

```
In [1]: import fitness
import glouton
import random_schedule
import local_search_descente
import simulated_annealing
import matplotlib.pyplot as plt
import time
import random
```

```
# Fonction d'affichage pour la planification
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
import AGSimple
import AGLocalsearch
```

```
num_teams = 10
tableau_recap = []
```

```
In [2]: # Fonction d'affichage pour la planification
def print_schedule(schedule, filename='schedule.png'):
    num_weeks = len(schedule)
    num_periods = len(schedule[0]) if num_weeks > 0 else 0

    # Créer une matrice pour représenter le tableau
    schedule_matrix = np.full((num_weeks, num_periods), '', dtype=object)

    # Remplir la matrice avec les équipes ou une indication de cellule vide
    for week in range(num_weeks):
        for period in range(num_periods):
            match = schedule[week][period]
            if match:
                schedule_matrix[week, period] = f"{match[0]} vs {match[1]}"
            else:
                schedule_matrix[week, period] = "(vide)"

    # Créer une figure et des axes
    fig, ax = plt.subplots(figsize=(10, 6))

    # Afficher le tableau avec Matplotlib
    ax.axis('tight')
    ax.axis('off')

    # Créer un tableau à partir de la matrice
    table = ax.table(cellText=schedule_matrix,
                     collLabels=[f"Période {i+1}" for i in range(num_periods)],
                     rowLabels=[f"Semaine {i+1}" for i in range(num_weeks)],
                     cellLoc='center',
                     loc='center')

    # Personnaliser l'apparence du tableau
    table.auto_set_font_size(False)
    table.set_fontsize(10)
    table.scale(1, 1.5) # Ajustez la taille des cellules si nécessaire

    # Sauvegarder l'image du tableau
    plt.savefig(filename, bbox_inches='tight')
    plt.show() # Afficher le tableau
```

```
In [3]: def mean_score(algo='glouton', num_teams=10, it=200):
    sum_fitness = 0 # Pour stocker la somme des scores de fitness
    total_time = 0 # Pour stocker la somme des temps d'exécution
    max_fitness = 0 # Pour stocker le score de fitness maximal
    min_fitness = 1000000 # Pour stocker le score de fitness minimal
    best_params = {} # Pour stocker les meilleurs paramètres

    for i in range(it):
        start_time = time.time() # Démarre le chronomètre pour l'itération

        # Random temperature and cooling rate

        initial_temp = random.uniform(50, 300)
        cooling_rate = random.uniform(0.60, 0.99)

        # Choisir la méthode de planification
        if algo == 'glouton':
            schedule = glouton.round_robin_schedule(num_teams)
        elif algo == 'random':
            schedule = random_schedule.random_round_robin_schedule(num_teams)
        elif algo == 'local_search_random':
            schedule = local_search_descente.local_search(random_schedule.random_round_robin_schedule(num_teams))
        elif algo == 'local_search_glouton':
```

```

        schedule = local_search_descente.local_search(glouton.round_robin_schedule(num_teams), num_teams, mi
    elif algo == 'simulated_annealing_random':
        schedule = simulated_annealing.simulated_annealing(random_schedule.random_round_robin_schedule(num_
    elif algo == 'simulated_annealing_glouton':
        schedule = simulated_annealing.simulated_annealing(glouton.round_robin_schedule(num_teams), num_tea
    elif algo == 'genetic_algorithm_simple':
        schedule = AGSimple.genetic_algorithm(30, num_teams, 300)[0]
    elif algo == 'genetic_algorithm_local_search':
        schedule = AGlocalsearch.genetic_algorithm(30, num_teams, 300)[0]
        print('iteration : ', str(i) , " terminée avec un score de : ", fitness.evaluate_schedule(schedule,
    elif algo == 'tabou':
        schedule = tabou.tabou_search(random_schedule.random_round_robin_schedule(num_teams), num_teams, ma
# Calculer le score de fitness
score = fitness.evaluate_schedule(schedule, 10, False)
sum_fitness += score # Ajoute le score de fitness à la somme totale

if score < min_fitness:
    min_fitness = score
    best_params = {'initial_temp': initial_temp, 'cooling_rate': cooling_rate}
if score > max_fitness:
    max_fitness = score
end_time = time.time() # Arrête le chronomètre
total_time += (end_time - start_time) # Ajoute le temps écoulé à la somme totale

# Moyenne des scores et des temps
mean_fitness = sum_fitness / it
mean_time = total_time / it

print("Calcul de la moyenne pour " + algo + " sur " + str(it) + " itérations avec " + str(num_teams) + " éq
print(f"Temps moyen d'exécution pour {algo}: {mean_time:.5f} secondes")
print(f"Score moyen de fitness pour {algo}: {mean_fitness:.5f}")
print(f"Score maximal de fitness pour {algo}: {max_fitness:.5f}")
print(f"Score minimal de fitness pour {algo}: {min_fitness:.5f}")
if algo == 'simulated_annealing_random' or algo == 'simulated_annealing_glouton':
    print(f"Meilleurs paramètres - Température initiale: {best_params['initial_temp']:.2f}, Taux de refroidi
print("\n")

return algo, mean_fitness, max_fitness, min_fitness, mean_time

