COMMENT DEVENIR RICHE RAPIDEMENT?

Edward Laurence & Guillaume St-Onge

11 avril 2016

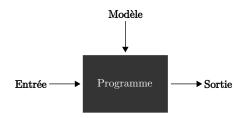
Département de physique, de génie physique, et d'optique Université Laval, Québec, Canada





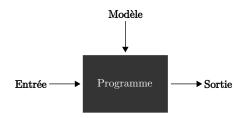
Schématisation d'un problème numérique

Modélisation



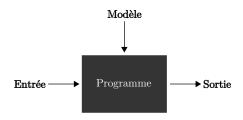
Schématisation d'un problème numérique

Simulation



Schématisation d'un problème numérique

Optimisation



Optimisation

Plan de la présentation

Concepts

Plan de la présentation

Concepts

Présentation de trois méthodes

Algorithme tabou

Algorithme des lucioles

Algorithme évolutionniste

Plan de la présentation

Concepts

Présentation de trois méthodes

Algorithme tabou Algorithme des lucioles Algorithme évolutionniste

Problème du vendeur

Description

Comparaison des méthodes

Type d'algorithmes

Heuristique

Spécialisé à un problème et ne garantit pas la solution obtenue.

Métaheuristique

Algorithme général qu'on doit adapter au problème considéré.

RECHERCHE TABOU

Recherche tabou

Recherche Tabou

Type: Métaheuristique

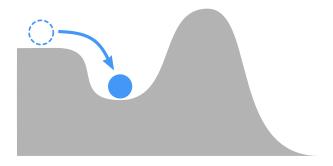
Stochastique: Non

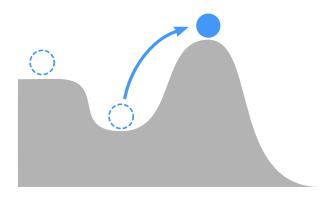
Caractéristique: Recherche local

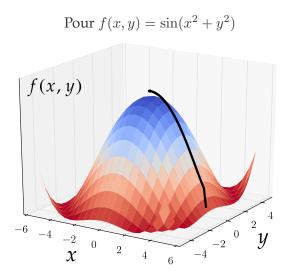
Principes

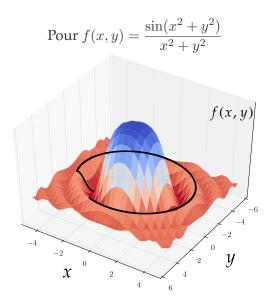
- 1. On recherche le mouvement qui minimise notre fonction.
- 2. On ne revient pas sur nos pas (d'où tabou).











ALGORITHME DES LUCIOLES

Algorithme des lucioles

Recherche par lucioles

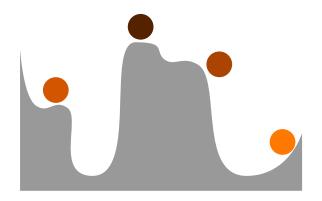
Type : Métaheuristique

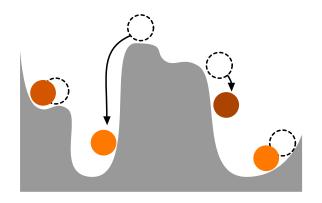
Stochastique: Oui

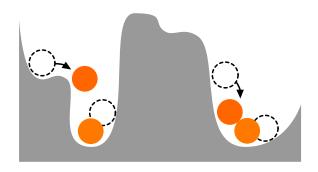
Caractéristique: Recherche globale

Principes

- 1. Chaque luciole a une luminosité I et une position.
- 2. Les lucioles sont attirées par les lucioles plus lumineuses.
- 3. L'attirance décroît lorsque la distance augmente.







