

Algorithme génétique: application au problème du voyageur de commerce.

Mathieu Mandret - Groupe E

20 novembre 2017



Table des matières

1 Introduction

1.1 Le problème du voyageur de commerce

On énonce la situation suivante : Un commerçant doit se rendre dans une liste de villes données. Il doit passer une seule fois par chaque ville et revenir à sa ville de départ à la fin de son voyage. On veut pouvoir savoir dans quel ordre il doit visiter les villes pour parcourir le moins de distance possible. Mais il se pose un problème d'explosion combinatoire, en effet, pour n villes, il existe $n!$ ordres de parcours.

Quelques exemples :

$$\begin{aligned}n &= 10 \\ n! &= 3628800\end{aligned}$$

Donc pour un parcours contenant 10 villes, il existe plus de 3 millions de parcours possibles. Pour :

$$\begin{aligned}n &= 30 \\ n! &\simeq 2.65 \times 10^{32}\end{aligned}$$

Une approche déterministe n'est donc pas envisageable, il faudrait générer toutes ces permutations puis les évaluer une par une pour trouver la meilleure ce qui prendrait un temps considérable. On observe que la fonction $f : x \rightarrow x!$ croît extrêmement vite :

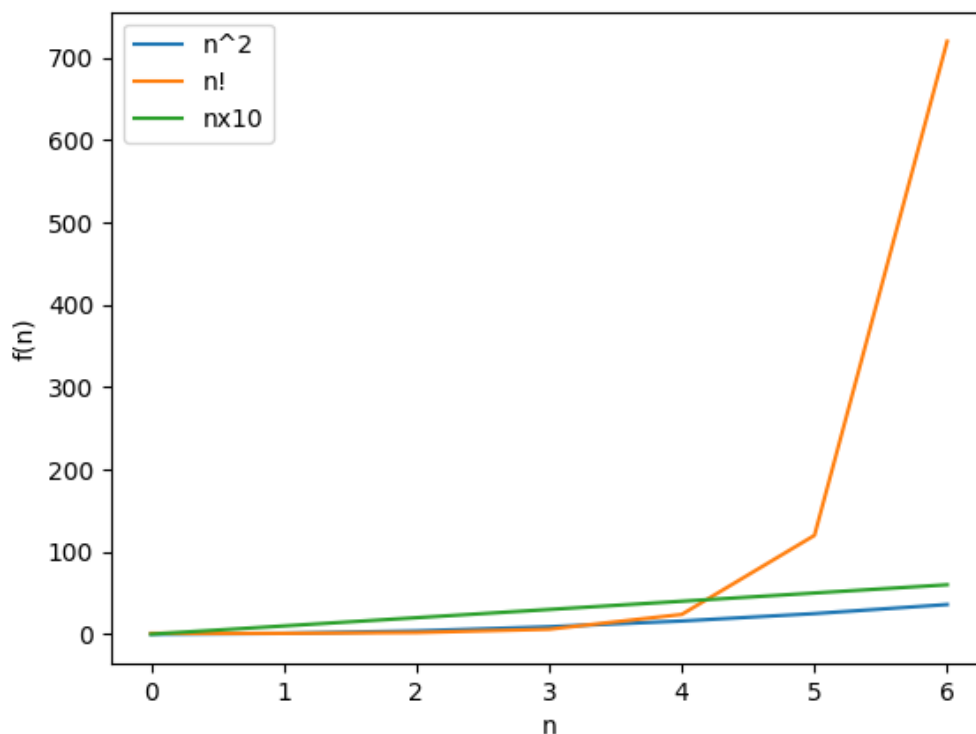


FIGURE 1 – Croissance des fonctions n^2 , $n \times 10$ et $n!$

1.2 Les algorithmes génétiques

On peut toutefois espérer trouver une solution approchée à ce problème avec un algorithme génétique. C'est un type d'algorithme évolutionniste dont le but est de trouver une solution approchée à un problème d'optimisation. L'algorithme génétique est inspiré de la théorie de l'évolution qui dit que :

- Une espèce connaîtra forcément des variations aléatoires
- Si la variation est gênante pour l'individu, il ne se reproduira pas ou peu, et cette variation disparaîtra
- Si cette variation est avantageuse, il se reproduira plus et elle se diffusera dans les générations futures.

Dans un algorithme génétique, on retrouve toujours les composantes suivantes :

L'individu

C'est simplement une solution potentielle au problème.

La population

Une population est un ensemble d'individus divers. Analogiquement à la biologie, c'est une espèce.

La "fitness"

C'est une valeur associée à chaque individu, elle permet de quantifier à quel point une solution est adaptée au problème. Et des opérations permettant de faire évoluer une population vers une génération meilleure :

L'évaluation

Elle consiste à analyser tous les individus de la population pour associer à chacun une valeur de fitness.

La sélection

C'est la méthode qui permet de choisir dans la population 2 parents pour générer un individu fils. Si on fait le parallèle avec la théorie de l'évolution, cette opération représente la sélection naturelle, les individus avec les meilleures caractéristiques, et donc la meilleure fitness, ont plus de chance de survivre, ce qui est matérialisé par le fait qu'ils ont plus de chance d'être sélectionnés pour se reproduire et transmettre leurs caractéristiques aux générations futures.

