Изкуствен интелект - зимен семестър, 2007/2008 учебна година

Лекция 7: Генетични алгоритми

Дефиниция на генетичен алгоритъм

Вариант на стохастично трсене в лъч, при което новите състояния се генерират чрез комбиниране на двойки родителски състояния вместо чрез модифициране на текущото състояние.

Основни принципи

- Състоянията се представят като низове над дадена крайна азбука (често като низове от нули и единици).
- Оценяваща функция (fitness function): оценява пригодността (близостта до целта) на съответното състояние. Има по-големи стойности за по-добрите състояния.
- Алгоритъмът започва работа с множество (популация) от *k* случайно генерирани състояния (поколение 0).
- Принципи на получаването на състоянията от следващите поколения: селекция, кръстосване, мутация.

Селекция

В генерирането на състоянията от следващото поколение участват някои от най-добрите представители на текущото поколение (съгласно оценяващата функция), избрани на случаен принцип.

Кръстосване

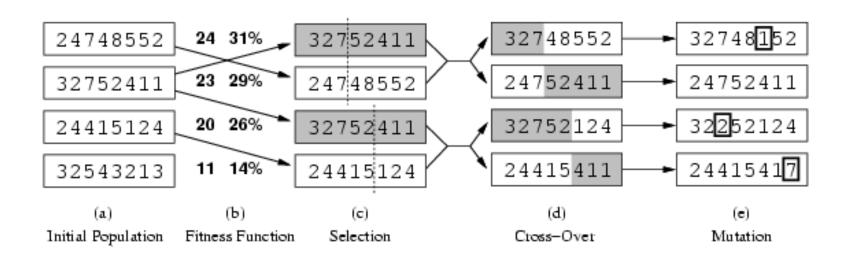
Избират се двойка "родителски" състояния и се определя т. нар. *точка на кръстосването* им (позиция в двата низа). Състоянието – наследник се получава чрез конкатенация на началната част на първия и крайната част на втория родител. Възможно е да се получи и друг наследник, в конструирането на който участват неизползваните части на двамата родители.

Мутация

Извършване на случайни промени в случайно избрана малка част от новата популация с цел да се осигури възможност за достигане на всяка точка от пространството на състоянията и да се избегне опасността от попадане в локален екстремум.

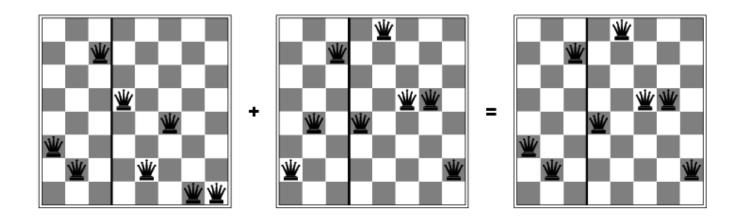
Пример: задача за 8-те царици. Да се намери такова разположение на 8 царици върху шахматна дъска, че никоя двойка от тях да не се бият взаимно.

• Представяне на състоянията: всяко състояние се представя чрез 8-компонентен вектор, *i*-тият компонент на който представя вертикалната позиция *p_i* на *i*-тата царица.



- Оценяваща функция: за всяко състояние връща като резултат броя на двойките царици, които не се бият взаимно (min = 0, max = 8 × 7/2 = 28)
- 24/(24+23+20+11) = 31%
- 23/(24+23+20+11) = 29% и т.н.

Пример за кръстосване



```
function GENETIC-ALGORITHM(population, FITNESS-FN) returns an individual
  inputs: population, a set of individuals
          FITNESS-FN, a function that measures the fitness of an individual
  repeat
      new\_population \leftarrow empty set
      loop for i from 1 to SIZE(population) do
         x \leftarrow RANDOM-SELECTION(population, FITNESS-FN)
          y \leftarrow \text{RANDOM-SELECTION}(population, FITNESS-FN)
          child \leftarrow Reproduce(x, y)
         if (small random probability) then child \leftarrow MUTATE(child)
          add child to new_population
      population \leftarrow new\_population
  until some individual is fit enough, or enough time has elapsed
  return the best individual in population, according to FITNESS-FN
function Reproduce(x, y) returns an individual
  inputs: x, y, parent individuals
  n \leftarrow \text{LENGTH}(x)
  c \leftarrow random number from 1 to n
  return Append(Substring(x, 1, c), Substring(y, c + 1, n))
```

Примери за различни типове кръстосване

• Кръстосване в единична точка

Избира се една точка на кръстосване. Низът – резултат от началото си до точката на кръстосване е копие на началната част на единия родител, останалата му част е копие на съответната част на втория родител.

Parent A Parent 2 Offspring 8691247536 + 1234567892 = 8691567892

• Кръстосване в две точки

Избират се две точки на кръстосване. Низът – резултат от началото си до първата точка на кръстосване е копие на съответната част от първия родител, частта на резултата от първата точка на кръстосване до втората точка на кръстосване е копие на съответната част на втория родител и останалото е копие на оставащата след втората точка на кръстосване част на първия родител.