```

In [4]:

```

num_teams = 100!k j;n v:
# glouton
scheduleGlouton = glouton.round_robin_schedule(num_teams)
penaltyGlouton = fitness.evaluate_schedule(scheduleGlouton, num_teams, False)
print("\n")
# ajout du mean score dans le tableau
mean_score('glouton', it=200)
print(f"Exemple de planification pour un glouton : Score de la planification (pénalités totales): {penaltyG
print_schedule(scheduleGlouton)

```

Calcul de la moyenne pour glouton sur 200 itérations avec 10 équipes  
 Temps moyen d'exécution pour glouton: 0.00006 secondes  
 Score moyen de fitness pour glouton: 680.00000  
 Score maximal de fitness pour glouton: 680.00000  
 Score minimal de fitness pour glouton: 680.00000

Exemple de planification pour un glouton : Score de la planification (pénalités totales): 680

	Période 1	Période 2	Période 3	Période 4	Période 5
Semaine 1	0 vs 9	1 vs 8	2 vs 7	3 vs 6	4 vs 5
Semaine 2	0 vs 8	9 vs 7	1 vs 6	2 vs 5	3 vs 4
Semaine 3	8 vs 6	9 vs 5	1 vs 4	2 vs 3	(vide)
Semaine 4	7 vs 5	8 vs 4	9 vs 3	(vide)	(vide)
Semaine 5	6 vs 4	7 vs 3	8 vs 2	9 vs 1	(vide)
Semaine 6	5 vs 3	6 vs 2	8 vs 9	(vide)	(vide)
Semaine 7	4 vs 2	5 vs 1	(vide)	(vide)	(vide)
Semaine 8	3 vs 1	(vide)	(vide)	(vide)	(vide)
Semaine 9	2 vs 9	(vide)	(vide)	(vide)	(vide)

```
In [5]: # random
scheduleRandom = random_schedule.random_round_robin_schedule(num_teams)
penaltyRandom = fitness.evaluate_schedule(scheduleRandom, num_teams, False)
print("\n")
mean_score('random', it=200)
print(f"Exemple de planification pour un random : Score de la planification (pénalités totales): {penaltyRa")
print_schedule(scheduleRandom)
```

Calcul de la moyenne pour random sur 200 itérations avec 10 équipes  
Temps moyen d'exécution pour random: 0.00005 secondes  
Score moyen de fitness pour random: 769.85000  
Score maximal de fitness pour random: 1040.00000  
Score minimal de fitness pour random: 580.00000

Exemple de planification pour un random : Score de la planification (pénalités totales): 685

	Période 1	Période 2	Période 3	Période 4	Période 5
Semaine 1	5 vs 8	1 vs 3	3 vs 3	8 vs 3	7 vs 7
Semaine 2	8 vs 0	6 vs 1	3 vs 6	2 vs 1	1 vs 5
Semaine 3	6 vs 1	5 vs 8	4 vs 7	9 vs 7	2 vs 4
Semaine 4	2 vs 0	8 vs 2	1 vs 4	0 vs 3	6 vs 9
Semaine 5	4 vs 9	7 vs 4	1 vs 1	6 vs 8	3 vs 0
Semaine 6	6 vs 0	8 vs 5	1 vs 7	3 vs 5	2 vs 6
Semaine 7	1 vs 7	5 vs 1	9 vs 9	8 vs 1	8 vs 0
Semaine 8	3 vs 7	9 vs 3	2 vs 7	3 vs 2	7 vs 0
Semaine 9	7 vs 6	1 vs 3	5 vs 3	1 vs 5	8 vs 2

```
In [6]: # recherche locale
scheduleLocal, penaltyLocal, penalty_history = local_search_descente.local_search(scheduleRandom, num_teams)
print("\n")
tableau_recap.append(mean_score('local_search_random', it=50))
print(f"Exemple de planification pour la recherche locale a partir d'un random : Score de la planification")
print_schedule(scheduleLocal)
# Pour tracer les pénalités
iterations = [entry[0] for entry in penalty_history]
penalties = [entry[1] for entry in penalty_history]

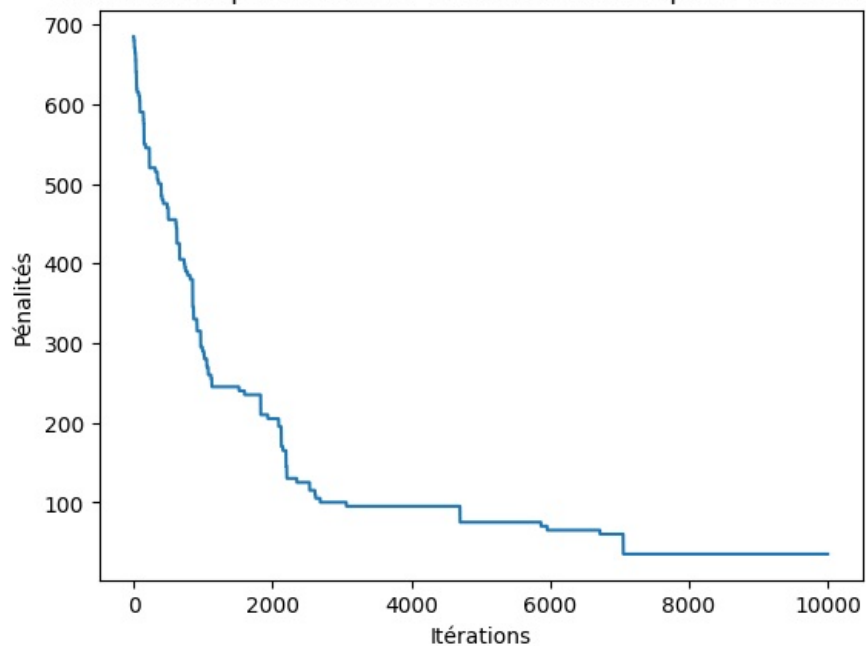
plt.plot(iterations, penalties)
plt.xlabel('Itérations')
plt.ylabel('Pénalités')
plt.title('Évolution des pénalités de la recherche locale a partir d\'un random')
plt.show()
```

