# Algoritmi Genetici - Introducere și Context

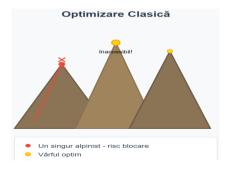
Asist. univ. dr. Mihai Tudor

Departamentul de Matematică, Universitatea din Craiova, România Specializarea Matematică-Informatică

# Analogia Alpinistului

### **Optimizarea Clasică**:

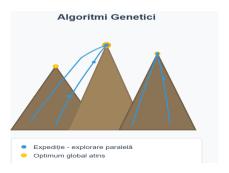
- ✓ Un singur "alpinist" urcă urmărind panta cea mai abruptă;
- Eficient pentru un singur vârf;
- ✓ Risc: rămâne blocat pe primul deal (optim local);



# Analogia Alpinistului

#### Algoritmii Genetici:

- ✓ Un singur "alpinist" este înlocuit de o întreagă echipă;
- ✓ Explorarea se face în direcții diferite simultan;
- Împărtășesc informații și învață unul de la altul;
- ✓ Se ajunge la generații succesive din ce în ce mai "specializate" și "eficiente".



## Esența algoritmilor genetici

Analogia alpinistului surprinde aspectele esențiale ale algoritmilor genetici:

- ✓ Se utilizează o "populație" de soluții candidat ce evoluează spre soluții din ce în ce mai bune;
- Candidaţii la soluţia problemei "explorează" simultan multiple regiuni ale spatiului de căutare;
- Se elimină dependența de punctul de pornire și se reduce probabilitatea de convergență prematură către un optim local.



✓ Ce întelegem prin optimizare clasică?

Considerăm funcția  $f: \mathbb{R} \to \mathbb{R}$ ,  $f(x) = x^2 - 4x + 7$ . Determinați valoarea lui x care minimizează această funcție.

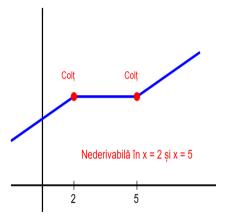
Folosind tehnici clasice de analiză matematică (calculul derivatei de ordin I, tabel de variație), deducem că x=2 este un minim global, iar valoarea minimă a funției este  $f_{min}=3$ .



Această abordare este elegantă, precisă și rapidă. Atunci de ce avem nevoie de altceva?

✓ Primul obstacol: Functii care nu sunt derivabile.

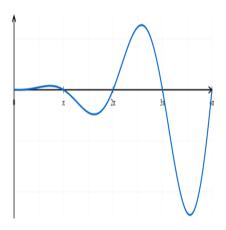
Considerăm funcția  $f: \mathbb{R} \to \mathbb{R}, \quad f(x) = |x-2| + |x-5|$ . Determinați valoarea lui x care minimizează această funcție.



Al doilea obstacol: Optimizarea funcțiilor cu multiple puncte de minim local.

Considerăm funcția

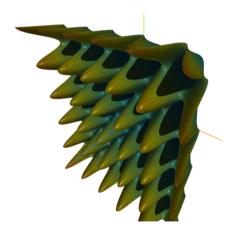
 $f: [0, 4\pi] \to \mathbb{R}, \quad f(x) = x^2 \sin x.$  Determinați valoarea lui x care minimizează această funcție.



✓ Al treilea obstacol:: Multiple puncte de optim local Considerăm funcția  $f: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}, \quad f(x,y) = 20 + x^2 + y^2 - 10(\cos(2\pi x) + \cos(2\pi y)).$ 

Problema pentru un algoritm inspirat din optimizarea clasica

Această funcție este are aproximativ 10<sup>n</sup> puncte minim local în dimensiuni.



✓ Al patrulea obstacol: Spații de căutare discrete

Un agent de vânzări trebuie să viziteze n orașe, să treacă prin fiecare oraș exact o dată, și să se întoarcă în orașul de plecare, minimizând distanța totală parcursă. (TSP - Traveling Salesman Problem)

Pentru n=50 obţinem aproximativ  $3 \cdot 10^{62}$  rute.

Complicat matematic? -DA!

