1.6 Príklady použitia genetického algoritmu (Matlab)

Príklad GA:

Hľadanie globálneho minima Schwefelovej funkcie

Nová schwefelova funkcia

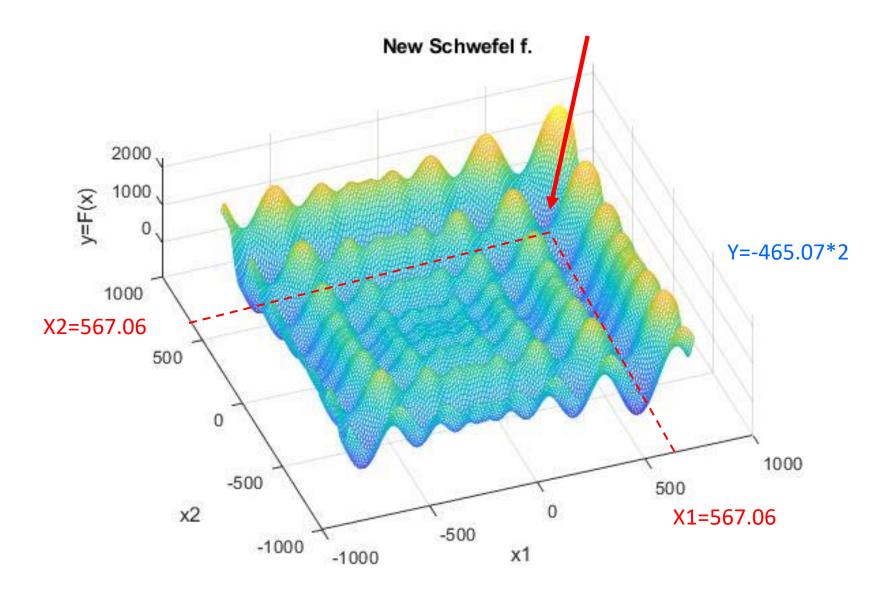
(testfn3b.m)

$$f(x) = \sum_{i=1}^{n} -x_{i}.\sin(\sqrt{|x_{i}|})$$
$$-800 \le x_{i} \le 800$$
$$i = 1, 2, 3, ..., 10$$

Globálne minimum:

$$f(x) = -n.465.07$$

 $x_i = 567.06$; $i = 1, 2, 3, ..., n$

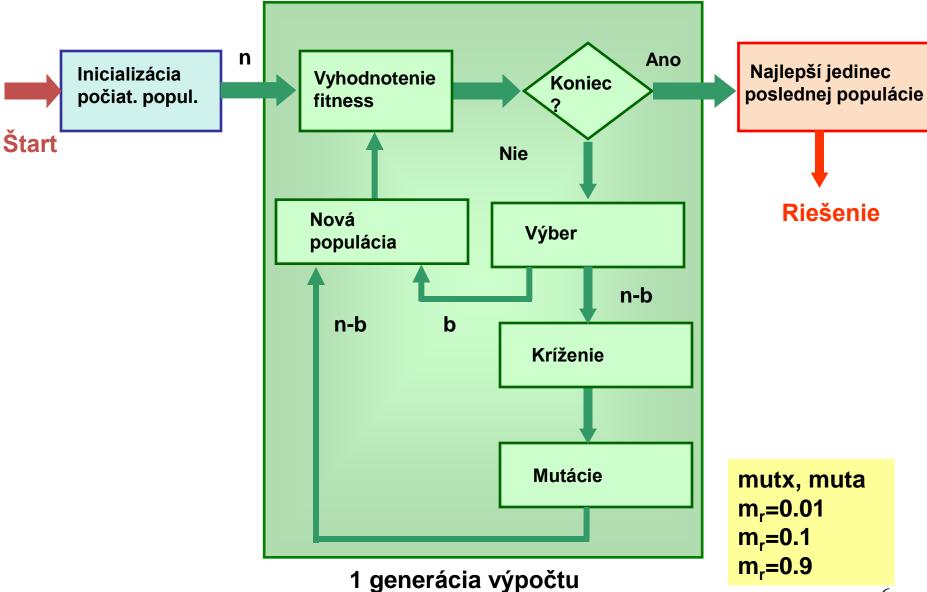


Príklad:

Parametrizácia mutácie

(Schwefel.f., testfn3.m)

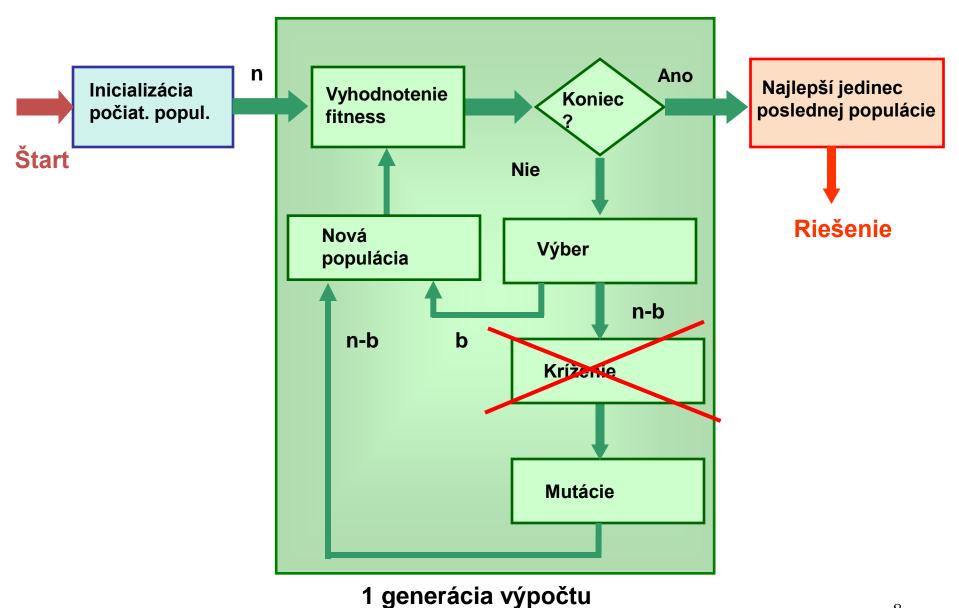
Genetický algoritmus



Príklad:

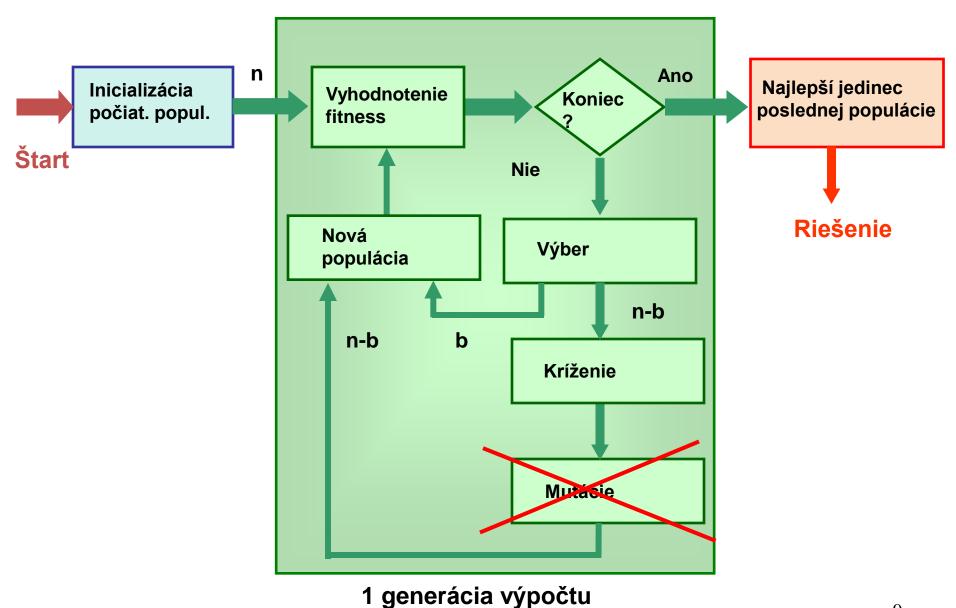
Kríženie vs. mutácia

Genetický algoritmus



8

Genetický algoritmus

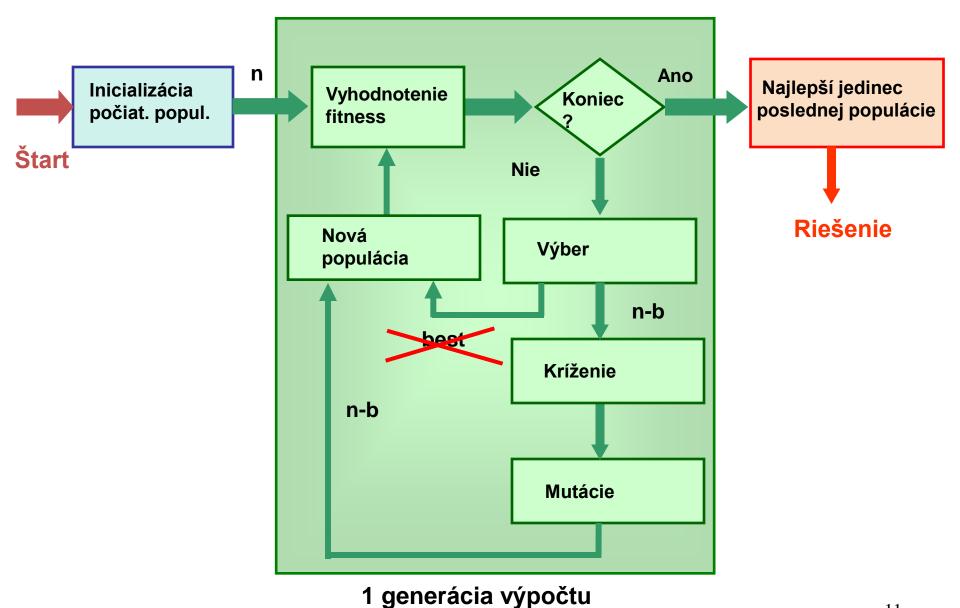


Príklad:

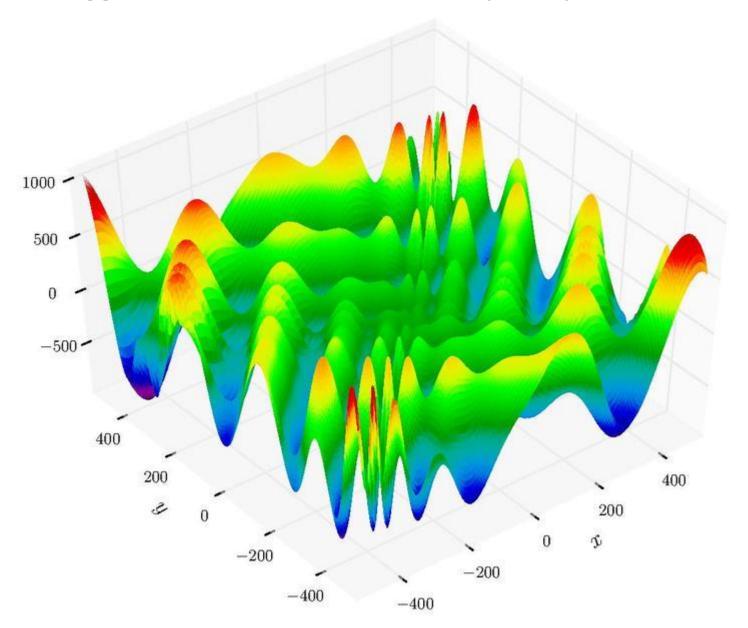
Elitarizmus

(Schwefel.f., testfn3.m)

