

Genetski algoritam

Zagreb

3. lipnja 2008.

© Bojana Dalbelo Bašić

SIC

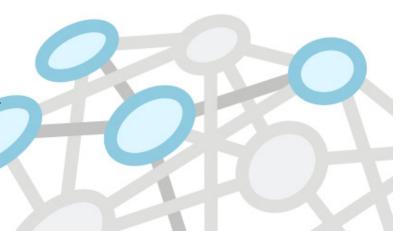
bojana.dalbelo@fer.hr

© Marko Čupić

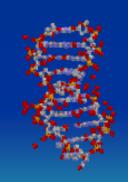
marko.cupic@fer.hr

© Jan Šnajder

jan.snajder@fer.hr



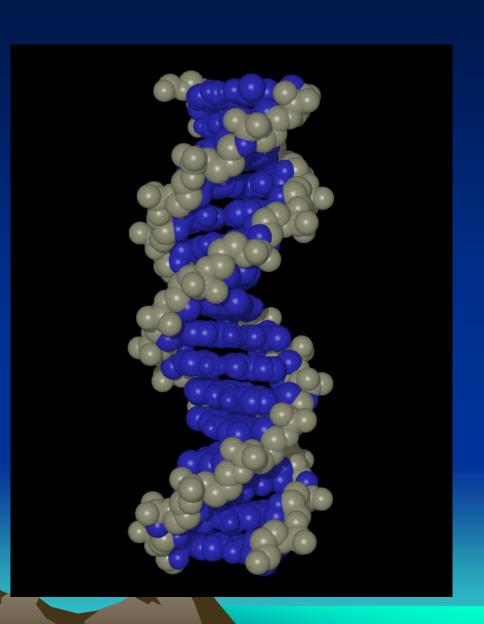
Genetski Algoritam

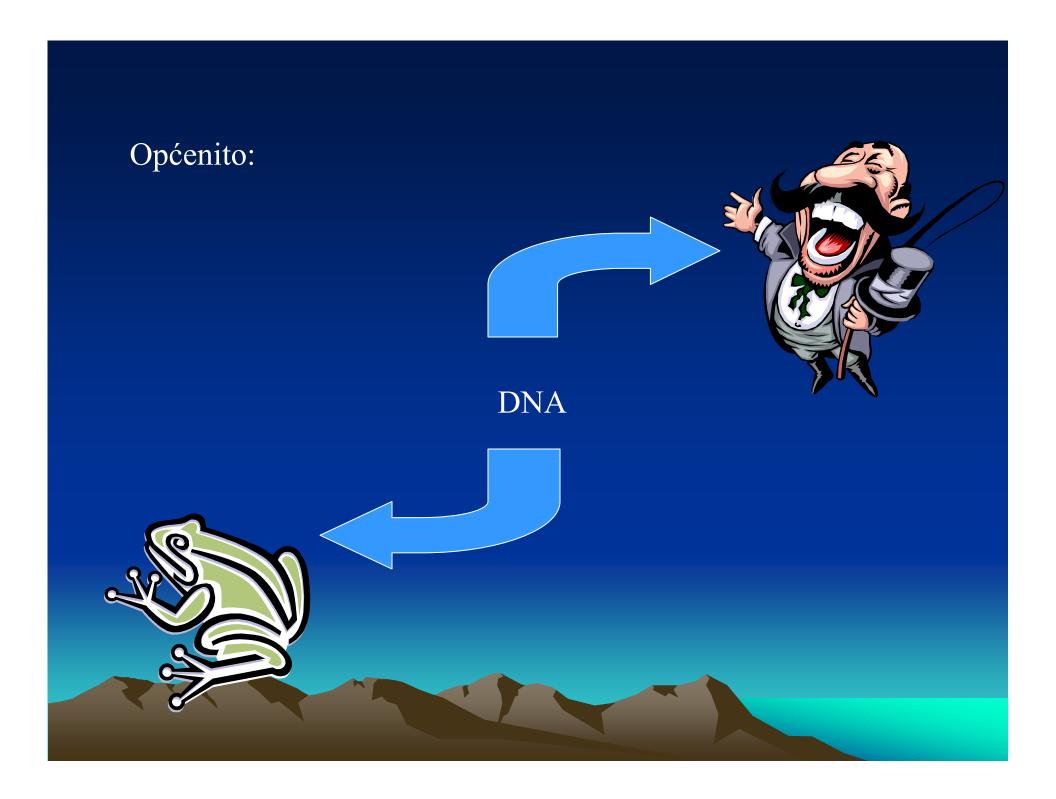


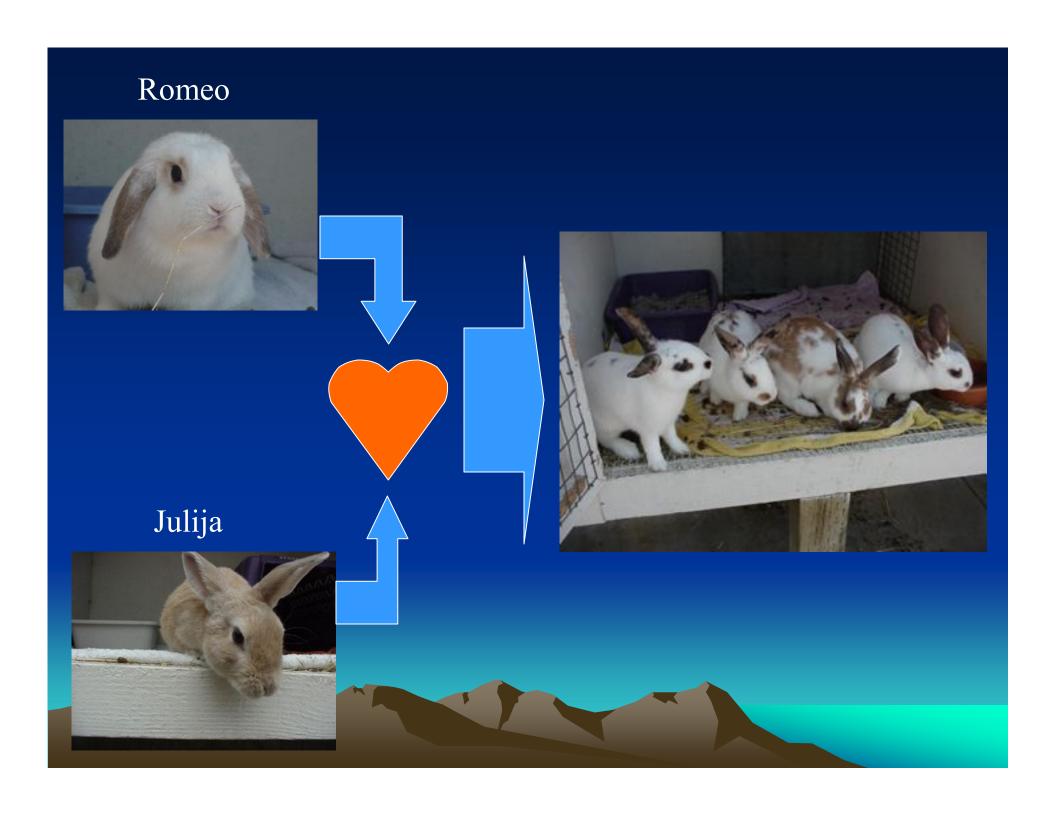
DNA

Biološki pristup:

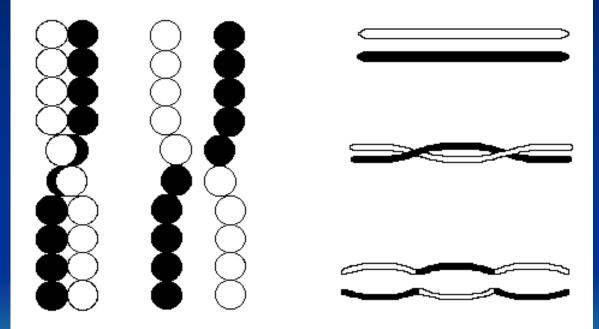
- •Nositelj informacija
- •Izgrađena od gena
- •Mijenja se tijekom evolucije







Kromosomi - Križanje



Evolucija

Evolucija – što se zapravo tu događa?

- 1. Imamo početnu populaciju
- 2. Populacija je pod utjecajem okoliša bolji opstaju
- 3. Neke jedinke iz početne populacije se razmnožavaju i imaju potomke
- 4. Ponavlja se korak 1.

Mehanizmi evolucije

Križanje Mutacija ?

Bolja svojstva potomaka u odnosu na svojstva roditelja...