Parent A Parent 2 Offspring 8691247<mark>536 + 1234567</mark>892 = 8691567<mark>536</mark>

• Аритметично кръстосване

Извършва се определена операция (аритметична, логическа и т.н.) между двамата родители и в резултат се получава новото потомство.

Parent A Parent 2 Offspring 1101011010 + 1101111101 = 1101011000 двоично кодиране, операция AND между съответните битове

Характерни приложения на генетичните алгоритми

- Решаване на оптимизационни задачи (задача за търговския пътник, задача за раницата и др.)
- Решаване на задачи за удовлетворяване на ограничения
- Избор на стратегия при игри за двама (по-общо, N) играчи
- Самообучение на невронни мрежи (уточняване на теглата на връзките между елементите в невронна мрежа с определена архитектура)
- Генетично програмиране

Пример: задача за търговския пътник. Дадени са група градове и разстоянията между тях. Търговският пътник трябва да посети всички градове, като минимизира общата дължина на пътя. Да се намери такъв маршрут на търговския пътник, който започва от даден град, завършва в същия град, включва всички останали градове точно по веднъж и образува път с възможно най-малка обща дължина.

Кодиране (представяне на състоянията)

Състоянията се представят като поредици от означенията на съответните градове в реда, в който търговският пътник ще ги посети.

Пример: състоянието, представено чрез низа "153264798", означава маршрут на търговския пътник, съставен от следната поредица от градове (предполага се, че градовете са означени с цифрите от 1 до 9): 1-5-3-2-6-4-7-9-8-1.

Кръстосване

Може да бъде както в единична точка, така и в две точки. И в двата случая са необходими допълнителни действия, които да осигурят получаването на коректно състояние като резултат от кръстосването.

Пример: кръстосване в две точки с получаване на поколение от двама наследници.

Ако
$$p_1 = "1234 | 567 | 8"$$
 и $p_2 = "8521 | 364 | 7"$

са две родителски състояния, то при кръстосването им ще се получат

$$C_1 = "1234 | 364 | 8"$$
 $V_2 = "8521 | 567 | 7"$

Очевидно c_1 и c_2 представят некоректни състояния, затова се прибягва до следната допълнителна операция: размените $3 \leftrightarrow 5$, $6 \leftrightarrow 6$ и $4 \leftrightarrow 7$, които са извършени при кръстосването на родителските състояния в областта между двете точки на кръстосване, се повтарят в областите извън точките на кръстосване.

Така окончателно се получава потомство

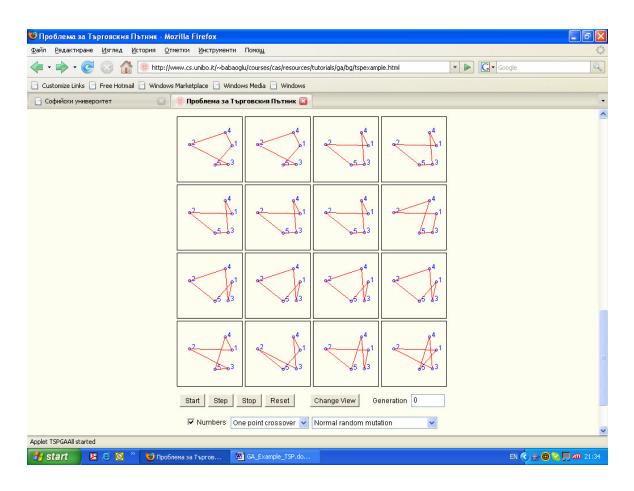
$$d_1 = "1257 | 364 | 8"$$
 $d_2 = "8321 | 567 | 4"$