Le croisement, ou "crossover"

Croiser 2 individus représente le processus de reproduction dans la nature. Il revient à créer un individu fils en combinant 2 parents, les caractéristiques du fils seront alors un mélange aléatoire de celles des parents.

La mutation

Une mutation est un changement aléatoire des caractéristiques d'un individu.

Pour générer une solution approchée, un algorithme génétique suit le déroulement suivant :

1. On génère une population d'individus.
2. On les évalue
3. On sélectionne les meilleurs individus qui seront les parents de la prochaine génération
4. On les croise pour créer les individus fils
5. On fait muter une partie de ces fils

On peut ensuite répéter ces étapes autant de fois qu'on le souhaite, jusqu'à obtenir un résultat satisfaisant, il faut alors une condition d'arrêt, qui peut être par exemple une valeur de fitness cible ou un nombre limite de générations. On peut modéliser ce déroulement avec un diagramme :

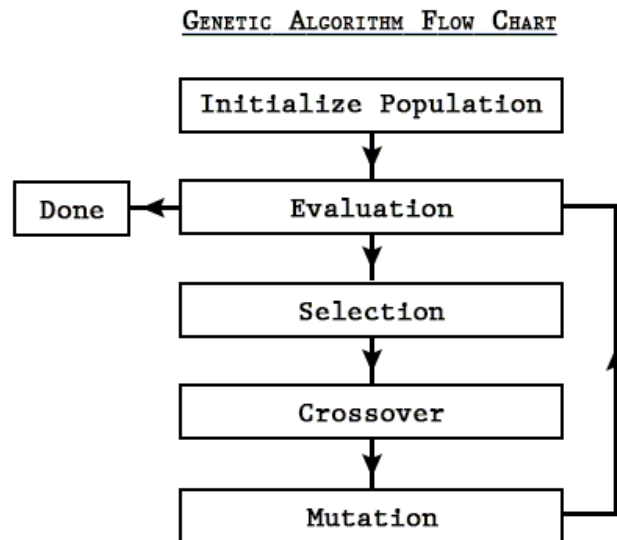


FIGURE 2

FIGURE 2 – Déroulement d'un algorithme génétique. Source :becominghuman.ai

2 Application au problème du voyageur de commerce.

On utilisera donc un algorithme génétique pour une approximation du chemin le plus court reliant n villes. **L'individu** sera alors un chemin, et sa valeur de **fitness** sera sa longueur.

2.1 Représenter les entités

Une ville est représentée par ses coordonnées X et Y . Un chemin est une liste ordonnée de villes, sa fitness est sa longueur. Il est aussi possible de représenter chaque individu par

une chaîne binaire, permettant de stocker un très grand nombre d'individus avec une chaîne de longueur relativement petite, par exemple, pour une longueur $l = 100$, on peut représenter $2^{100} = 1.27 \times 10^{31}$ individus. Mais pour des raisons de clarté et de simplicité d'implémentation, les solutions à des problèmes de combinatoire utilisent en général directement des représentations directes des solutions. La population sera donc un ensemble de chemins.

L'algorithme est implémenté dans le paradigme orienté objet avec les classes suivantes :

- Ville
- Chemin
- Population
- Client

Où le client est l'application principale permettant de choisir les paramètres et de visualiser l'évolution de la population. Ce qui nous donne l'architecture suivante :

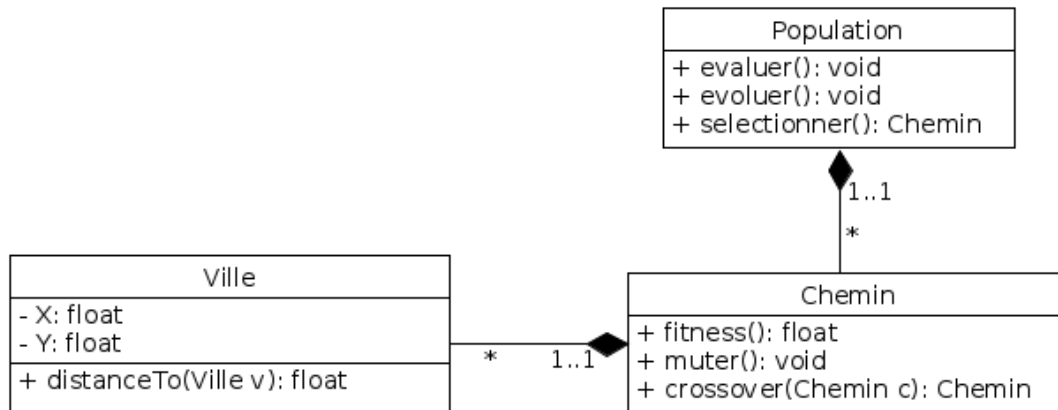


FIGURE 3 – Diagramme de classe UML

2.2 Quelques méthodes

Il existe plusieurs façons de faire chaque opération dans un algorithme génétique. Voici une liste de celles que j'ai implémenté.

