Trabajo Práctico N°2: Algoritmos Genéticos

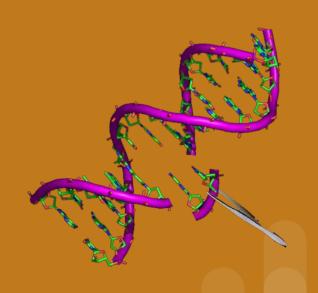
Grupo 10



Algoritmo Genético

Desarrollo de un programa que resuelve un problema utilizando las estrategias estudiadas.

- -Operadores de cruce y mutación
- -Selección y reemplazo de individuos
- -Criterios de corte

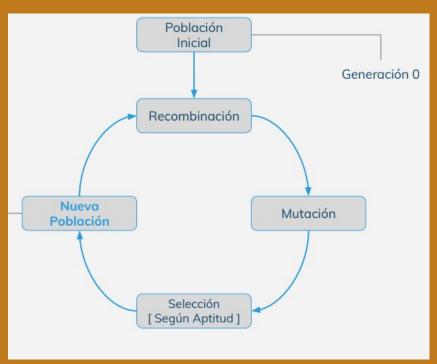


Lenguaje y herramientas

- -Java 8
- -Archivo de configuración
- -Dependencias Maven: Gráficos Parsers



Generaciones - Ciclo



- -Recombinación: uno y dos puntos, anular, uniforme
- -Mutación: gen, multigen limitada, multigen uniforme, completa
- -Selección y reemplazo: elite, ruleta, universal, boltzmann, torneos, ranking
- -Métodos fill-all y fill-parent

Criterios de corte (parametrizables)

- Tiempo máximo (milisegundos)
- Cantidad máxima de generaciones
- Solución aceptable (fitness óptima)
- Estructura (population unchanged)
- Contenido (fitness unchanged)



Métricas

- Fitness máxima de la generación
- Fitness promedio de la generación

Aplicación



Aplicación

Configuración Inicial

- Población inicial: 1000
- Clase: Infiltrado
- Método Selección A: Elite (50%)
- Método Selección B: Ruleta (50%)
- Método Reemplazo A: Ranking (50%)
- Método Reemplazo B: Torneo Probabilístico T. 0.5 (50%)
- Método de Cruce: Anular (prob 60%)
- Método Mutación: Multigen Uniforme (prob 20%)
- Fill All

- Max. generaciones: 500
- Tiempo máximo: 1 min 20 segs
- Max. generaciones sin cambio de fitness: 10 generaciones
- Ratio aceptable de cambio mín. de fitness: +-0.3
- Max generaciones sin cambio de población: 10 generaciones
- Fitness óptima: 30.0
- Ratio aceptable de generaciones sin cambio de pobl.: 80%

Aplicación

Variaciones

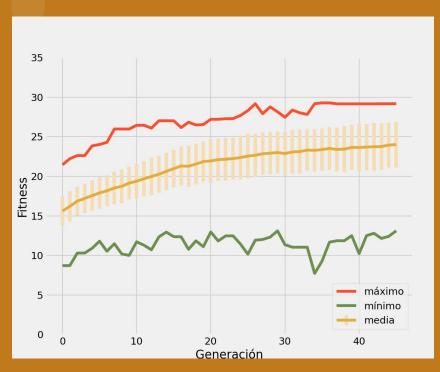
- Cambio de métodos de selección reemplazo
- Cambio de porcentajes
- Cambio de valores de criterios de corte
- Cambio de métodos y prob. de mutación
- Cambio de métodos y prob. de cruce

