# **Snake Cube**

## Programmierprojekt in Artificial Life

Maximilian Mühlfeld Malte Schmitz Eike von Tils

5. Februar 2013

## Inhaltsverzeichnis

Einleitung	1	Klasse Snake	3
initiale Population	2	Klasse Evolution	4
Evaluation	2	Skript Evolution	5
Selektion	2	Skript Brute-Force	5
Reproduktion	2		
-		Durchführung	6
Funktionsbeschreibung	3	Energiefunktion $E_a$	6
Klasse Point	3	Energiefunktion $E_h$	7

## **Einleitung**

Das Ziel des Versuches war es, anhand des Beispieles des Snacecubes einen evolutionären (genetischen) Algorithmus zu implementieren. In unserem Fall handelt es sich bei den Individuen des Algorithmus um Verdrehungen eines Schlangenwürfels in der Ebene. Diese werden durch einen String repräsentiert, der für jedes Glied der Schlange die Richtung angibt, in der das Folgeglied zu finden ist. Da die Schlange sich im 2D aufhält, gibt es die Richtungen I (geradeaus), R (rechts) und L (links). Die Energie einer Konfiguration wird aus einer Energiefunktion bezogen auf ihre Form und Lage im Raum berechnet. Hierzu wurde ein Algorithmus nach dem folgenden Schema entwickelt:

- 1. initiale Population erzeugen
- 2. Bis maximale Epoche oder minimale Energie erreicht wird, wiederhole:
  - a) Evaluation
  - b) Selektion
  - c) Reproduktion

### initiale Population erzeugen

Die Initiale Population besteht bei unserem Problem aus einer Menge von zufällig erstellten Schlangen. Eine Schlange wird durch einen Bitstring repräsentiert. Da die Position der I-Glieder der Schlange konstant bleibt, sind nur die Richtungen R und L von Bedeutung. Wir codieren diese Richtungen als Richtungsänderungen bezüglich der vorherigen Position. Eine 1 steht hierbei für Richtungsänderung, eine 0 für gleichbleibende Richtung. Beginn ist immer eine Rechtsdrehung R.

### **Evaluation**

Zur Bewertung der Konfigurationen kommen zwei unterschiedliche Energiefunktionen  $E_a$  und  $E_b$  zum Einsatz.

- $E_a$  berechnet hierbei den Durchmesser des kleinsten Kreises auf der Ebene, der die Schlange umschließt.
- $E_b$  berechnet die gesamte Fläche aller Löcher, die die Schlange bildet.

Die genauere Erläuterung zur Implementierung folgt bei der Funktionsbeschreibung.

### Selektion

Die Selektion erfolgt als zufällige Auswahl von Individuen der aktuellen Population. Die Wahrscheinlichkeit, das ein Individuum gewählt wird, ist hierbei von der Energiefunktion abhängig. Individuen mit niedrigerer Energie werden dabei bevorzugt.

## Reproduktion

Reproduktion wird 1. durch Mutation und 2. durch Rekombination ausgeführt.

- Mutation erfolgt durch das zufällige Kippen einer zufälligen Anzahl an Bits im Bitstring. Durch die gewählte Kodierung ist sichergestellt, das alle folgenden Gelenke mitgedreht werden, sodass die Mutation eines Bits genau dem verdrehen eines Gelenks in die andere Richtung entspricht.
- 2. Rekombination wird durch das zufälligen Wählen eines Einsprungpunktes im Bitstring initiiert. Die beiden, ebenfalls zufällig gewählten, Individuen werden an den entsprechenden Stellen gekappt. Ein neues Individuum wird dann geboren, bestehend aus einem Teil des ersten Individuums bis zum Einsprungpunkt und dem zweiten Teil des zweiten Individuums ab dem Einsprungpunkt.

## Funktionsbeschreibung

Die Implementierung erfolgte in Ruby. Im folgenden wird auf die einzelnen Funktionen und Klassen eingegangen.

#### Klasse Point

Die Klasse Point ist eine Hilfsklasse, die zur Repräsentation eines Punktes im 2D-Raum mit den Koordinaten x und y dient. Sie verfügt im Wesentlichen über folgende Methoden:

- + (other)
  - Die Methode + addiert zwei Instanzen von Point. Hierbei wird jeweilts auf die Koordinaten x und y die der übergebenen Instanz addiert, und eine neue Instanz zurückgegeben.
- rotate! (d) Rotiert die Koordinaten nach links (L) oder rechts (R). Die Rotation erfolgt hierbei jeweils um  $90^{\circ}$ .
- min (a, b) bzw. max (a, b)
   Bestimmt die minimale bzw. maximale Lage eines Puntes im Raum bezüglich der Koordinatenwerte x und y.

#### Klasse Snake

Die Klasse Snake dient zur Repräsentation einer Schlange auf einem 2D-Gitter. Zusätzlich beinhaltet diese Klasse die implementierten Energiefunktionen.