La génération de la population

Afin d'avoir de bon résultat, il est primordial d'avoir une grande diversité dans les individus de la population initiale, autrement la population se stabiliserait très vite et on retrouverait toujours les mêmes éléments. Mais on doit aussi générer cette population aléatoirement, il faut alors contrôler cette génération afin qu'on ne retrouve jamais 2 fois le même chemin dans la population initiale. Ceci est plutôt simple grâce à l'opérateur *not in* proposé par Python qui permet de vérifier si un élément appartient déjà à une liste. En définissant la méthode `__eq__` dans la classe `chemin`, on peut déterminer quand est ce que 2 chemins sont égaux et ainsi savoir si un chemin existe déjà dans la population.

La sélection

La sélection est implémentée par 2 méthodes : par roulette et par tournoi. La sélection par roulette à donner à chaque individu une chance d'être sélectionné proportionnelle à sa *fitness*. Quant à la sélection par tournoi, elle consiste à prendre une sous partie de la population et d'en sélectionner le meilleur individu. Cette méthode, ou du moins la manière dont je l'ai implémentée pose un problème de performance, à chaque évolution, on doit sommer toutes les *fitness* de la population pour pouvoir connaître la proportion de cette somme que la *fitness* d'un individu représente.

La mutation

Il y a aussi 2 méthodes de mutation dans l'algorithme : la méthode *swap* qui échange juste la position de 2 villes dans un chemin, et la méthode *scramble* qui mélange toutes les villes entre 2 points d'un chemin.

Le croisement

Pour créer un chemin fils en combinant 2 parents, il faut une méthode de croisement. Celle utilisée ici est la *Partially Matched Crossover* ou *PMX*. Il consiste à choisir aléatoirement 2 points de découpe dans un chemin, et de remplir l'intérieur de ces points avec des composantes, ici des villes, du premier parent, ensuite, on parcourt tous les emplacements restés vides et on y place des villes du deuxième parent si elle n'y sont pas déjà.

L'évolution

La paramètre pouvant varier dans la méthode d'évolution est l'élitisme. Si l'élitisme est activé, on conserve une partie des meilleurs parents dans la génération suivante.

3 Le client

Lorsqu'on lance l'application avec le fichier principal *tk_client.py*. On se retrouve face à cette fenêtre :

Choisir les paramètres:

Nombre d'individus

Fréquence mutation

Génération

Méthode de sélection tournoi ▾

Méthode de mutation swap ▾

Carte Choisir carte

☐ Elitisme ☐ Enregistrer les données

Lancer Quitter

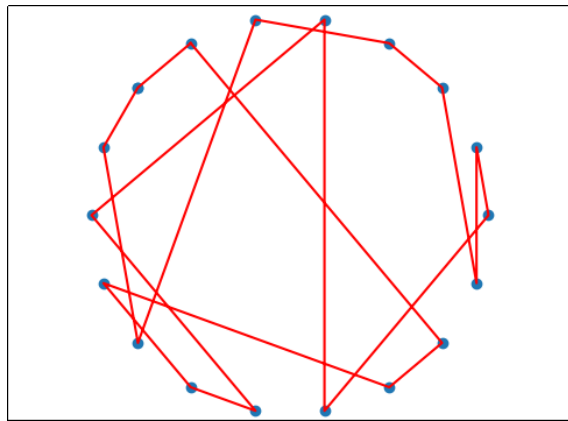
FIGURE 4 – Client graphique de l'application

À partir d'ici, on peut choisir les villes que l'on cherche à relier depuis un fichier *csv* qui contient une liste de coordonnées. On peut aussi choisir la méthode de sélection, de mutation, le nombre d'individus dans la population, la condition d'arrêt, qui est ici un nombre de générations cible, puisqu'on ne connaît pas à l'avance le résultat que l'on veut obtenir. On peut aussi choisir si on veut de l'élitisme dans la sélection et si l'on veut enregistrer la trace de l'exécution, par défaut dans le fichier *data.csv*.

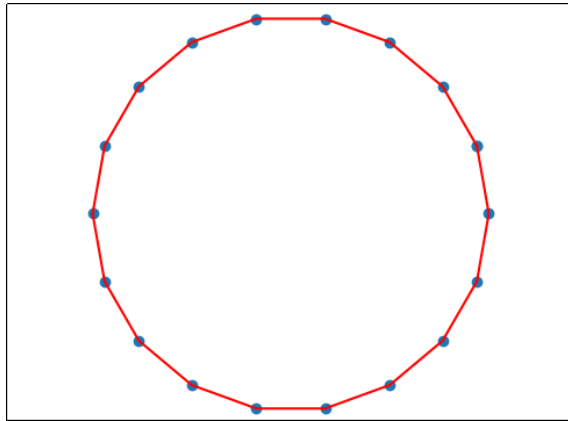
Pour afficher l'évolution en temps réel, j'utilise le module *matplotlib* qui permet de placer les villes en utilisant la méthode *scatter* normalement destinées à tracer des nuages de points, et à les relier avec *plot*. Ce module propose aussi la fonction *Funcanimation* qui permet de mettre à jours à chaque images les données du graphique, il suffit alors de remplacer les paramètres de *plot* avec la liste des coordonnées du meilleur chemin à chaque fois que celui-ci change.