Calcul de la moyenne pour local\_search\_random sur 50 itérations avec 10 équipes  
Temps moyen d'exécution pour local\_search\_random: 0.82489 secondes  
Score moyen de fitness pour local\_search\_random: 62.00000  
Score maximal de fitness pour local\_search\_random: 115.00000  
Score minimal de fitness pour local\_search\_random: 25.00000

Exemple de planification pour la recherche locale a partir d'un random : Score de la planification (pénalités totales): 35

	Période 1	Période 2	Période 3	Période 4	Période 5
Semaine 1	9 vs 3	6 vs 0	5 vs 8	1 vs 4	7 vs 2
Semaine 2	3 vs 4	7 vs 8	5 vs 7	0 vs 9	2 vs 6
Semaine 3	2 vs 0	3 vs 1	9 vs 5	7 vs 6	4 vs 8
Semaine 4	1 vs 7	2 vs 5	4 vs 0	3 vs 8	6 vs 9
Semaine 5	0 vs 5	4 vs 5	3 vs 6	2 vs 9	8 vs 1
Semaine 6	4 vs 9	4 vs 6	3 vs 7	8 vs 0	1 vs 5
Semaine 7	6 vs 8	2 vs 1	9 vs 1	7 vs 4	3 vs 5
Semaine 8	6 vs 5	8 vs 9	1 vs 0	3 vs 2	7 vs 0
Semaine 9	8 vs 2	9 vs 7	2 vs 4	6 vs 1	3 vs 0

Évolution des pénalités de la recherche locale a partir d'un random



```
In [7]: scheduleLocal, penaltyLocal, penalty_history = local_search_descente.local_search(scheduleGlouton, num_team:
print("\n")
tableau_recap.append(mean_score('local_search_glouton', it=50))
print(f"Exemple de planification pour la recherche locale a partir d'un glouton : Score de la planification")
print_schedule(scheduleLocal)
iterations = [entry[0] for entry in penalty_history]
penalties = [entry[1] for entry in penalty_history]

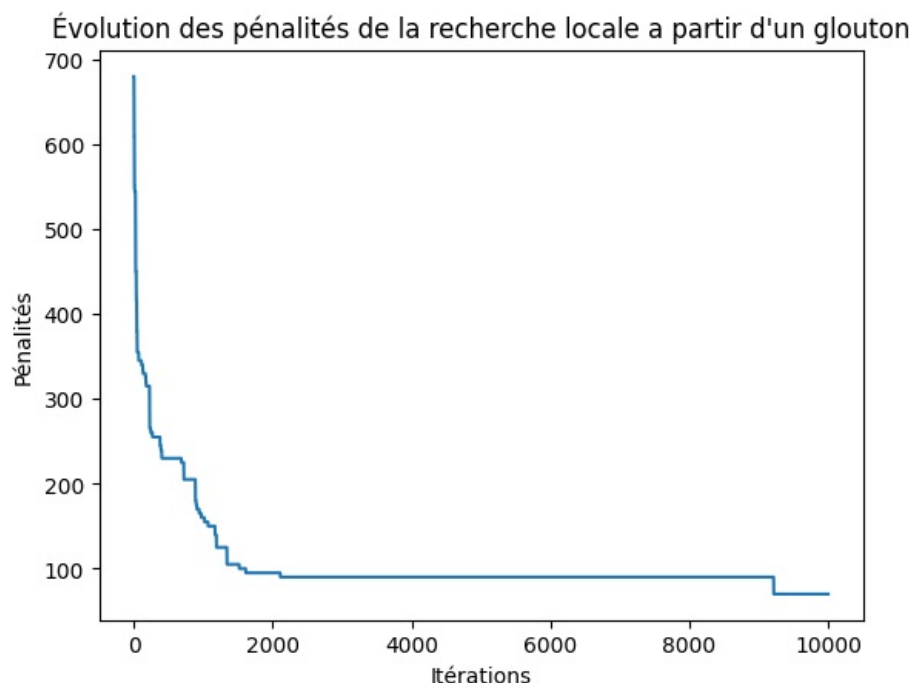
plt.plot(iterations, penalties)
plt.xlabel('Itérations')
```

```
plt.ylabel('Pénalités')
plt.title('Évolution des pénalités de la recherche locale a partir d\'un glouton')
plt.show()
```