Tehnički pogled:

Zadatak: Preživjeti

Okoliš: Priroda (Planet Zemlja)

Rješenja: Jedinke (DNA)

Problem OPTIMIZACIJE

Osnovni pojmovi

Funkcija cilja

Okoliš

Rješenja

Funkcija cilja

(engl. Fitness function, Cost function)

- Funkcija proizvoljnog broja varijabli
- npr. funkcija dvije varijable:

$$f(x,y) = \sqrt{(x-5)^2 + (y+6)^2}$$

- GA općenito ne postavlja stroge uvjete na funkciju cilja

Okoliš

Simuliramo uvjetima koje postavljamo na funkciju...

Npr.

Rješenje je to lošije, što je veće!

- → Tražimo najbolje rješenje
 - → Rješenje za koje je funkcija najmanja!

Rješenja

Rješenje funkcije iz primjera → <u>brojevi</u>

Ne mogu biti doslovno molekule <u>DNA</u>

Ali, koristimo analogiju i pojednostavljenja:

- Kromosom je niz gena
- Jedinke su organizmi s jednim kromosomom proizvoljne duljine

Potrebno je prijeći u domenu brojeva...

Koraci:

- 1. Potrebno je pretpostaviti granice u kojima će se rješenje nalaziti
- 2. Kodirati rješenja
- 1. Pretpostavka o granicama Zašto???

$$f(x,y) = \sqrt{(x-5)^2 + (y+6)^2}$$

2. Kodiranje rješenja

Koristiti ćemo se nizom nula i jedinica, bitova – gena – kako bismo izgradili rješenje - DNA

Interpretacija nula i jedinica:

- •Zapis u IEEE formatu za prikaz brojeva sa pomičnim zarezom
- •Binarni kod, 2k kod
- Grayev kod

•

Kodiranje rješenja

Npr. odabrati ćemo:

- •Binarni prikaz
- •Svaku varijablu kodirati s 10 bitova

'p' bitova \rightarrow 2^p različitih kombinacija

Što znači da je rješenje varijable x predstavljeno nizom $b_{(2)} = 01010111111?$

- 1. Promotrimo "vrijednost" binarnog broja
- 2. Promotrimo očekivani opseg rješenja [-100,100]

Radi se preslikavanje:

Formula:

$$x = x_{dg} + \frac{b_{(10)}}{2^p - 1} \left(x_{gg} - x_{dg} \right)$$

Rješenje za x: $b_{(2)} = 01010111111 = b_9 b_8 b_7 b_6 b_5 b_5 b_4 b_3 b_2 b_1 b_0$

$$b_{(2)} = 01010111111 \rightarrow b_{(10)} = 351$$

$$b_{(10)} = \sum_{i=0}^{p} b_i \cdot 2^i$$

$$x = -100 + \frac{351}{1023} (100 - (-100)) = -31.3783$$

Funkcija 'f' je funkcija dvije varijable: x i y!

Rješenje se kodira kao niz od 20 bitova:

0101011111 0011010011 → Analogija DNA

X=-31.3783Y=-58.7488

X

Konačno, evolucija i GA

Priroda – nema jednog rješenja → populacije rješenja (smrznute žabe)

Lokalni optimum...

Globalni optimum...

Svaka jedinka → jedinstvena struktura DNA

populacija 3
(porodica medvjeda)

populacija 2
(porodica svizaca)
(porodica žaba)

Konačno, evolucija i GA

```
Stvori po etnu populaciju (N jedinki)

Evaluiraj populaciju (tko je koliko dobar)

Ponavljaj dok nije kraj

Odaberi 0<K≤N roditelja

Generiraj djecu (križanje, mutacija)

Evaluiraj populaciju

Vrati rješenje
```

Križanje

"Roditelji" rješenja – dva niza nula i jedinica

Točke prijeloma

Dijete:

```
C = 01010010110011011001
```

Genetski operatori

Križanje

Mutacija

Uniformno križanje

Uniformno križanje je križanje s n-1 točkom prekida.

Iznimno jednostavna implementacija.