4 Les résultats

Pour un nombre de ville relativement petit, on arrive rapidement à un bon résultat, par exemple, voici le résultat pour 19 villes disposées le long d'un cercle afin que l'on puisse connaître à l'avance le chemin le plus court.



(a) Meilleur chemin reliant 20 villes à la première génération



(b) Meilleur chemin après 200 générations

FIGURE 5 – Évolution d'une population de 80 individus avec 3% de mutation

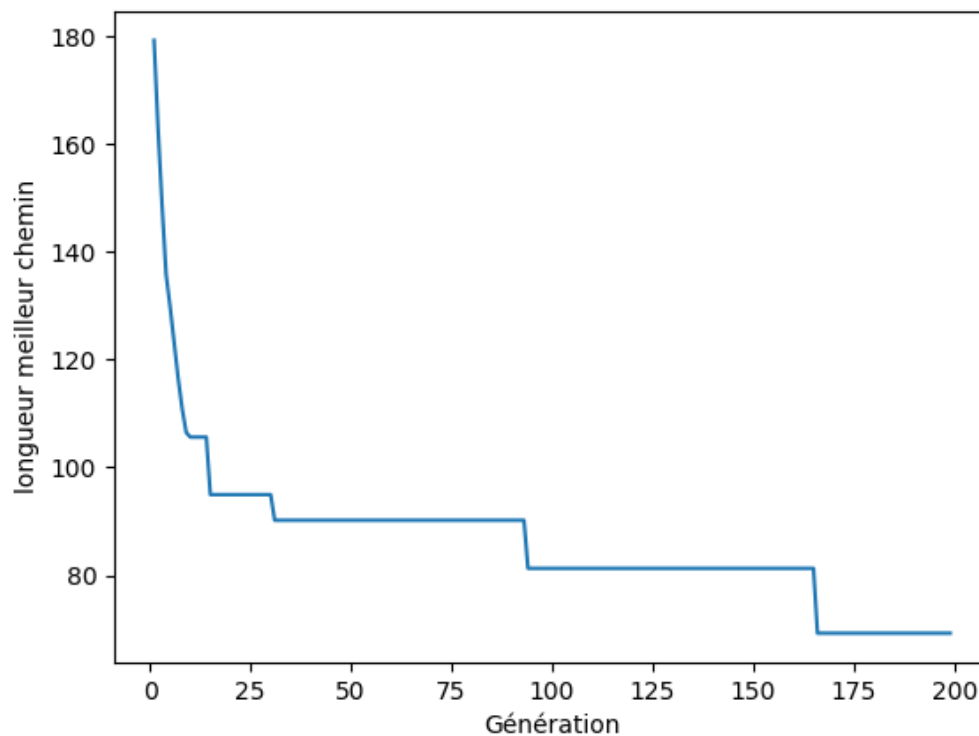
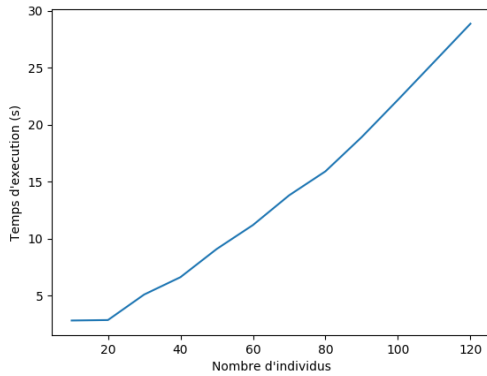


FIGURE 6 – Évolution de la longueur du meilleur chemin en fonction des générations

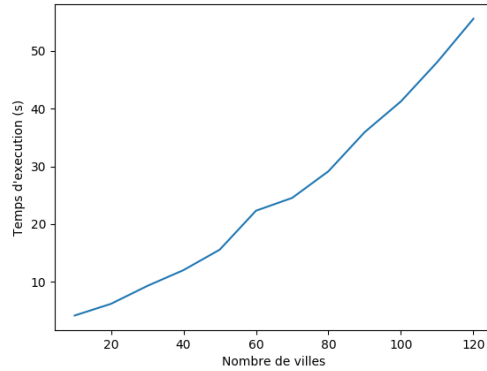
4.1 Performances

Le temps d'exécution pour un même nombre de générations varie en fonction du nombre de villes à relier et du nombre d'individus dans la population, pour évoluer à la génération

suivante, on doit parcourir les n villes, pour évaluer la population et pour sélectionner 2 parents.



(a) En fonction du nombre d'individus.



(b) En fonction du nombre de villes

FIGURE 7 – Évolution d'une population de 80 individus avec 3% de mutation

On remarque que l'impact du nombre d'individus et de villes est linéaire et assez similaire. Toutefois, l'augmentation du nombre de villes a une influence plus importante que le nombre de villes.