- to\_board
  - Hier wird versucht die Schlange auf ein 2D-Gitter zu legen. Kommt es zu Überschneidungen, so wird nil zurückgegeben. Ansonsten das Board mit Schlange. Das zurückgegebene Board ist zudem minimal groß.
- to\_string)
  Ersetzt die kodierte Darstellung der Schlange (1 für Richtungsänderung, 0 für gleiche Richtung) durch die Richtungsangaben I, R und L anhand eines Templates in snake\_static, indem R und L durch X ersetzt sind.
- energy\_a
   Berechnet die Energiefunktion anhand der Größe des Boards auf dem die Schlange
  liegt. Der Durchmesser des kleinsten Kreises ist identisch mit der Diagonalen des
  Boardes. Diese wird mithilfe des Satzes von Pythagoras berechnet und zurückgegeben.

### • energy\_b

Berechnet die Energiefunktion anhand der Anzahl der Löcher. Hierzu wird das Board um die Schlange herum mit einem Flooding Algorithmus gefüllt. Alle Stellen auf dem Board, die dann noch leer sind, sind Löcher die von der Schlange umschlossen sind. Die Anzahl dieser Stellen wird zurückgegeben.

• energy\_c

Invertiert die Energiefunktion energy\_b, damit eine Minimierung der Energie zu einer maximal großen Lochfläche führt.

## Klasse Evolution

Die Klasse Evolution implementiert die Funktionalität eines evolutionären Algorithmus.

#### • start

Die Methode erzeugt eine zufällige Population von Individuen als Binärzahl fester Länge mit vorgegebener Anzahl an Individuen.

#### • crossover

Erzeugt neue Individuen durch Crossover. Hierzu wird ein zufälliger Einsprungpunkt gewählt an dem der Crossover stattfindet (s. o.).

#### • mutation

Erzeugt neue Individuen mit zufälligen Mutationen. Zuerst wird hierzu eine Bitmaske erstellt, die pro Bitstelle mit einer vorgegebenen Wahrscheinlichkeit eine 1 entählt. Diese wird dann mit der Kodierten Schlange per xor verrechnet, so dass ein Bit an den Stellen gekippt wird, wo die Maske 1 ist.

#### • step

Führt einen kompletten Iterationsschritt aus. Durch Aufruf von crossover und mutation werden neue Individuen erzeugt.

Anschließend werden diese nach ihrer Energie, gewichtet mit einer Zufallszahl, sortiert. Aus dieser sortierten Folge werden die ersten Individuen bis zur vorgegebenen Populationsgröße gewählt. Alle anderen Individuen sterben aus.

### • iterate

Diese Methode startet die komplette Berechnung des Algorithmus. Sie ruft die Methode start auf und dann in jeder Iteration einmal step. Sie iteriert solange, bis entweder die maximale Anzahl erreicht wurde, oder eine Energiegrenze unterschritten wurde.

#### • bear

Erzeugt ein neues Individuum bestehend aus dem kodierten Bitstring und dem Wert der Energiefunktion.

### Skript snake\_evolution.rb

Dieses Skript erzeugt eine neue Schlange und setzt die Parameter des Algorithmus. Es startet anschließend den Algorithmus und gibt die Ergebnisse aus. Die Parameter sind dabei im einzelnen:

- length Anzahl der Gelenke der Schlange.
- energy
  Zu benutzende Energiefunktion.
- size Größe einer Population.
- crossover Anzahl an durch Crossover zu erzeugenden Individuen pro Iteration.
- mutation
  Anzahl an durch Mutations zu erzeugenden Individuen pro Iteration.
- flip Wahrscheinlichkeit, dass ein Bit bei der Mutation gekippt wird.
- selection Anteil der Zufallskomponente bei der Selektion nach Energie der Individuen (Faktor aus dem Bereich von 0 bis 1).
- n Maximale Anzahl an Iterationen.
- energy
   Minimale Energie, bei deren Unterschreitung die Iteration früher beendet werden kann.
- logging Flag, das angibt, ob ein Log aller Energielevel erzeugt wird.

### Skript snake\_bruteforce.rb

Dieses Skript erzeugt die gleiche Schlange, verwendet aber zum Vergleich einen Brute-Force-Ansatz, bei dem über alle möglichen Konfigurationen iteriert wird. Auf dieses Weise wird das absolute Energie-Minimum sicher gefunden, sodass die Ergebnisse des evolutionären Algorithmus besser beurteilt werden können.

# Durchführung

Das Programm wird auf der Kommandozeile durch den Befehl

```
ruby snake_evolution.rb
```

gestartet.

Die Ausgabe besteht aus der Anzahl an Iterationen, der endgültigen Population sowie einer Liste aller Energielevel, die erreicht wurden und jeweils des ersten Individuums mit dieser Energie. Am Ende wird die Schlange auf ihrem 2D Gatter gezeichnet.

Als Schlange wird IIXXXIXXIXXXXIXIXXXXIXIXII verwendet.