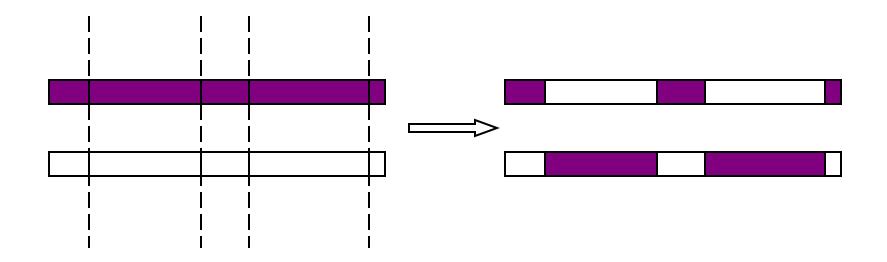
Genetický algoritmus



Eggholder fn. – ťažší testovací optim. problém



1.7 Ďalšie možnosti genetických operácií



Viacbodové kríženie (crossov.m)

$$R_a = [a_1 \ a_2 \ a_3 \ a_4 \ a_5]$$

 $R_b = [b_1 \ b_2 \ b_3 \ b_4 \ b_5]$
 $M = [0 \ 1 \ 1 \ 0 \ 1]$

$$P_1=[a_1 b_2 b_3 a_4 b_5]$$

 $P_2=[b_1 a_2 a_3 b_4 a_5]$

maskované kríženie

$$R_a = [a_1 \ a_2 \ a_3 \ a_4 \ a_5]$$

$$R_b = [b_1 \ b_2 \ b_3 \ b_4 \ b_5]$$

$$R_c = [c_1 \ c_2 \ c_3 \ c_4 \ c_5]$$

$$M_1=[1 \ 1 \ 3 \ 2 \ 2] \rightarrow P_1=[a_1 \ a_2 \ c_3 \ b_4 \ b_5]$$

$$M_2=[2 \ 1 \ 1 \ 1 \ 2] \rightarrow P_2=[b_1 \ a_2 \ a_3 \ a_4 \ b_5]$$

$$M_3=[3 \ 3 \ 2 \ 2 \ 1] \rightarrow P_3=[c_1 \ c_2 \ b_3 \ b_4 \ a_5]$$

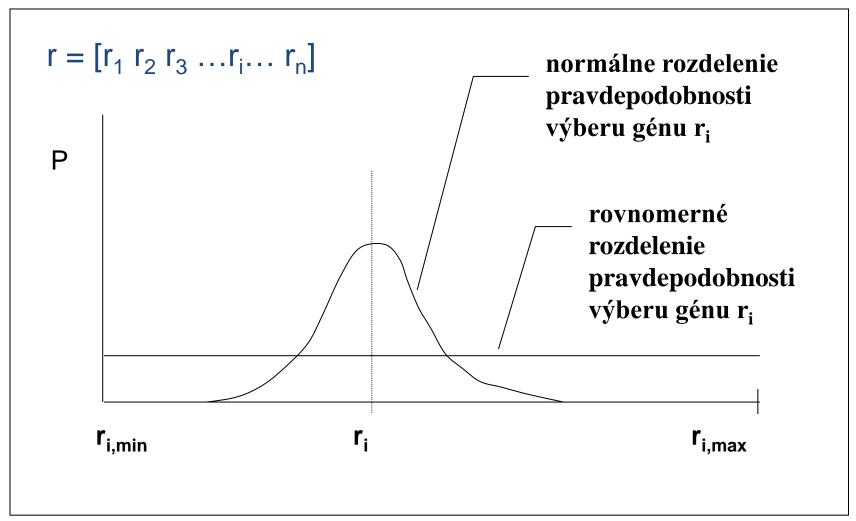
diskrétne kríženie (s viacerými rodičmi, crosgrp.m)