5 Conclusion

5.1 Difficultés rencontrées

Bien que le concept général de l'algorithme génétique soit plutôt simple, l'implémentation de la fonction crossover m'a pris beaucoup de temps. J'essayais d'extraire un sous tableau de la liste de villes d'un chemin pour y placer les villes du parent et d'en suite réintégrer ce tableau à la liste. Alors qu'il suffisait d'utiliser un tableau sous sa forme canonique pour le fils, dont toutes les cases sont initialisées à *None* et de parcourir le fils avec une boucle *for* du type :

```
for i in range(point_de_decoupe_1, point_de_decoupe_2)
```

pour placer les villes du premier parent à l'intérieur du point de découpe. Pour remplir le reste, il faut ensuite parcourir toutes les cellules du fils jusqu'à rencontrer un *None*, puis parcourir toutes les villes du deuxième parent pour en trouver une qui ne figure pas déjà dans la fils, encore une fois grâce à l'opérateur *not in*.

De plus, du fait de la nature aléatoire de beaucoup de méthodes, il m'a été difficile d'écrire des tests unitaires pour toutes les fonctions, et j'ai dû en tester plusieurs manuellement.

5.2 Amélioration possibles

Il y a encore beaucoup de place pour de l'optimisation dans mon code, je pourrai ajouter d'autres méthodes de crossover, de swap et de sélection pour voir si je peux atteindre de meilleures performances.

5.3 Bilan

Ce projet m'a permis de découvrir les algorithmes génétiques, concept qui m'était inconnu, il m'a aussi donné l'occasion de mettre en pratique pour la première fois l'orienté objet avec le langage Python. La partie graphique a également été très intéressante à développer grâce aux bibliothèques matplotlib et tkinter, qui proposent beaucoup de fonctionnalités et sont très bien documentées.

6 Annexe : le code

Le code source est aussi disponible ici : https://github.com/mathieumandret/TSP_Genetic

La classe Ville

```
from math import hypot
```

```
class Ville:
    """
    Représente une ville par ses coordonnées x et y
    """

    def __init__(self, x, y):
        """
        Initialise une ville aux coordonnées x, y
        """
        self.x = x
        self.y = y

    def __repr__(self):
        """
        Retourne une représentation textuelle de la ville
        de la forme (x;y)
        """
        return "(" + str(self.x) + ";" + str(self.y) + ")"

    def distance_to(self, other):
        """
        Retourne la distance entre cette ville et un autre
        """
        if not isinstance(other, Ville):
            raise ValueError('distanceTo doit prendre une ville en parametre')

        return hypot(other.x - self.x, other.y - self.y)

    def __eq__(self, other):
        """
        Permet de comparer 2 villes
        """
        if not isinstance(other, self.__class__):
            return False
        else:
```

```

        return self.x == other.x and self.y == other.y

def __ne__(self, other):
    """
    Permet de comparer 2 villes
    """
    if not isinstance(other, self.__class__):
        return True
    else:
        return self.x != other.x or self.y != other.y

def __hash__(self):
    """
    Hache la ville, permet de la stocker dans set()
    """
    # Hacher la représentation en string, qui contient x et y
    return hash(self.__repr__())

```

La classe Chemin

```

from csv import reader
from Ville import Ville
from random import randint, shuffle

class Chemin:
    """
    Represente un chemin, une liste ordonnée de villes
    """

    def __init__(self, nombre_villes):
        """
        Initialise un chemin de nombre_villes aléatoires

        """
        # Si on utilise ce constructeur depuis la methode de classe fromArray
        if nombre_villes == 0:
            # Ne pas creer de liste de villes
            pass
        self.liste_villes = set()
        while len(self.liste_villes) < nombre_villes:
            # Ajouter une ville aléatoires au chemin
            self.liste_villes.add(Ville(randint(0, 1000), randint(0, 1000)))
        self.liste_villes = list(self.liste_villes)
        if len(set(self.liste_villes)) != len(self.liste_villes):

```

```

        raise ValueError('NON UNIQUES')

@classmethod
def from_csv(cls, nom_fichier):
    """
    Permet la creation d'un chemin a partir d'un fichier csv
    contenant des coordonnées
    """
    coords = []
    with open(nom_fichier, 'r') as fichier:
        r = reader(fichier)
        for ligne in r:
            coords.append(Ville(float(ligne[0]), float(ligne[1])))
    c = Chemin(0)
    c.liste_villes = coords
    return c

@classmethod
def from_array(cls, liste_villes):
    """
    Permet la création d'un chemin à partir d'une liste de villes
    """
    # Ici on est sur que le tableau est valide
    # On cree un chemin vide
    c = Chemin(0)
    c.liste_villes = liste_villes
    return c

def __repr__(self):
    """
    Donne une représentation textuelle du chemin de la forme
    [(x;y), (x;y) ...]
    """
    return str(self.liste_villes)

def __len__(self):
    """
    Permet d'utiliser len() sur un Chemin pour éviter
    d'avoir a fair len(self.liste_villes) quand on veut le nombre
    de villes dans le chemin
    """
    return len(self.liste_villes)

def __getitem__(self, pos):
    """