Calcul de la moyenne pour local\_search\_glouton sur 50 itérations avec 10 équipes  
 Temps moyen d'exécution pour local\_search\_glouton: 0.83332 secondes  
 Score moyen de fitness pour local\_search\_glouton: 59.80000  
 Score maximal de fitness pour local\_search\_glouton: 105.00000  
 Score minimal de fitness pour local\_search\_glouton: 25.00000

Exemple de planification pour la recherche locale a partir d'un glouton : Score de la planification (pénalités totales): 70

	Période 1	Période 2	Période 3	Période 4	Période 5
Semaine 1	1 vs 0	8 vs 9	2 vs 7	3 vs 6	4 vs 5
Semaine 2	0 vs 8	9 vs 7	3 vs 4	2 vs 5	1 vs 6
Semaine 3	2 vs 3	1 vs 4	9 vs 5	7 vs 0	8 vs 6
Semaine 4	7 vs 5	2 vs 6	6 vs 0	1 vs 8	9 vs 4
Semaine 5	7 vs 4	3 vs 0	4 vs 2	9 vs 1	8 vs 5
Semaine 6	5 vs 6	7 vs 3	8 vs 2	0 vs 4	2 vs 1
Semaine 7	7 vs 8	5 vs 1	6 vs 7	2 vs 0	9 vs 3
Semaine 8	3 vs 1	8 vs 4	0 vs 9	5 vs 3	7 vs 2
Semaine 9	2 vs 9	5 vs 0	3 vs 8	6 vs 4	7 vs 1



```
In [8]: # Recuit simulé
scheduleSimulatedAnnealing, penaltySimulatedAnnealing, penalty_history = simulated_annealing.simulated_annealing
print("\n")
tableau_recap.append(mean_score('simulated_annealing_random', it=30))
print(f"Exemple de planification pour le recuit simulé a partir d'un random : Score de la planification (pénalités totales): {score}")
print_schedule(scheduleSimulatedAnnealing)
iterations = [entry[0] for entry in penalty_history]
penalties = [entry[1] for entry in penalty_history]

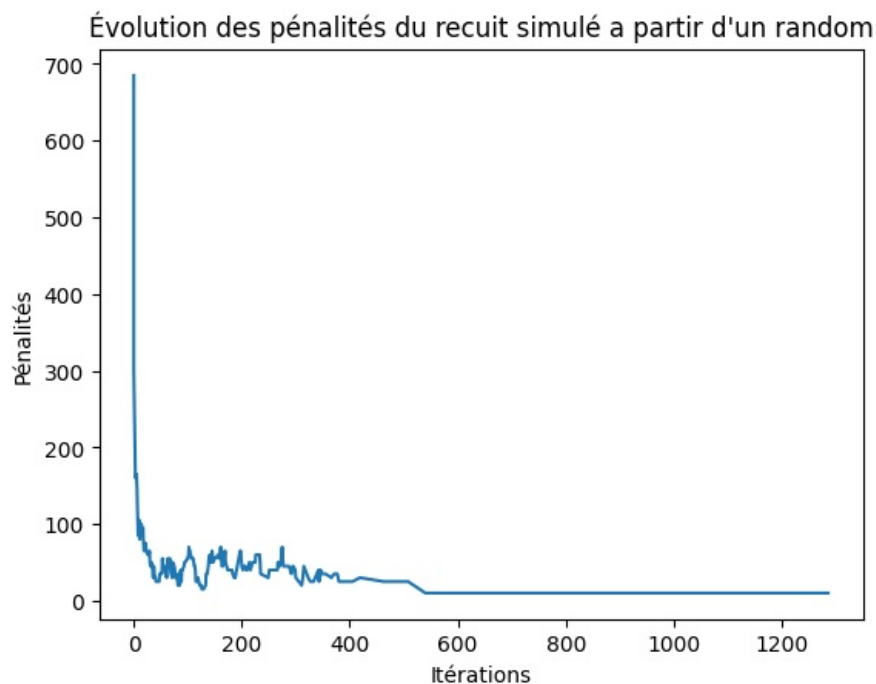
plt.plot(iterations, penalties)
plt.xlabel('Itérations')
plt.ylabel('Pénalités')
plt.title('Évolution des pénalités du recuit simulé a partir d\'un random')
```

```
plt.show()
```

Calcul de la moyenne pour simulated\_annealing\_random sur 30 itérations avec 10 équipes  
Temps moyen d'exécution pour simulated\_annealing\_random: 1.41628 secondes  
Score moyen de fitness pour simulated\_annealing\_random: 74.16667  
Score maximal de fitness pour simulated\_annealing\_random: 180.00000  
Score minimal de fitness pour simulated\_annealing\_random: 5.00000  
Meilleurs paramètres - Température initiale: 285.99, Taux de refroidissement: 0.94

Exemple de planification pour le recuit simulé a partir d'un random : Score de la planification (pénalités totales): 10