Rôzne typy mutácie

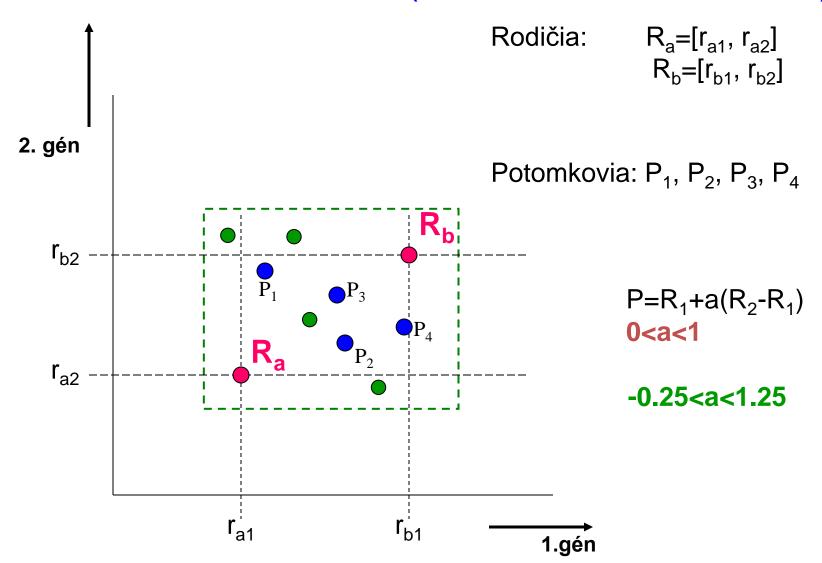
$$r = [r_1, r_2, ..., r_i, ..., r_n] \rightarrow r' = [r_1, r_2, ..., \rho, ..., r_n]$$

- a) obyčajná m. $\rho \in (r_{i,min}; r_{i,max})$ ρ - náhodné číslo z celého dovoleného rozsahu (mutx.m)
- b) aditívna m. $\rho = \mathbf{r_i} + \delta$ δ - náhodné číslo zo zvoleného rozsahu (muta.m)
- c) multiplikatívna m. $\rho = r_i * \alpha$ α - náhodné číslo zo zvoleného rozsahu (mutm.m)

Rozloženie pravdepodobnosti výberu mutovaného génu (pri aditívnej alebo multiplikatívnej mutácii)