Jedinke roditelji A i B, slučajni niz nula i jedinica C

```
Dijete D = (A and B) or (C and (A xor B))
```

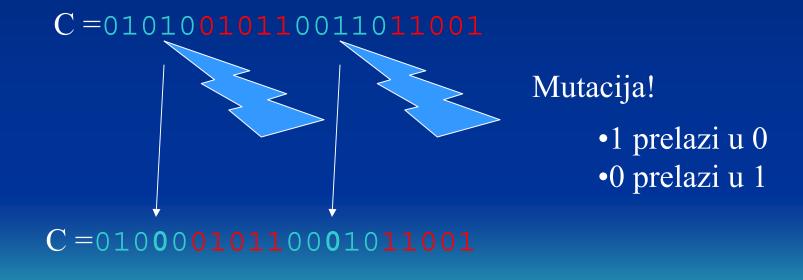
And ima 1 na onom mjestu gdje roditelji imaju 1. Xor ima 1 na onom mjestu gdje roditelji imaju različite znamenke. Formulu pročitati:

"Na mjestima gdje oba roditelja imaju iste 'gene', i dijete ima isti 'gen'. Na mjestima gdje roditelji imaju različite 'gene', dijete ima slučajno odabran 'gen'".

Mutacija

Dijete nakon križanja:

Konačan oblik djeteta



Križanje + mutacija

Križanje – kombiniranje svojstava roditelja!

Mutacija

- stohastički proces
- osiguranje od lokalnih optimuma

Koji ćemo bit invertirati?

- → Vjerojatnost mutacije bita!
 - → Premala? Nije dobro!
 - → Prevelika? Stohastičko pretraživanje! Loše!!!

Odabir roditelja

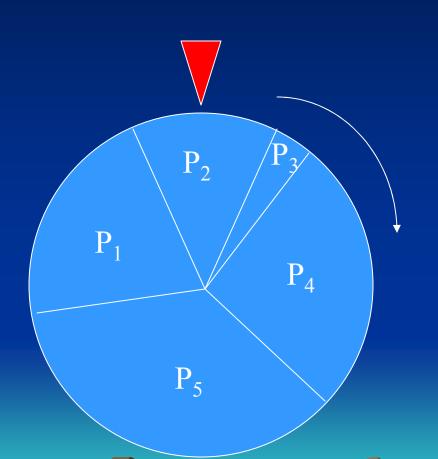
Koje jedinke su dobri roditelji?

Sortiramo jedinke pe kvaliteti, biramo najbolje?

→ Lokalni optimumi!

- •Izbor preko funkcije dobrote, ali slučajno.
- •Tko je bolji, ima veće šanse da bude izabran.
- → Jednostavna selekcija (Roulette wheel selection)

Roulette wheel selection



$$P_1 \approx Fd(X_1)$$

$$P_2 \approx Fd(X_2)$$

$$P_3 \approx Fd(X_3)$$

$$P_4 \approx Fd(X_4)$$

$$P_5 \approx Fd(X_5)$$

$$P_{a,b} = \sum_{i=a}^{b} P_i$$

$$P_{1-5} = P_1 + P_2 + P_3 + P_4 + P_5$$

- •Generator slučajnih brojeva s uniformnom distribucijom
- •Generiramo slučajan broj iz intervala [0, P₁₋₅]
- •Izaberemo jedinku iz područja u koje taj broj upadne

Možemo sve podijeliti sa P_{1-5} pa generirati broj iz [0,1]

Što je točno funkcija dobrote?

Alternative:

- •Vrijednost same funkcije cilja
- •Funkcija koja ovisi o funkciji cilja

$$f(x,y) = \sqrt{(x-5)^2 + (y+6)^2}$$

1) Funkcija dobrote = funkcija cilja
$$Fd(rješenje_1)=\sqrt{601}$$

 $Fd(rješenje_2)=\sqrt{53}$

Tražimo minimum: funkcija bolja što je dobrota bolja (veća)! Uzimamo za funkciju dobrote MINUS funkciju cilja.