	Période 1	Période 2	Période 3	Période 4	Période 5
Semaine 1	0 vs 9	2 vs 5	3 vs 7	6 vs 1	4 vs 8
Semaine 2	7 vs 0	4 vs 9	3 vs 6	1 vs 5	8 vs 2
Semaine 3	2 vs 4	6 vs 0	5 vs 9	8 vs 7	3 vs 1
Semaine 4	1 vs 9	8 vs 3	2 vs 0	4 vs 5	7 vs 6
Semaine 5	5 vs 6	0 vs 3	1 vs 4	2 vs 7	9 vs 8
Semaine 6	5 vs 8	9 vs 7	0 vs 1	2 vs 6	3 vs 4
Semaine 7	4 vs 7	1 vs 2	6 vs 8	9 vs 3	0 vs 5
Semaine 8	3 vs 2	8 vs 1	7 vs 5	4 vs 0	6 vs 9
Semaine 9	3 vs 5	6 vs 4	2 vs 9	8 vs 0	1 vs 7



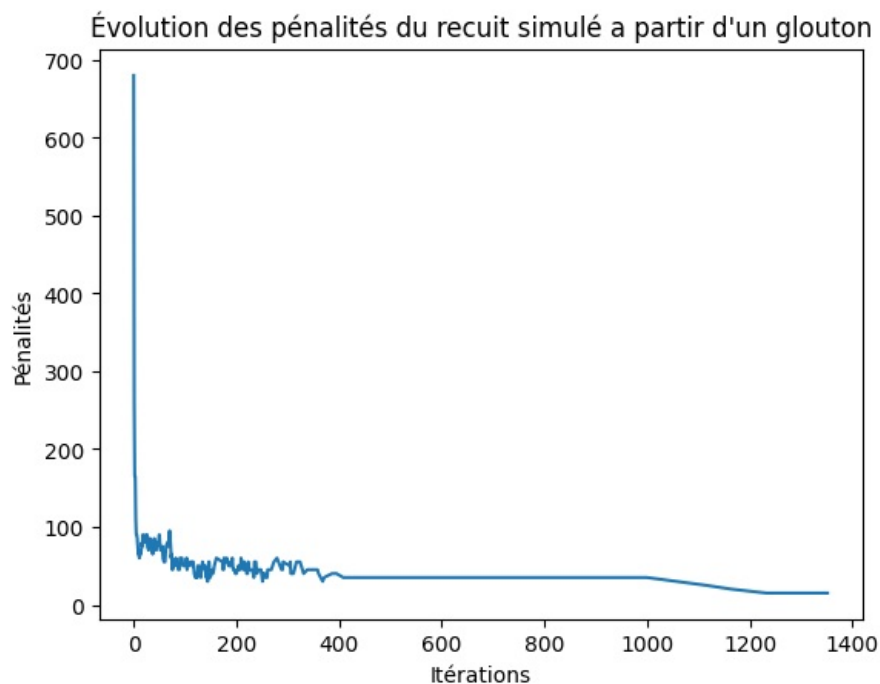
```
In [9]: # Recuit simulé
scheduleSimulatedAnnealing, penaltySimulatedAnnealing, penalty_history = simulated_annealing.simulated_annealing
print("\n")
tableau_recap.append(mean_score('simulated_annealing_glouton', it=30))
print(f"Exemple de planification pour le recuit simulé a partir d'un glouton : Score de la planification (pénalités totales): 10")
print(schedule(scheduleSimulatedAnnealing))
iterations = [entry[0] for entry in penalty_history]
penalties = [entry[1] for entry in penalty_history]

plt.plot(iterations, penalties)
plt.xlabel('Itérations')
plt.ylabel('Pénalités')
plt.title('Évolution des pénalités du recuit simulé a partir d'un glouton')
plt.show()
```

Calcul de la moyenne pour simulated\_annealing\_glouton sur 30 itérations avec 10 équipes  
 Temps moyen d'exécution pour simulated\_annealing\_glouton: 1.19088 secondes  
 Score moyen de fitness pour simulated\_annealing\_glouton: 85.00000  
 Score maximal de fitness pour simulated\_annealing\_glouton: 165.00000  
 Score minimal de fitness pour simulated\_annealing\_glouton: 15.00000  
 Meilleurs paramètres - Température initiale: 282.78, Taux de refroidissement: 0.99

Exemple de planification pour le recuit simulé a partir d'un glouton : Score de la planification (pénalités totales): 15