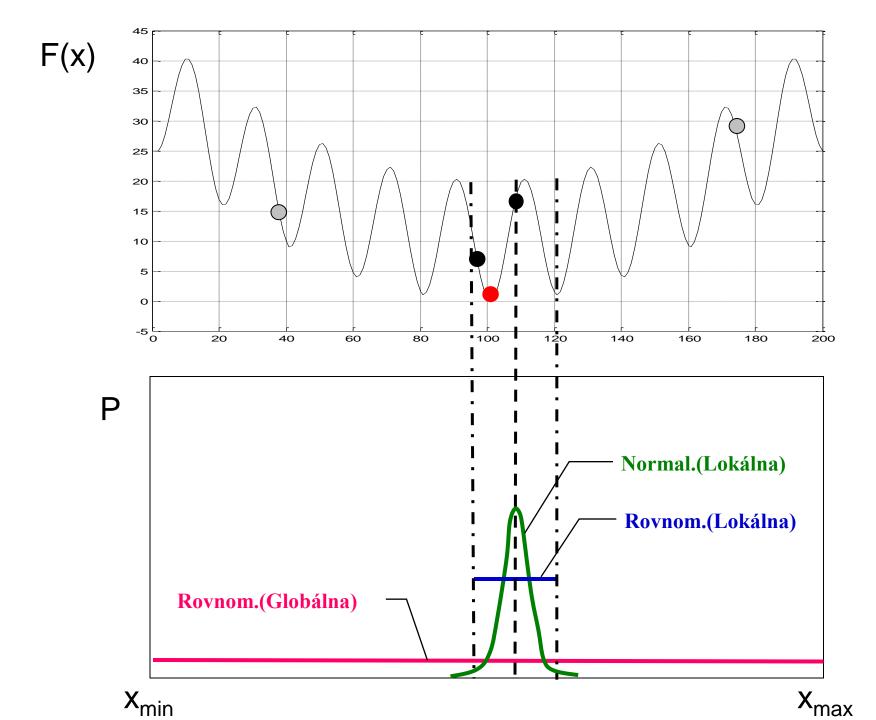


Medzil'ahlé kríženie (intmedx.m, around.m)



Geometrická interpretácia medziľahlého kríženia

Globálne / Lokálne hľadanie

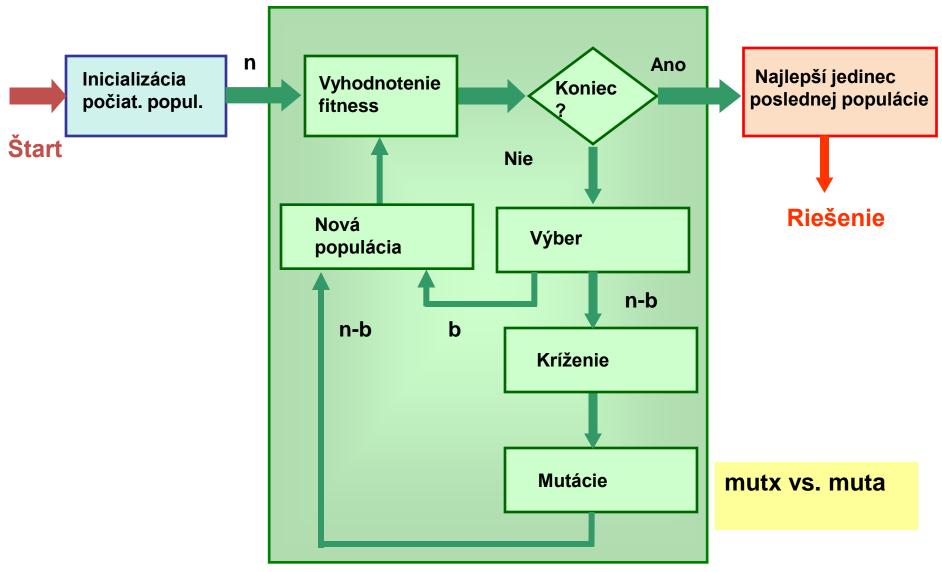


Príklad:

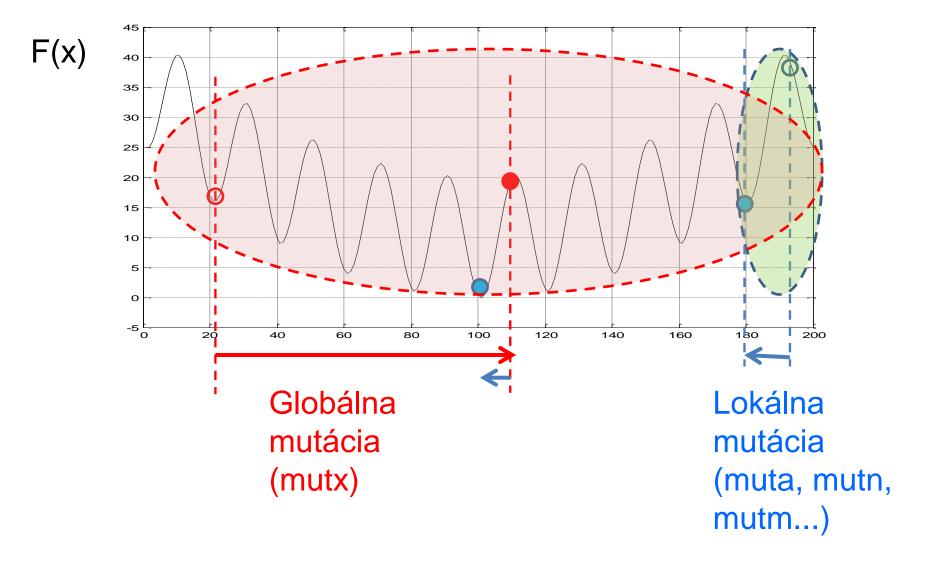
Globálna / lokálna mutácia

(Schwefel.f., testfn3.m)

Genetický algoritmus



1 generácia výpočtu



globálne a lokálne hľadanie je vhodné v GA v priebehu celého behu riešenia kombinovať

Metódy výberu reťazcov do novej populácie (selekcia)

- Výber na základe úspešnosti / fitness (selbest.m)
- Náhodný výber (selrand.m)
- Výber pomocou váhovaného ruletového kolesa (selsus.m)
- Turnajový výber (seltourn.m)
- Výber podľa maximálnej miery diverzity (seldiv.m)
- iné ...

Výber na základe miery úspešnosti - deterministicky ("elitársky výber", selbest.m)

vyber
$$6 \rightarrow [321]$$

Pop =
$$[R_1, R_2, R_3, R_4, R_5, R_6, R_7, R_8, R_9, R_{10}]$$

Fit = $[2.1, 7.8, 1.7, 4.9, 9.1, 0.2, 7.6, 0.0, 2.1, 2.9]$
Vyb = $[R_5, R_5, R_5, R_2, R_2, R_7]$.

Náhodný výber (selrand.m)

vyber 6

Pop =
$$[R_1, R_2, R_3, R_4, R_5, R_6, R_7, R_8, R_9, R_{10}]$$

Fit = $[2.1, 7.8, 1.7, 4.9, 9.1, 0.2, 7.6, 0.0, 2.1, 2.9]$
Vyb = $[R_8, R_4, R_2, R_1, R_4, R_9]$

Turnajový výber (seltourn.m)

- 1. Z danej skupiny sa vyberie náhodná dvojica jedincov
- 2. Lepší z dvojice ide medzi vybrané jedince
- 3. Oba jedince sa vrátia naspäť do pôvodnej skupiny
- 4. Ak je vybraný už požadovaný počet tak koniec inak skok na bod 1

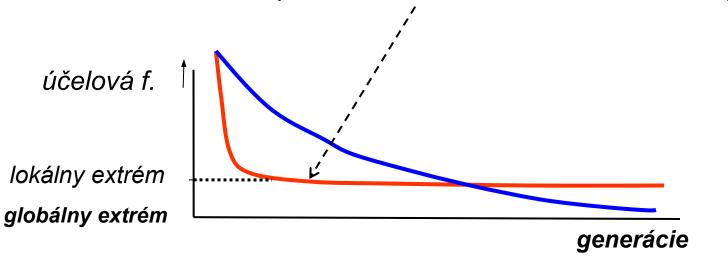
Príklad konkrétneho GA

- 1. Náhodná inicializácia počiatočnej populácie P o počte 20 reťazcov.
- 2. Vyhodnotenie vektora účelových funkcií resp. fitness pre všetky reťazce populácie.
- 3. Výber skupiny A ako 2 najúspešnejších reťazcov z populácie P (s najvyššou hodnotou fitness).
- 4. Výber skupiny *B* ako 4 najúspešnejších reťazcov z populácie *P* (zahrňujú aj reťazce skupiny *A*).
- 5. Výber 14 reťazcov skupiny C pomocou turnajového výberu z populácie P.
- 6. Zjednotením reťazcov skupín *B a C* sa vytvorí pracovná skupina 18 reťazcov *D*.
- 7. V skupine D sa vytvoria náhodné dvojice, s ktorými sa uskutoční kríženie.
- 8. Vybrané gény niektorých reťazcov skupiny *D* sa zmutujú globálne alebo lokálne.
- 9. Vytvorí sa nová generácia populácie P ako zjednotenie skupín A a D.
- 10. Ak sa dosiahol predpísaný počet cyklov (generácií) vyberie sa najúspešnejší reťazec ako konečné riešenie. Inak sa pokračuje bodom 2.

