

Rezolvarea problemelor cu ajutorul metodelor de căutare locale



Obiective

Formularea problemelor ca probleme de optimizare a unei funcții obiectiv numerice și identificare modalităților locale și evolutive de rezolvare a lor. Specificarea, proiectarea și implementarea metodelor de optimizare evolutivă.



Aspecte teoretice

Rezolvarea problemelor ca proces de optimizare

Tipuri de probleme de optimizare.

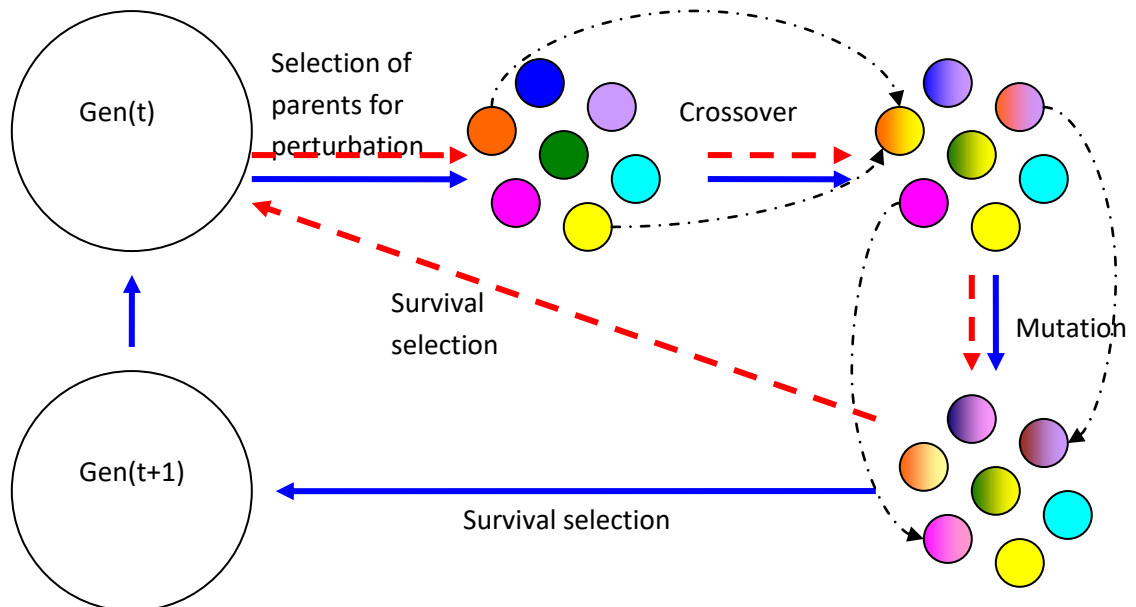
Modalități de rezolvare a problemelor de căutare → Identificarea soluției potențiale optime:

- Stabilirea componentelor problemei
 - o Condiții (constrângeri) pe care trebuie să le satisfacă (parțial sau total) soluția
 - o Funcție de evaluare a unei soluții potențiale → identificareaa optimului
- Definirea spațiului de căutare
- Stabilirea strategiei de identificare a soluției optime în spațiului de căutare



Probleme abordate

1. Schema generală a unui algoritm evolutiv – discuție privind schema generatională și cea steady-state.



Generational GA	Steady – state GA
Initialisation P(0) Evaluation(P(0)) g = 0; While (not stopCondition) do Repeat Select 2 parents p1 and p2 from P(g) Crossover(p1,p2) =>o1 and o2 Mutation(o1) => o1* Mutation(o2) => o2* Evaluation(o1*) Evaluation(o2*) Add o1* and o* into P(g+1) Until P(g+1) is full. g++ EndWhile	Initialisation P Evaluation(P) While (not stopCondition) do Select 2 parents p1 and p2 from P Crossover(p1,p2) =>o1 and o2 Mutation(o1) => o1* Mutation(o2) => o2* Evaluation(o1*) Evaluation(o2*) Best(o1*,o2*) replaces Worst(P) EndWhile

2. Pași în dezvoltarea unui algoritm evolutiv

- stabilirea unei reprezentări și a unei *mapări* de la genotip la fenotip
- inițializarea populației
- evaluarea calității unui individ (fitness)
- managementul populației (algoritm generațional versus algoritm steady-state)
- selecția părinților pentru încrucișare
- încrucișarea
- mutația
- formarea noii generații (fără și cu elitism)
- condiția de oprire a căutării
- parametrii AG

3. Considerarea unor probleme si rezolvarea lor cu ajutorul AE.

- Exemple de probleme:
 - Submulțime de sumă dată – dându-se n numere întregi, să se găsească o submulțime de numere a căror sumă să fie S
 - Reprezentare binară (1 – element ales, 0 – element neales pt submulțime)
 - Fitness = abs(suma submulțimii – S)
 - Optimizare prin minimizare
 - selecție - de orice fel (exemplificarea unei anumite selecții)
 - încrucișare (de ex cu un punct de tăietură)
 - mutație (tare sau slabă)
 - Problema rucsacului
 - Reprezentare binară (1 – element ales, 0 – element neales pt rucsac)
 - Fitness = valoarea obiectelor din rucsac – (greutatea rucsacului – greutatea obiectelor puse în rucsac), dacă obiectele încap în

rucsac și valoarea obiectelor din rucsac – $\text{abs}(\text{greutatea rucsacului} - \text{greutatea obiectelor puse în rucsac}) * \text{constantă_penalizare}$, altfel

- Optimizare prin maximizare
- selecție, încrucișare, mutație - similar cu problema precedentă

iii. Problema comisului voiajor

- Reprezentare permutare
- Fitness = lungimea drumului
- Optimizare prin minimizare
- selecție (similar cu problema precedentă)
- încrucișare
 - cu punct de tăietură, dar cu verificarea corectitudinii descendenților
 - ordonată
- mutație
 - prin interschimbare (swap mutation)

iv. Problema reginelor

- Reprezentare matrice cu 0 și 1 (1 pt locul fiecărei regine) sau reprezentare prin permutare (reprezentarea prin permutarea este mai eficientă)
- Fitness = nr de greșeli de amplasare a reginelor
- Optimizare prin minimizare
- selecție, încrucișare și mutație - similar cu problemele precedente