2) Funkcija dobrote ovisi o funkciji cilja

Ako su sve jedinke približno dobre, vjerojatnosti odabira slične!

```
f(riješenje<sub>1</sub>)=1000001 \rightarrow vjerojatnost odabira \approx 20\% f(riješenje<sub>2</sub>)=1000002 \rightarrow vjerojatnost odabira \approx 20\% f(riješenje<sub>3</sub>)=1000003 \rightarrow vjerojatnost odabira \approx 20\% f(riješenje<sub>4</sub>)=1000004 \rightarrow vjerojatnost odabira \approx 20\% f(riješenje<sub>5</sub>)=1000005 \rightarrow vjerojatnost odabira \approx 20\%
```

Tražimo minimum funkcije cilja:

f_{max}(rješenja)=1000005

Fd(rješenje_i)=f_{max}(rješenja)-f(riješenje_i)

 $Fd(riješenje_1)=4 \Rightarrow vjerojatnost odabira \approx 40\%$

 $\overline{\text{Fd(riješenje}_2)}=3 \Rightarrow \text{vjerojatnost odabira} \approx 30\%$

Fd(riješenje₃)=2 \rightarrow vjerojatnost odabira $\approx 20\%$

 $Fd(riješenje_4)=1 \Rightarrow vjerojatnost odabira \approx 10\%$

Fd(riješenje₅)=0 \rightarrow vjerojatnost odabira $\approx 00\%$

3-turnirska selekcija

Alternativa jednostavnoj selekciji

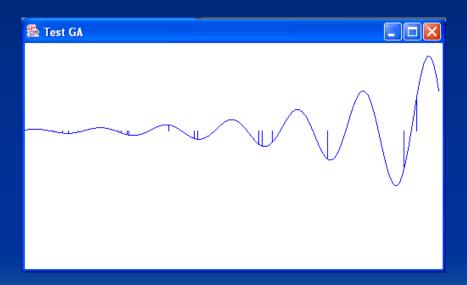
Nema generacija

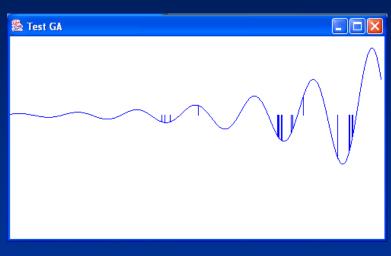
- 1. Izaberi tri jedinke (potpuno slučajno!)
- 2. Izbaci najgoru od te tri iz populacije
- 3. Generiraj dijete iz preostale dvije i ubaci ga u populaciju

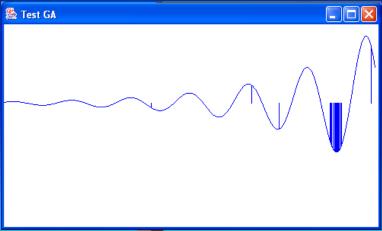
Vrlo jednostavna implementacija!

Primjer (1)

Pronalaženje minimuma funkcije

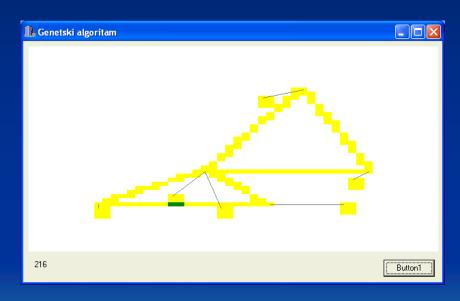


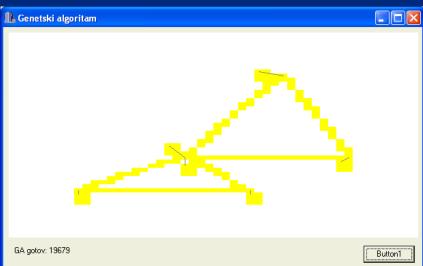




Primjer (2)

Pronalaženje optimalnog položaja naziva vrha trokuta





Literatura

Z.Michalewicz, Genetic Algorithms + Data Structures = Evolution Programs, Springer Verlag, Berlin, 1992.

R.L.Haupt, S.E.Haupt, Practical Genetic Algorithms, John Wiley & Sons, 1998.

M. Golub: Skripta 1. dio: Genetski algoritmi http://www.zemris.fer.hr/~golub/ga/skripta1/ga_skripta1.doc

M. Golub: Skripta 2. dio: Paralelni genetski algoritmi http://www.zemris.fer.hr/~golub/ga/skripta2/ga_skripta2.doc



Web

Opširniji materijali (predavanja, studentski projekti, simulatori, animacije, bibliografija itd.) dostupni su na stranicama predmeta:

- Neizrazito, evolucijsko i neuro-računarstvo http://www.zemris.fer.hr/education/efnc
- Strojno učenje
 http://www.zemris.fer.hr/education/ml
- Inteligentni sustavi http://www.zemris.fer.hr/education/is