelles.pdf](https://members.loria.fr/VThomas/enseignement/M2rar/slides/02-metaheuristiques_individuelles.pdf)