	Période 1	Période 2	Période 3	Période 4	Période 5
Semaine 1	8 vs 1	9 vs 5	7 vs 0	2 vs 6	3 vs 4
Semaine 2	8 vs 4	2 vs 7	9 vs 1	3 vs 0	5 vs 6
Semaine 3	4 vs 7	0 vs 6	2 vs 3	8 vs 9	5 vs 1
Semaine 4	3 vs 1	7 vs 8	8 vs 5	6 vs 4	2 vs 0
Semaine 5	3 vs 6	0 vs 1	2 vs 5	9 vs 7	9 vs 4
Semaine 6	0 vs 9	8 vs 6	7 vs 3	4 vs 5	2 vs 1
Semaine 7	7 vs 5	9 vs 3	1 vs 6	8 vs 2	0 vs 4
Semaine 8	0 vs 5	4 vs 2	9 vs 6	1 vs 7	8 vs 3
Semaine 9	2 vs 9	1 vs 4	0 vs 8	3 vs 5	7 vs 6



```
In [10]: # tabou
import tabou
scheduleRandom = random_schedule.random_round_robin_schedule(num_teams)
scheduleTabou, penaltyTabou, penalty_history = tabou.tabou_search(scheduleRandom, num_teams, max_iterations=3000)
print("\n")

tableau_recap.append(mean_score('tabou', it=50))
print(f"Exemple de planification pour la recherche tabou a partir d'un random : Score de la planification (pénalités totales): 15")
print(scheduleTabou)
iterations = [entry[0] for entry in penalty_history]
penalties = [entry[1] for entry in penalty_history]

plt.plot(iterations, penalties)
plt.xlabel('Itérations')
plt.ylabel('Pénalités')
plt.title('Évolution des pénalités de la recherche tabou sur ' + str(num_teams) + ' équipes')
```

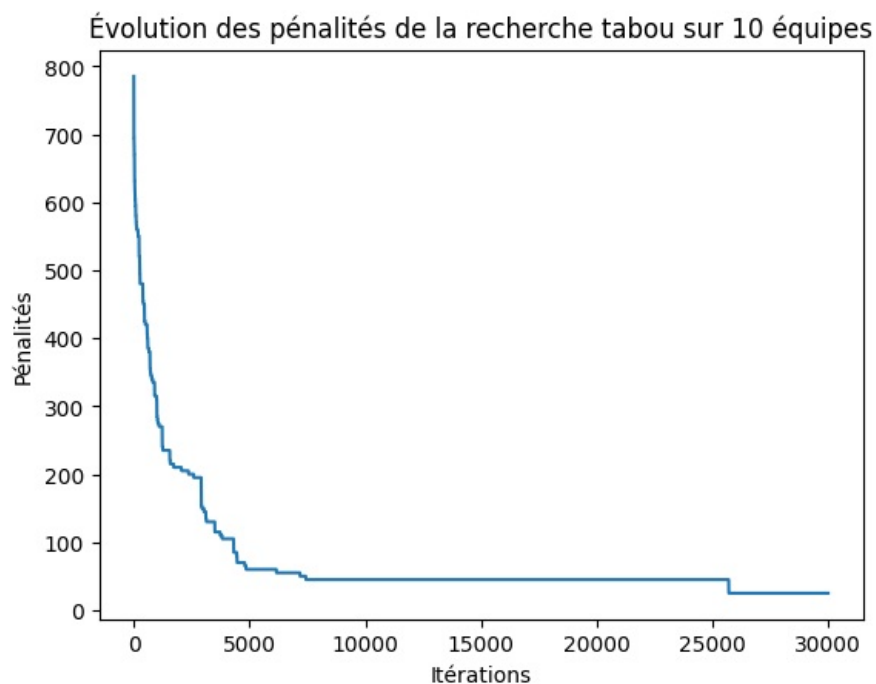


```
plt.show()
```

Calcul de la moyenne pour tabou sur 50 itérations avec 10 équipes  
Temps moyen d'exécution pour tabou: 2.54654 secondes  
Score moyen de fitness pour tabou: 38.00000  
Score maximal de fitness pour tabou: 70.00000  
Score minimal de fitness pour tabou: 15.00000

Exemple de planification pour la recherche tabou a partir d'un random : Score de la planification (pénalités totales): 25