## Energiefunktion $E_a$

Es werden die folgenden Parameter verwendet:

```
- length = 27
- energy = energy_a
- size = 15
- crossover = 5
- mutation = 15
- flip = 0.3
- selection = 0.5
- n = 10000
- energy = 9
- logging = true
```

## Wir erhalten folgendes Ergebnis:

```
number of iterations:
52
```

### final population:

8.602325	1110110110010010	IILRLILRILLRILILLRRIRILILII
9.899495	0111100101011010	IIRLRILRIRRLILIRRLRIRILILII
9.899495	0111100101011010	IIRLRILRIRRLILIRRLRIRILILII
9.899495	0111100101011010	IIRLRILRIRRLILIRRLRIRILILII
9.899495	1111100101011010	IILRLIRLILLRIRILLRLILIRIRII
9.899495	0111100101011010	IIRLRILRIRRLILIRRLRIRILILII
9.899495	0011100101011010	IIRRLIRLILLRIRILLRLILIRIRII
9.899495	0111100101011010	IIRLRILRIRRLILIRRLRIRILILII
9.899495	0111100101011010	IIRLRILRIRRLILIRRLRIRILILII
9.899495	1111100101011010	IILRLIRLILLRIRILLRLILIRIRII
9.899495	1111100101011010	IILRLIRLILLRIRILLRLILIRIRII
9.899495	0111100101011010	IIRLRILRIRRLILIRRLRIRILILII
9.899495	0111100101011010	IIRLRILRIRRLILIRRLRIRILILII

```
10.000000
              1011100111011011
                                     IILLRILRIRRLIRILLRLILIRILII
14.212670
              11110101011111010
                                     IILRLIRRILLRIRILRLRIRILILII
14.866069
              1011101111110101
                                     IILLRILRIRLRILIRLRRILILIRII
all energies and first found individual with that energy:
              1110110110010010
8.602325
                                     IILRLILRILLRILILLRRIRILILII
9.899495
               0111100101011010
                                     IIRLRILRIRRLILIRRLRIRILILII
10.000000
               0111101101101010
                                    IIRLRILRIRLRIRILRRLILIRIRII
17.804494
               01101011111101011
                                    IIRLRIRLILRLIRILRRLILIRILII
Inf 1011000010010101 IILLRILLILLIRIRRLLIRIRILII
fittest individual in final population:
8.602325
          1110110110010010 IILRLILRILLRILLLRRIRILILII
 LL
LIRI
IRRRL
LLI I
LIRRL
IIIL
LIIX
```

Man erkennt deutlich, dass hier bereits nach wenigen Iterationen eine sehr kompakte Konfiguration der Schlange erreicht wurde. Der Vergleich mit den Ergebnissen des Brute-Force-Skriptes zeigt, dass mit einer Energie von etwa 8.602 ein globales Optimum gefunden wird.

### Energiefunktion $E_b$

Es werden die folgenden Parameter verwendet:

```
- length = 27
- energy = energy_c
- size = 15
- crossover = 5
- mutation = 15
- flip = 0.3
- selection = 0.5
- n = 10000
- energy = -15
- logging = true
```

Wir erhalten folgendes Ergebnis:

```
number of iterations:
71
```

```
final population:
-15.000000
                0010111101111011
                                        IIRRLILRILRLILIRLRLILIRILII
-13.000000
                0110111101111011
                                        IIRLRIRLIRLRIRILRIRILIRII
-10.000000
                0110111101010010
                                        IIRLRIRLIRLRIRILLRRIRILILII
-10.000000
                0110111101010010
                                        IIRLRIRLIRLRIRILLRRIRILILII
-10.000000
                0110111101010010
                                        IIRLRIRLIRLRIRILLRRIRILILII
                0110111101010010
                                        IIRLRIRLIRLRIRILLRRIRILILII
-10.000000
-10.000000
                0110111101010010
                                        IIRLRIRLIRLRIRILLRRIRILILII
-10.000000
                0110111101010010
                                        IIRLRIRLIRLRIRILLRRIRILILII
-10.000000
                0110111101010010
                                        IIRLRIRLIRLRIRILLRRIRILILII
all energies and first found individual with that energy:
-15.000000
                0010111101111011
                                        IIRRLILRILRLILIRLRLILIRILII
-13.000000
                0110111101111011
                                        IIRLRIRLIRLRIRILRIRILIRII
-1.000000
                1101110100111110
                                        IILRRILRILLRIRIRLRLIRILILII
                1011101011010011
0.000000
                                        IILLRILRIRLLIRILLRRIRILIRII
fittest individual in final population:
-15.000000
              0010111101111011
                                        IIRRLILRILRLILIRLRLILIRILII
 XIIL
IIR I
 LR RIL
 Т
       Ι
 T<sub>1</sub>R
     RL
  Ι
   RL
  LR I
   LIL
```

An der gezeichneten Schlange erkennt man deutlich, dass eine Schleife mit großem Loch gefunden wurde. Bei dieser Energiefunktion ist das Ergebnis aufgrund der zerklüfteten Energielandschaft (gut erkennbar an den Sprüngen in den Energien der Konfigurationen in der finalen Population) allerdings stärker von den zufälligen Startwerten abhängig. Entsprechend kann es sehr lange dauern – in ganz schlechten Läufen auch unendlich lange – bis das globale Optimum von -15 erreicht wird.