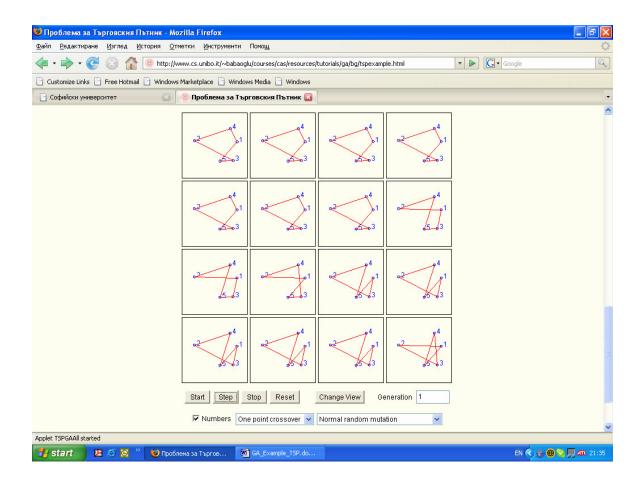
Мутация

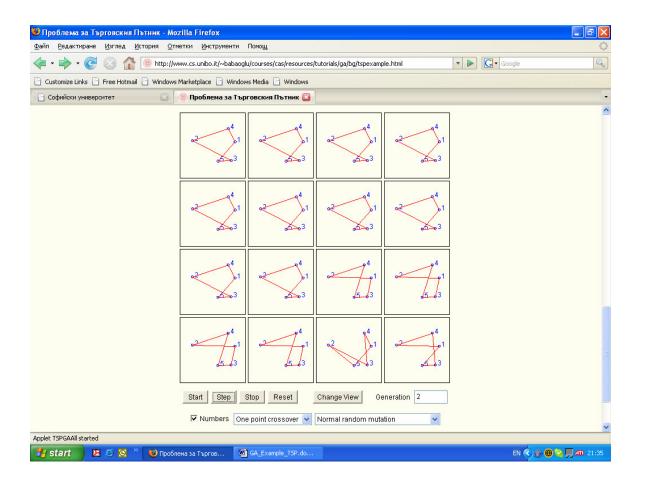
Размяна на два случайно избрани знака от съответния низ.

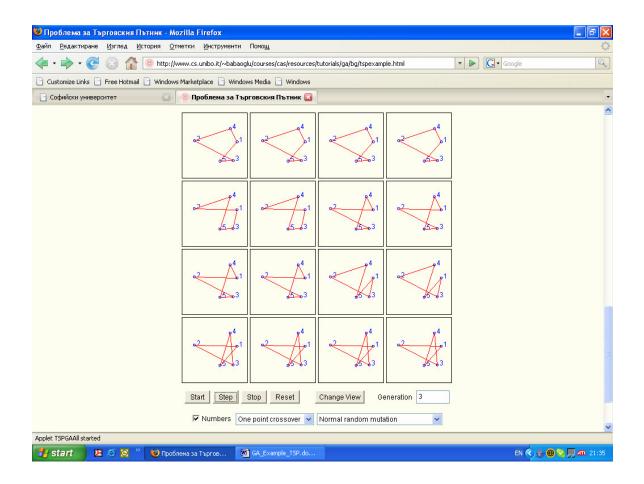
Пример: "<mark>153</mark>26479<mark>8</mark>" -> "<mark>1538</mark>6479<mark>2</mark>"

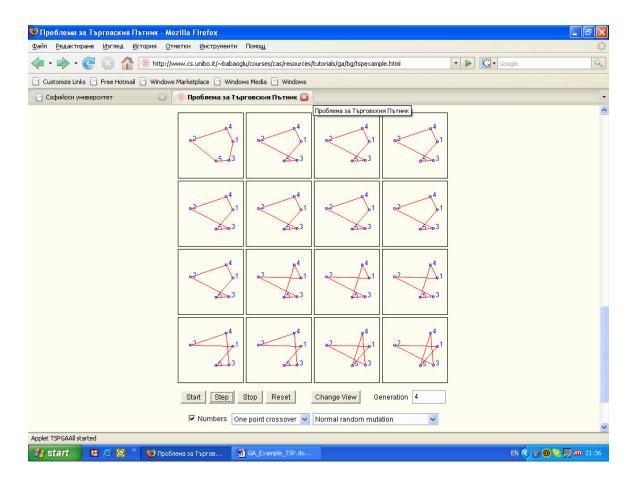
Проследяване на изпълнението на генетичен алгоритъм за решаване на задачата за търговсия пътник:

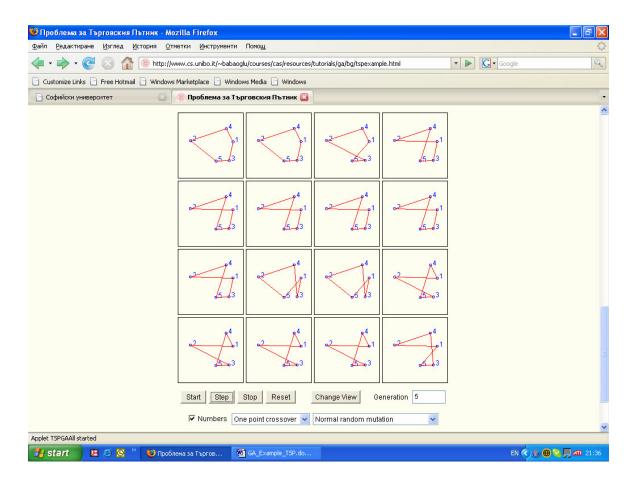












Прекратяване на изпълнението на даден генетичен алгоритъм

В зависимост от конкретната задача могат да бъдат използвани и други критерии (освен посочените в общата дефиниция) за проверка на "сходимостта" и вземане на решение за прекратяване на изпълнението на един генетичен алгоритъм. Такива критерии, които често се използват на практика, са:

- о съвпадение/близост на оценките на най-добрите състояния от последните няколко популации;
- о наличие на висок процент състояния от текущата популация, които са идентични или подобни едно на друго.