Algorithme des lucioles

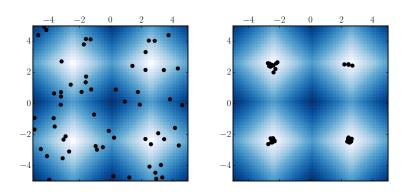
N lucioles à des positions x_i On optimise la fonction f(x) $I_i \propto f(x_i)$

Si
$$I_j > I_i$$

$$m{x}_i
ightarrow m{x}_i + eta_0 \mathrm{e}^{-\gamma r_{ij}^2} (m{x}_j - m{x}_i) + m{\alpha} \epsilon_i$$

 $\beta_0 = 0$: Marche aléatoire ($\gamma = 0$: Optimisation par essaims particulaires)

Trouver un minimum en 2D



Vidéo

Algorithmes évolutionnistes

Algorithmes évolutionnistes (AE)

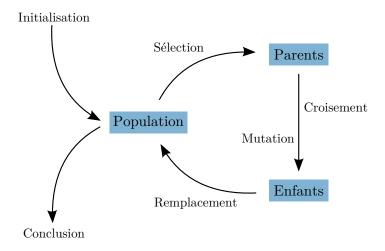
Type: Métaheuristique

Stochastique: Oui

Caractéristique : Évolution d'une population de solutions

Principes

- 1. Chaque solution possède un niveau d'adaptation
- 2. Opérateurs de variation pour générer de nouvelles solutions
- 3. Opérateurs de *sélection* pour améliorer l'adaptation des solutions



Knapsack problem

Un revendeur de chocolat doit distribuer sa précieuse cargaison et récolter ses gains. Malheureusement, il n'a le temps de faire qu'une seule tournée avant que son fournisseur n'arrive et son sac à dos peut transporter au plus une masse M.

Quel est le sous-ensemble d'objets lui permettant de garder ses deux jambes ?



Implémentation d'un algorithme génétique

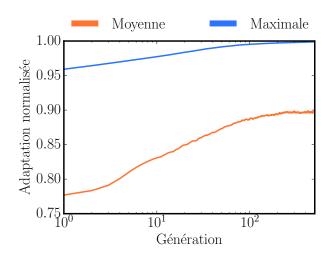
- O Représentation du génome : 1 1 0 1 0 1
- O Niveau d'adaptation : Prix total des objets sélectionnés
- O Sélection des parents : Tournoi
- Croisement des parents :

O Mutation :

Problème du sac à dos - Distribution du génome

Vidéo

Niveau d'adaptation des populations



Résumé des algorithmes

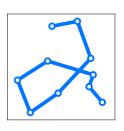
Tabou	Lucioles	Génétique
Local	Global	Global
Déterministe -	Stochastique β_0, γ, α	Stochastique

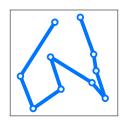
Problème du vendeur

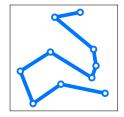
Travelling salesman problem

Un vendeur veut visiter ${\cal N}$ habitations et marcher le moins possible.

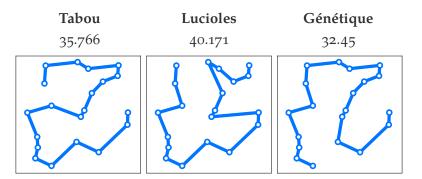
Dans quel ordre doit-il visiter les N maisons?



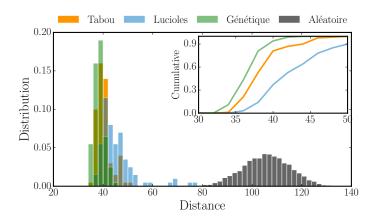




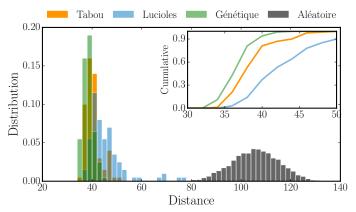
Meilleurs parcours pour N=20.



Distribution de la qualité des solutions

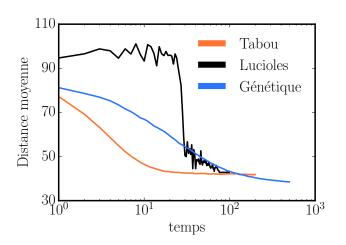


Distribution de la qualité des solutions



Probabilité d'avoir aléatoirement ces solutions : $\sim 10^{-13}$

Distance moyenne en fonction du temps algorithmique



Problème du vendeur - Comparaison des trois algorithmes

Évaluation sommaire des méthodes

	Tabou	Lucioles	Génétique
Qualité	9/10	7/10	10/10
Vitesse de convergence	10/10	6/10	8/10
Implémentation	10/10	6/10	9/10
	29/30	19/30	27/30