Selektívny tlak

- Selektívny tlak = P_{best}/P_{mean} P_{best} - pravdepodobnosť výberu najlepšieho jedinca P_{mean} - priemerná pravdepodobnosť výberu jedincov
- je to miera konkrétneho GA (metódy výberu) uprednostňovať aktuálne lepšie jedince z populácie pred aktuálne horšími jedincami
- GA s vysokým selektívnym tlakom rýchlo konvergujú k najbližšiemu lokálnemu extrému a ťažko ho opúšťajú
- zvyšovanie sel. tlaku: elitársky výber (selbest) na úkor náhodného výberu (selrand) a turnajového výberu (seltourn), ruletový výber (slesus) má vyšší sel. tlak než seltourn

Predčasná konvergencia riešenia GA (uviaznutie riešenia v lokálnom extréme)



Diverzita v populácii

- Diverzita, rozptyl, rôznorodosť génov
- dá sa vyjadriť pomocou euklidovskej vzdialenosti voči vzťažnému reťazcu alebo rozptylom hodnôt reťazcov (génov)
- v GA, ktorý zabezpečuje vysokú diverzitu sa v populácii neustále vytvárajú reťazce s rôznorodou genetickou informáciou
- zvýšenie diverzity šanca opustiť lokálny extrém, nové perspektívne smery hľadania
- zvýšenie diverzity ale spomaľuje rýchlosť konvergencie, príliš vysoká diverzita môže úplne zablokovať konvergenciu
- diverzitu zvyšuje: vyššia miera mutácie, náhodný výber, resetovanie jedincov alebo časti populácie, veľkosť populácie

Selektívny tlak a diverzita pôsobia proti sebe

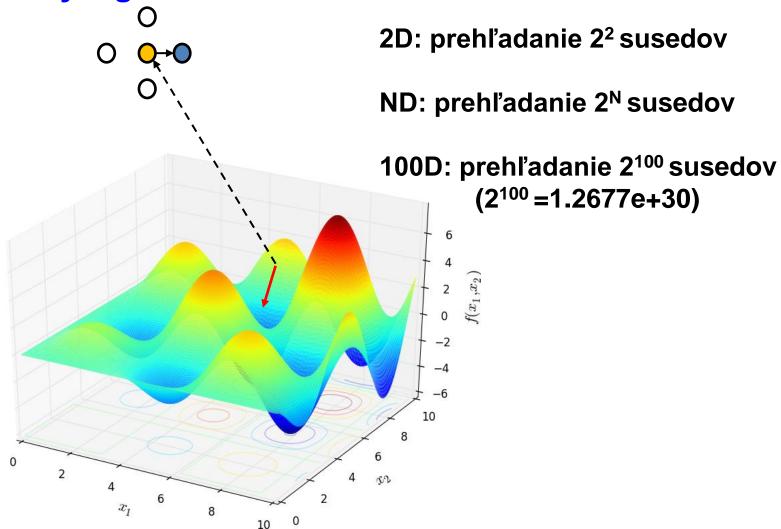
Ich vhodným vyvážením možno docieliť optimálnu konvergenciu GA

Príklad:

Schwefelova funkcia 100 premenných

(Schwefel.f., testfn3b.m)

Horolezecký algoritmus - 2D úloha



Horolezecký algoritmus uviazne v najbližšom lokálnom extréme.