# 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





# Optimisation

# Plan de la présentation

#### Concepts

## Plan de la présentation

#### **Concepts**

#### Présentation de trois méthodes

Algorithme tabou Algorithme des lucioles Algorithme évolutifs

## Plan de la présentation

#### **Concepts**

#### Présentation de trois méthodes

Algorithme tabou Algorithme des lucioles Algorithme évolutifs

#### 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

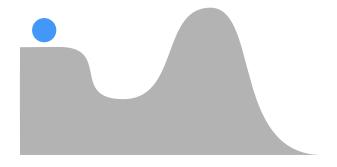
*Type*: Métaheuristique

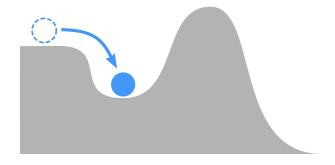
Stochastique: Non

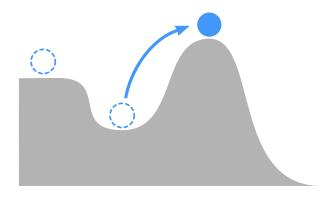
Caractéristique : Recherche local

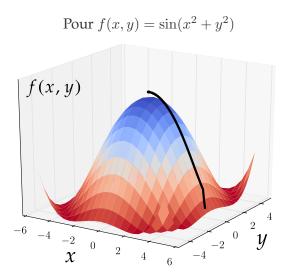
#### **Principes**

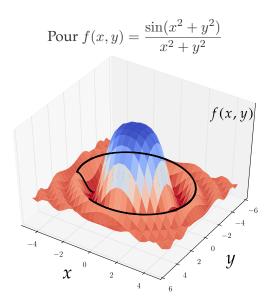
- 1. On recherche le mouvement qui minimise notre fonction.
- 2. On ne revient pas sur nos pas (d'où tabou).











# ALGORITHME DES LUCIOLES

## Algorithme des lucioles

#### Recherche par lucioles

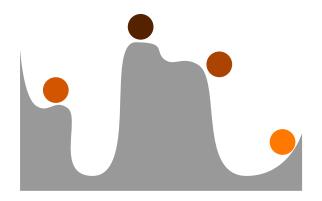
*Type :* Métaheuristique

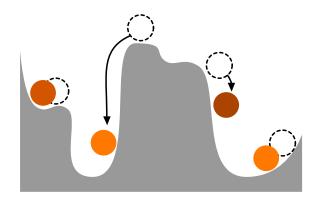
Stochastique: Oui

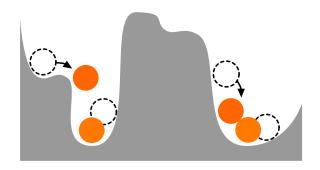
Caractéristique: Recherche globale

#### **Principes**

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







# Algorithme des lucioles

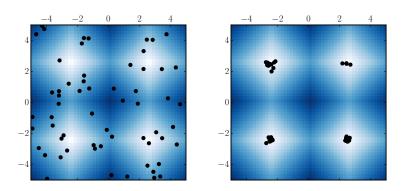
N lucioles à des positions  $x_i$ On optimise la fonction f(x) $I_i \propto f(x_i)$ 

Si 
$$I_j > I_i$$

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

 $eta_0=0$  : Marche aléatoire  $(\gamma=0$  : Optimisation par essaims particulaires)

#### Trouver un minimum en 2D



Vidéo

# Résumé des algorithmes

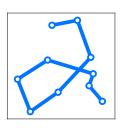
Tabou	Lucioles	Évolutif
Local	Global	Global
Déterministe -	Stochastique $\beta_0, \gamma, \alpha$	Stochastique

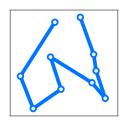
# Problème du vendeur

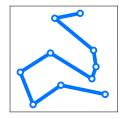
#### Travelling salesman problem

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

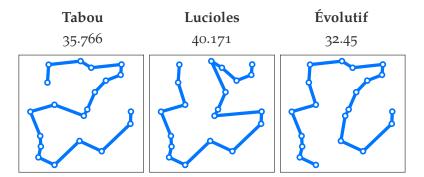
Dans quel ordre doit-il visiter les N maisons?



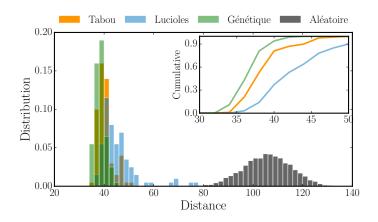




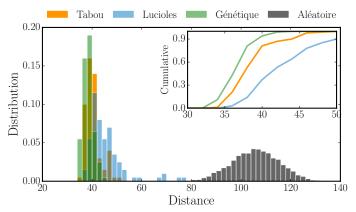
Meilleurs parcours pour N=20.



#### Distribution de la qualité des solutions

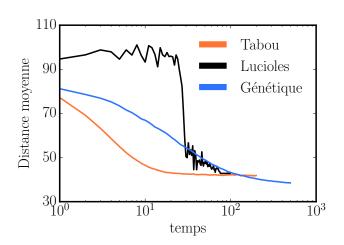


#### Distribution de la qualité des solutions



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	Évolutif
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