```

```

    Permet l'indexation: Chemin[pos]
    """
    return self.liste_villes[pos]

def __setitem__(self, key, item):
    """
    Permet la modification
    avec Chemin[key] = item
    """
    self.liste_villes[key] = item

def crossover(self, other):
    """
    Croise le chemin courant et un autre pour retourner 2 chemins fils
    """
    # Il faut que les 2 parents soient de la même taille, et que other soit
    # du type Chemin
    if not isinstance(other, self.__class__):
        raise ValueError('On ne peut croiser que 2 chemins')
    # Fils en forme canonique
    fils = [None] * len(self)
    # Selection aléatoire de 2 points de découpe de 0 a longueur
    # parent
    debut, fin = randint(0, len(self)), randint(0, len(self))

    # Si debut est strictement inférieur à fin, on peut traiter les fils
    # dans le sens normal
    if debut < fin:
        for i in range(debut, fin):
            # Le fils prends des éléments du premier parent
            fils[i] = other[i]

    # Si le point de debut est plus grand que le point de fin, inverser
    elif debut > fin:
        for i in range(fin, debut):
            fils[i] = other[i]

    # Si les 2 points sont égaux (ce qui est peut probable pour un nombre de villes e
    # A ce point, il reste de "trous" (None) dans le fils, il faut les
    # combler

    # Pour chaque element du parent
    for el in self:
        # Si l'element courant n'est pas déjà dans le fils
        if el not in fils:

```

```

        # On parcourt toutes les cases du fils a la recherche du
        # premier trou
        for j in range(len(fils)):
            # Quand le trou est trouvé
            if fils[j] is None:
                # Il prends la valeur de l'element courant
                fils[j] = el
                # On n'a pas besoin de reparcourir le fils
                break
    # On veut retourner 1 chemin:
    return Chemin.from_array(fils)

def fitness(self):
    """
    Retourne la valeur de fitness de ce chemin, qui correspond a
    la distance totale entre ses villes
    """
    fitness = 0
    # Parcours de la premiere a l'avant derniere ville du chemin
    for i in range(len(self) - 1):
        # Ajouter la distance entre les 2 points courant a la distance
        # totale
        fitness += self.liste_villes[i].distance_to(
            self.liste_villes[i + 1])
    return fitness

def to_plot(self):
    """
    Retourne une liste de valeurs x et une liste de valeur y ordonnée,
    correspondant au chemin
    """
    x = []
    y = []
    for v in self.liste_villes:
        x.append(v.x)
        y.append(v.y)
    return x, y

def muter_swap(self):
    """
    Echange aléatoirement la position de 2 villes dans le chemin
    """
    x, y = randint(0, len(self) - 1), randint(0, len(self) - 1)
    self[x], self[y] = self[y], self[x]

```



```

def muter_scramb(self):
    """
    Choisit aléatoirement une portion du chemin
    et en mélange les éléments.
    """
    debut, fin = randint(0, len(self)), randint(0, len(self))
    if debut < fin:
        sub = self[debut:fin + 1]
        shuffle(sub)
        self[debut:fin + 1] = sub
    if debut > fin:
        sub = self[fin:debut + 1]
        shuffle(sub)
        self[fin:debut + 1] = sub

def fermeture(self):
    """
    Retourne le chemin auquel est ajouté sa première
    ville en dernière position
    """
    return Chemin.from_array(self.liste_villes + self.liste_villes[:1])

def __eq__(self, other):
    if not isinstance(other, self.__class__):
        return False
    if other is None:
        return False
    return self.liste_villes == other.liste_villes

def __hash__(self):
    """
    Permet de hasher un objet chemin
    et donc de l'utiliser comme clé dans un
    dictionnaire
    """
    return hash(self.__repr__())

```

La classe Population

```

from Chemin import Chemin
from random import sample, randint, uniform, shuffle
from math import inf
from itertools import permutations

```

```

class Population:
    """
    Represente une population de n chemins, tous composés des memes villes
    """

    def __init__(self, nb_individus, nb_villes, csv=None):
        """
        Initialise une population de nbIndividus, chemins reliant nbVilles
        """
        # Permet de suivre l'évolution
        self.generation = 1
        self.individus = []
        # Pour recuperer la meilleure fitness, on doit être sur
        # que le premiere valeur qu'on evalueara sera inférieure
        # a meilleurFitness
        self.meilleurFitness = inf
        # Dictionnaire qui à chaque chemin associe sa longueur
        self.cache = {}
        # Membre de la population de distance la plus courte, inexistant a
        # l'initilisation
        self.meilleurChemin = None
        # Permet de creer une population vide
        if nb_individus == 0:
            return
        # generation de la population
        if csv is not None:
            carte = Chemin.from_csv(csv)
        else:
            # Creation de la carte, qui est un chemin dont l'ordre n'importe ppas
            carte = Chemin(nb_villes)
        # Melanger la carte
        shuffle(carte)
        self.individus.append(carte)
        # Tant qu'on a pas atteint le nombre d'individus cible
        while len(self.individus) < nb_individus:
            # On choisit une permutation aléatoire de la carte
            perm = Chemin.from_array(sample(carte.liste_villes, len(carte)))
            # Si elle n'est pas déjà présente dans la population
            # on l'y ajoute.
            if perm not in self.individus:
                self.individus.append(perm)
        # Evaluation de la population
        self.eval()

    def __repr__(self):