	Période 1	Période 2	Période 3	Période 4	Période 5
Semaine 1	0 vs 1	3 vs 5	6 vs 7	2 vs 8	9 vs 4
Semaine 2	9 vs 7	3 vs 2	8 vs 0	1 vs 5	4 vs 6
Semaine 3	6 vs 8	7 vs 5	1 vs 4	9 vs 3	7 vs 2
Semaine 4	5 vs 4	1 vs 2	9 vs 0	8 vs 7	3 vs 6
Semaine 5	4 vs 3	9 vs 6	8 vs 5	2 vs 0	7 vs 1
Semaine 6	8 vs 3	6 vs 1	2 vs 4	9 vs 1	0 vs 5
Semaine 7	2 vs 5	8 vs 9	3 vs 1	7 vs 4	0 vs 6
Semaine 8	7 vs 0	4 vs 8	6 vs 5	3 vs 0	9 vs 2
Semaine 9	2 vs 6	0 vs 4	3 vs 7	5 vs 9	1 vs 8



```
In [11]: # Example parameters
pop_size = 30 # Size of the population
max_generations = 500 # Number of generations to run

# Run the genetic algorithm
best_schedule, best_penalty, penalty_history = AGSimple.genetic_algorithm(pop_size, num_teams, max_generations)

# Print the best schedule found
print(f"Meilleure planification trouvée par l'algorithme génétique simple: Score de la planification (pénalités totales): {best_penalty}")
print_schedule(best_schedule)

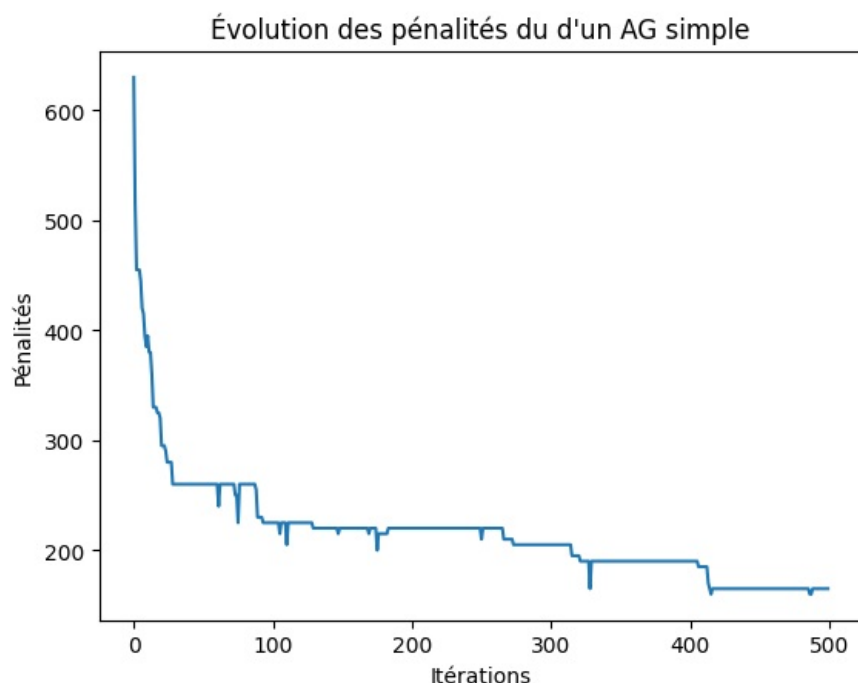
tableau_recap.append(mean_score('genetic_algorithm_simple', it=30))
#plot the penalties
iterations = [entry[0] for entry in penalty_history]
penalties = [entry[1] for entry in penalty_history]
```

```
plt.plot(iterations, penalties)
plt.xlabel('Itérations')
plt.ylabel('Pénalités')
plt.title('Évolution des pénalités du d'un AG simple')
plt.show()
```

Meilleure planification trouvée par l'algorithme génétique simple: Score de la planification (pénalités totales) : 165 sur un essai

	Période 1	Période 2	Période 3	Période 4	Période 5
Semaine 1	2 vs 6	1 vs 9	7 vs 5	0 vs 8	9 vs 4
Semaine 2	0 vs 7	4 vs 7	5 vs 6	1 vs 6	4 vs 3
Semaine 3	3 vs 9	8 vs 5	5 vs 4	0 vs 4	7 vs 6
Semaine 4	3 vs 5	7 vs 8	9 vs 0	2 vs 5	6 vs 0
Semaine 5	4 vs 1	0 vs 3	1 vs 7	2 vs 8	2 vs 0
Semaine 6	7 vs 2	8 vs 4	3 vs 2	2 vs 9	1 vs 5
Semaine 7	0 vs 5	2 vs 1	6 vs 8	3 vs 1	9 vs 7
Semaine 8	4 vs 0	3 vs 6	4 vs 2	5 vs 9	8 vs 1
Semaine 9	6 vs 4	6 vs 9	0 vs 1	3 vs 7	5 vs 7

Calcul de la moyenne pour genetic\_algorithm\_simple sur 30 itérations avec 10 équipes  
Temps moyen d'exécution pour genetic\_algorithm\_simple: 0.77337 secondes  
Score moyen de fitness pour genetic\_algorithm\_simple: 191.83333  
Score maximal de fitness pour genetic\_algorithm\_simple: 230.00000  
Score minimal de fitness pour genetic\_algorithm\_simple: 150.00000



```
In [12]: # Example parameters
pop_size = 30 # Size of the population
max_generations = 500 # Number of generations to run

# Run the genetic algorithm
best_schedule, best_penalty, penalty_history = AGlocalsearch.genetic_algorithm(pop_size, num_teams, max_generat:

# Print the best schedule found
print(f"Meilleure planification trouvée par l'algorithme génétique local search: Score de la planification (pén:
print_schedule(best_schedule)
```

```

tableau_recap.append(mean_score('genetic_algorithm_local_search', it=5))

#plot the penalties
iterations = [entry[0] for entry in penalty_history]
penalties = [entry[1] for entry in penalty_history]

plt.plot(iterations, penalties)
plt.xlabel('Itérations')
plt.ylabel('Pénalités')
plt.title('Évolution des pénalités du d'un AG genetique')
plt.show()