Dacă am avea un computer care poate verifica 1 miliard de rute pe secundă și am începe verificarea în momentul Big Bang-ului (acum 13.8 miliarde de ani), încă nu am termina de verificat toate rutele pentru doar 50 de orașe!



## Răspunsul la aceste limitări

✓ Metaheuristicile sunt "strategii despre strategii" - principii generale care ne ghidează în căutarea soluțiilor bune, fără să depindă de proprietătile matematice specifice ale problemei.

```
"Meta" = deasupra, despre
"Heuristică" = o regulă practică, o strategie de rezolvare
```

Algoritmii genetici sunt o clasă de metaheuristici inspirate din procesele evolutive naturale. Ei înlocuiesc calculele matematice precise cu procese stochastice pentru a explora spațiul soluțiilor.



## Inspirația din genetică și selecția naturală

Charles Darwin (1859) - "Originea Speciilor", pune în evidență trei ingrediente esențiale pentru evoluție:

- ✓ VARIATIA Diversitatea în populatie
- ✓ EREDITATEA Transmiterea trăsăturilor
- ✓ SELECTIA Supravieţuirea celor mai adaptaţi

"Evoluția = Variație + Ereditate + Selecție"



# Ingredientul 1 - Variația

#### Diversitatea ca Motor al Progresului

#### În natură:

- ✓ Nu există doi indivizi identici
- ✔ Diferente în caracteristici fizice
- ✔ Baza pentru adaptarea la mediu

### În algoritmi genetici:

- ✔ Populația diferă de soluții candidate
- Parametri diferiți pentru fiecare individ
- Explorarea spațiului de soluții

Fără variatie → Nu există evolutie



## Ingredientul 2 - Ereditatea

#### Transmiterea Informatiei

#### Contribuția lui Mendel (1866)::

- ✓ Trăsăturile se transmit prin unităti discrete
- ✓ Trăsăturile nu se amestecă, ci se mostenesc intact
- ✔ Genele = unităti de informatie ereditară

#### În algoritmi genetici:

- ✔ Cromozomii = codificarea solutiilor
- ✔ Recombinarea = transmiterea "genelor" bune
- ✔ Păstrarea caracteristicilor de succes



# Ingredientul 3 - Selecția Naturală

#### Supraviețuirea Celor mai adaptați

#### Principiul biologic:

- ✔ Adaptarea la mediul înconjurător
- ✔ Probabilitate diferențiată de reproducere
- ✔ Cresterea proporției indivizilor "buni"

#### În algoritmi genetici:

- ✓ Fitness-ul = gradul de adaptare
- ✓ Solutiile mai bune au sanse mai mari de "reproducere"
- ✔ Convergența către soluții optime



## **Exemplul lepurilor**

Scenariul: Populatie de iepuri în pădure

#### Exemplul lepurilor:

- ✔ Variația: lepuri cu blana închisă/deschisă
- ✔ Presiunea selectională: Iarna cu zăpadă
- ✔ Avantajul: Blana deschisă = camuflaj mai bun
- ✔ Rezultatul: Creşterea proporției iepurilor cu blana deschisă

Lectia: Mediul "alege" automat caracteristicile optime



## Viziunea lui Holland - de la natură la computer

### **Biologie**

- ✓ lepuri
- ✔ Culoarea blănii
- ✓ Supravieţuirea faţă de prădători
- ✔ Reproducerea
- ✔ Generații

### Algoritmi Genetici

- ✓ Soluții candidate
- ✔ Parametrii solutiei
- ✔ Performanţa funcţiei obiectiv
- ✔ Generarea de solutii noi
- ✔ Iterații ale algoritmului

# Mesajul Cheie

În 1975, Holland publică lucrarea sa fundamentală "Adaptation in Natural and Artificial Systems". În această carte, el propune o întrebare provocatoare:

"Dacă natura poate să optimizeze structuri complexe prin selecția naturală, de ce nu am putea noi să imităm acest proces pentru a rezolva problemele noastre de optimizare?"

#### Avantajul:

- ✔ Proces robust și adaptatibil
- ✔ Funcționează fără cunoașterea structurii problemei
- ✓ Model scalabil

"Evoluția nu este doar despre biologie - este despre optimizare inteligentă"