```

```

    """
    Retourne une représentation textuelle de la population
    """
    rep = ""
    for chemin in self.individus:
        rep += chemin.__repr__() + '\n'
    return rep

def __len__(self):
    """
    Permet l'appel de len() sur une population
    """
    return len(self.individus)

def eval(self):
    """
    Met a jour les valeur meilleurFitness et meilleurChemin
    """
    for chemin in self.individus:
        # Si le chemin existe dans le cache,
        # on connaît déjà sa longueur
        if chemin in self.cache.keys():
            fit = self.cache[chemin]
        else:
            # Sinon on doit la calculer
            fit = chemin.fermeture().fitness()
            # Et le mettre dans le cache
            self.cache[chemin] = fit
        if fit < self.meilleurFitness:
            self.meilleurChemin = chemin.fermeture()
            self.meilleurFitness = fit

def trier_meilleurs(self):
    """
    Trie la population en plaçant les chemins les plus courts en premier
    """
    # Tri avec pour cle la fonction fitness de Chemin
    self.individus.sort(key=lambda x: x.fitness())

def selection_par_roulette(self):
    """
    Utilise la selection par roulette pour generer n nouveau individus
    """
    # Calcul de la fitness total
    total = 0

```

```

i = 0
for chemin in self.individus:
    total += 1 / self.cache[chemin]
r = uniform(0, total)
while (r > 0):
    r -= 1 / self.individus[i].fitness()
    i += 1
return self.individus[i - 1]

def selection_par_tournoi(self, n):
    """
    A partir d'un echantillon aléatoire de n individus,
    selectionne le meilleur
    """
    # Selection de n membre de la population
    participants = sample(self.individus, n)
    # Recherche du meilleur participant
    participants.sort(key=lambda x: x.fitness())
    # Selection du meilleur participant, qui a donc la plus petite valeur
    # de fitness
    return participants[0]

def evoluer(self, mut_freq, methode_select,
            methode_mut, elit, pourcent_parent=0):
    """
    Fait evoluer la population avec une methode
    de selection, de mutation et des paramètres
    donnés
    """
    # tableau qui contiendra les fils de individus
    nouvelle_pop = []
    # Si on doit garder des parents, les selectionner
    if elit:
        self.trier_meilleurs()
        nb_parents = int(len(self.individus) * (pourcent_parent / 100))
        nouvelle_pop += self.individus[:nb_parents]
    # Pour chaque element de la population parente
    for i in range(len(self.individus)):
        # Choisir 2 parents selon la methode de selection passée en
        # paramètres.
        p1 = self.selection_par_roulette(
            ) if methode_select == 'roulette' else self.selection_par_tournoi(int
            (len(self) * 0.2))
        p2 = self.selection_par_roulette(
            ) if methode_select == 'roulette' else self.selection_par_tournoi(int

```

```

        (len(self) * 0.2))
    fils = p1.crossover(p2)
    fils = self.pot_mut(fils, methode_mut, mut_freq)
    nouvelle_pop.append(fils)
    # Remplacer l'ancienne population par la nouvelle
    self.individus = nouvelle_pop
    self.eval()
    self.generation += 1

def pot_mut(self, fils, methode, mut_freq):
    r = randint(0, 100)
    if mut_freq > r:
        if methode == 'swap':
            fils.muter_swap()
        elif methode == 'scramble':
            fils.muter_scramb()
    return fils

@classmethod
def gen_deter(cls, carte):
    """
    Cette méthode ne doit être utilisée qu'a but de test
    Elle permet de generer toutes les permutations possibles
    depuis un chemin
    """
    # Population vide
    p = Population(0, 0)
    carte = Chemin.from_csv("test_coords.csv")
    # Liste de toutes les permutations de la carte
    for perm in permutations(carte):
        p.individus.append(Chemin.from_array(list(perm)))
    p.eval()

```

Le client graphique

```

import tkinter as tk
from Population import Population
from matplotlib import pyplot as plt
from matplotlib.animation import FuncAnimation

class ClientTK(tk.Tk):

    def __init__(self):
        tk.Tk.__init__(self)