```

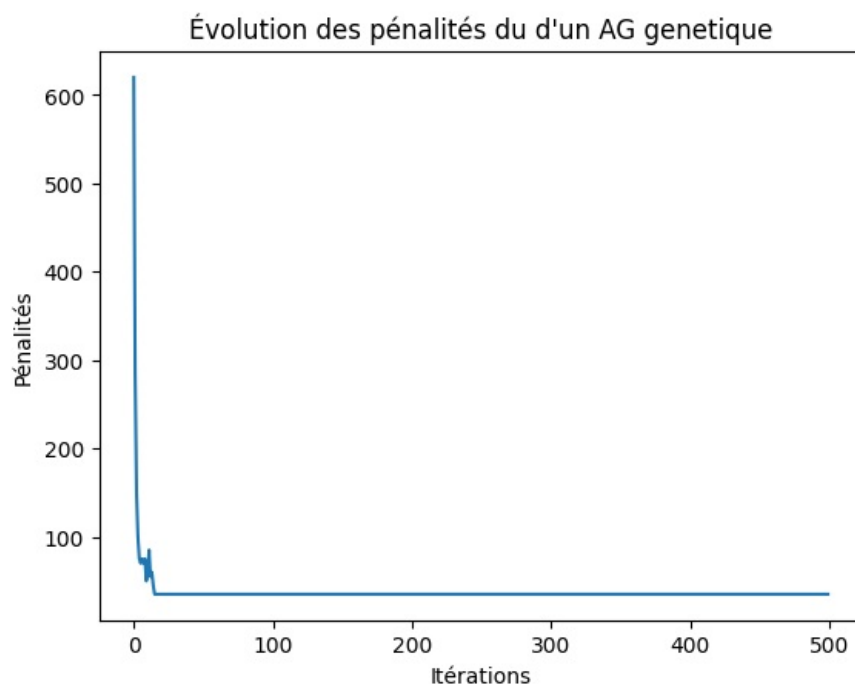
Meilleure planification trouvée par l'algorithme génétique local search: Score de la planification (pénalités totales): 35 sur un essai

	Période 1	Période 2	Période 3	Période 4	Période 5
Semaine 1	9 vs 8	5 vs 6	0 vs 4	2 vs 1	3 vs 0
Semaine 2	1 vs 4	7 vs 0	6 vs 8	3 vs 9	2 vs 5
Semaine 3	1 vs 0	6 vs 4	7 vs 3	2 vs 8	4 vs 5
Semaine 4	3 vs 6	1 vs 9	8 vs 5	5 vs 7	9 vs 2
Semaine 5	7 vs 8	2 vs 3	1 vs 7	4 vs 9	0 vs 6
Semaine 6	0 vs 2	3 vs 8	5 vs 9	1 vs 6	4 vs 7
Semaine 7	7 vs 9	8 vs 4	2 vs 6	0 vs 5	3 vs 1
Semaine 8	5 vs 3	0 vs 9	4 vs 2	7 vs 6	8 vs 1
Semaine 9	1 vs 5	7 vs 2	4 vs 3	8 vs 0	6 vs 9

```

iteration : 0 terminée avec un score de : 25
iteration : 1 terminée avec un score de : 25
iteration : 2 terminée avec un score de : 10
iteration : 3 terminée avec un score de : 30
iteration : 4 terminée avec un score de : 30
Calcul de la moyenne pour genetic_algorithm_local_search sur 5 itérations avec 10 équipes
Temps moyen d'exécution pour genetic_algorithm_local_search: 129.92690 secondes
Score moyen de fitness pour genetic_algorithm_local_search: 24.00000
Score maximal de fitness pour genetic_algorithm_local_search: 30.00000
Score minimal de fitness pour genetic_algorithm_local_search: 10.00000

```



```
In [13]: mean_scores = [entry[1] for entry in tableau_recap]
max_scores = [entry[2] for entry in tableau_recap]
min_scores = [entry[3] for entry in tableau_recap]
algos = [entry[0] for entry in tableau_recap]

# Création des indices pour l'axe X
x = np.arange(len(algos))
width = 0.25 # Largeur des barres

# Création de la figure
fig, ax = plt.subplots(figsize=(14, 7))

# Ajout des barres pour les scores de fitness
ax.bar(x - width, mean_scores, width, label='Score moyen', color='skyblue')
ax.bar(x, max_scores, width, label='Score max', color='salmon')
ax.bar(x + width, min_scores, width, label='Score min', color='lightgreen')

# Labels et titre
ax.set_xlabel('Algorithmes')
ax.set_ylabel('Scores de fitness')
ax.set_title("Comparaison des scores de fitness pour différents algorithmes sur " + str(num_teams) + " équipes")
ax.set_xticks(x)
ax.set_xticklabels(algos, rotation=45)
ax.legend()

# Affichage du graphique
plt.tight_layout()
plt.show()

# Afficher le temps dans un graphique avec une courbe
time_table = [entry[4] for entry in tableau_recap]

# Création de la figure
fig, ax = plt.subplots(figsize=(14, 7))

# Ajout de la courbe pour les temps d'exécution
ax.plot(algos, time_table, marker='o', color='purple', label='Temps moyen d\'exécution')

# Labels et titre
ax.set_xlabel('Algorithmes')
ax.set_ylabel('Temps d\'exécution (secondes)')
ax.set_title("Comparaison des temps d'exécution pour différents algorithmes sur " + str(num_teams) + " équipes")
ax.legend()

ax.set_xticks(x)
ax.set_xticklabels(algos, rotation=45)

# Affichage du graphique
plt.tight_layout()
plt.show()
```