```

```

# CheckBoxes
self.elitism = tk.IntVar()
self.cb_elitism = tk.Checkbutton(
    self, variable=self.elitism, text="Elitisme")
self.keep_benchmark = tk.IntVar()
self.cb_benchmark = tk.Checkbutton(
    self, variable=self.keep_benchmark, text="Enregistrer les données")
# Labels
self.l_title = tk.Label(
    self, text="Choisir les paramètres:", font=("Source Code Pro", 12))
self.l_nbinds = tk.Label(self, text="Nombre d'individus")
self.l_mut = tk.Label(self, text="Fréquence mutation")
self.l_gen = tk.Label(self, text="Génération")
self.l_meth = tk.Label(self, text="Méthode de sélection")
self.l_mut_meth = tk.Label(self, text="Méthode de mutation")
self.l_carte = tk.Label(self, text="Carte")
self.l_result = tk.Label(self)
self.l_result_num = tk.Label(self)
# Text fields
self.f_nbinds = tk.Entry(self)
self.f_mut = tk.Entry(self)
self.f_gen = tk.Entry(self)
# Option menu
select_mut_list = ['swap', 'scramble']
self.select_mut = tk.StringVar()
self.select_mut.set('swap')
self.menu_mut = tk.OptionMenu(
    self, self.select_mut, *select_mut_list)
select_meth_list = ['roulette', 'tournoi']
self.select_meth = tk.StringVar()
self.select_meth.set('tournoi')
self.menu_meth = tk.OptionMenu(
    self, self.select_meth, *select_meth_list)
# Buttons
self.btn_carte = tk.Button(
    self, text='Choisir carte', command=self.openfile)
self.btn_exit = tk.Button(self, text="Quitter", command=exit)
self.btn_go = tk.Button(self, text="Lancer", command=self.run)
self.place_elements()

def openfile(self):
    self.carte_name = tk.filedialog.askopenfilename(
        filetypes=[('CSV files', '*.csv')])

def place_elements(self):

```

```

"""
Organise tous les éléments sur la fenetre
"""
self.l_title.grid(row=0, column=0, pady=10, padx=5)
self.l_nbinds.grid(row=1, column=0)
self.f_nbinds.grid(row=1, column=1, padx=3)
self.l_mut.grid(row=2, column=0)
self.f_mut.grid(row=2, column=1, padx=3)
self.l_gen.grid(row=3, column=0)
self.f_gen.grid(row=3, column=1, padx=3)
self.l_meth.grid(row=4, column=0)
self.menu_meth.grid(row=4, column=1)
self.l_mut_meth.grid(row=5, column=0)
self.menu_mut.grid(row=5, column=1)
self.l_carte.grid(row=6, column=0)
self.btn_carte.grid(row=6, column=1)
self.cb_elitism.grid(row=7, column=0)
self.cb_benchmark.grid(row=7, column=1, padx=3)
self.btn_go.grid(row=8, column=0, pady=5)
self.btn_exit.grid(row=8, column=1, pady=5)
self.l_result.grid(row=9, column=0, pady=3, padx=3)
self.l_result_num.grid(row=9, column=1, pady=3, padx=3)

def animer(self, i):
    """
    Fonction d'animation
    """
    # Evolution en fonction des paramètres
    elitism = True if self.elitism == 1 else False
    self.p1.evoluer(int(self.f_mut.get()),
                    self.select_meth.get(),
                    self.select_mut.get(),
                    elitism,
                    5)
    nx1, ny1 = self.p1.meilleurChemin.to_plot()
    plt.title('Génération: ' + str(self.p1.generation))
    self.graph1.set_data(nx1, ny1)
    # Longueur du chemin courant
    curr_best = self.p1.meilleurFitness
    # Si on a atteint la generation cible
    if self.p1.generation == int(self.f_gen.get()):
        # Calculer le taux d'amélioration
        self.pct_imp = round((1 - (curr_best / self.init_dist)) * 100, 2)
        # L'afficher
        self.l_result.config(

```

```

        text="Taux d'amélioration: ")
    self.l_result_num.config(
        text=str(self.pct_imp) + '%')
    if self.keep_benchmark.get() == 1:
        self.benchmark()

def benchmark(self):
    """
    Ecrit le taux d'amélioration
    en fonction des paramètres courants
    dans un fichier
    """
    opts = '{0}, {1}, {2}, {3}, {4}, {5}, {6}\n'.format(
        self.f_nbinds.get(),
        self.f_gen.get(),
        self.f_mut.get(),
        self.select_meth.get(),
        self.select_mut.get(),
        self.elitism.get(),
        self.pct_imp
    )
    with open('data.csv', 'a') as f:
        f.write(opts)

def run(self):
    """
    Initialise une population et lance
    l'animation.
    """
    self.p1 = Population(int(self.f_nbinds.get()), 0, self.carte_name)
    self.init_dist = self.p1.meilleurFitness
    x1, y1 = self.p1.meilleurChemin.to_plot()
    fi = plt.figure()
    plt.title('Génération: 1')
    plt.axes().set_aspect('equal', 'datalim')
    plt.scatter(x1, y1)
    self.graph1, = plt.plot(x1, y1, 'r')
    ani = FuncAnimation(fi, self.animer, interval=10, repeat=False,
                        frames=int(self.f_gen.get()) - 2)
    plt.show()

app = ClientTK()
app.mainloop()

```