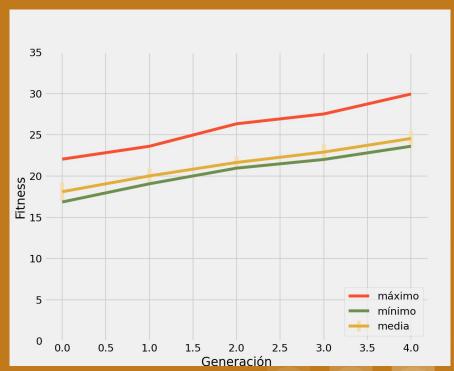


Demostración

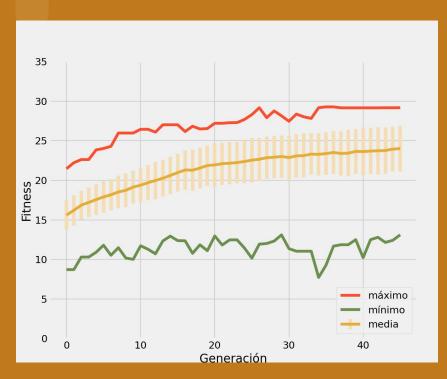


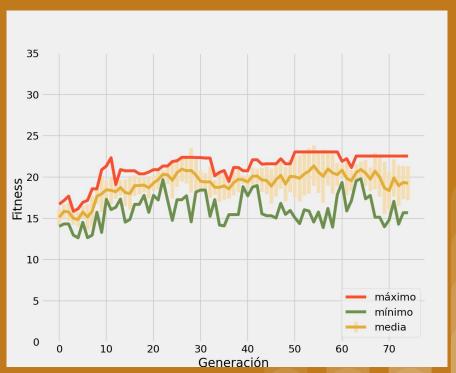
Resultados Convergencias prematuras





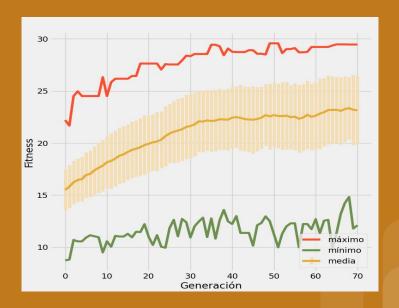
Resultados Convergencias prematuras





Variación de métodos de selección



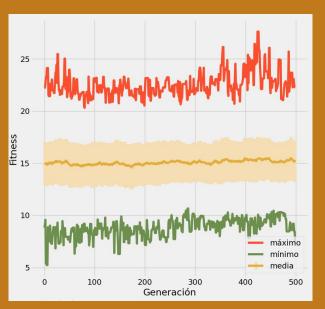


100% Boltzmann 100% Roulette

Variación de métodos de mutación

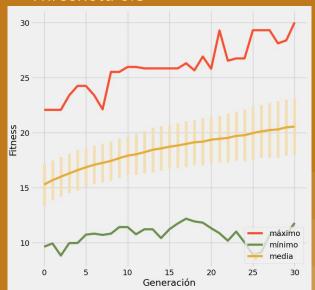
Probabilistic Tournament

Threshold 0.5

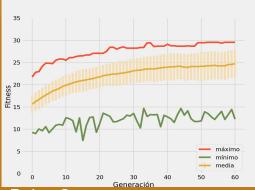


Probabilistic Tournament

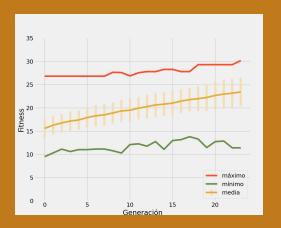
Threshold 0.8

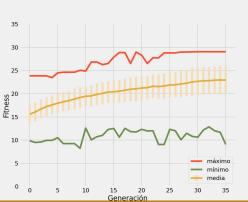


Resultados Variación de métodos de cruce

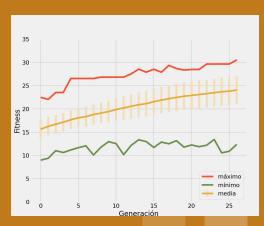


One Point Cross **Uniform Cross**



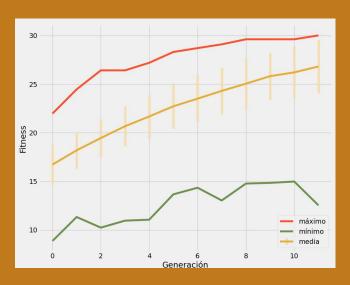


Two Point Cross **Anular Cross**

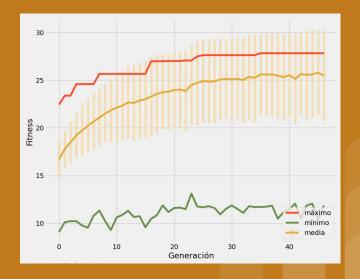


Variación de métodos de mutación

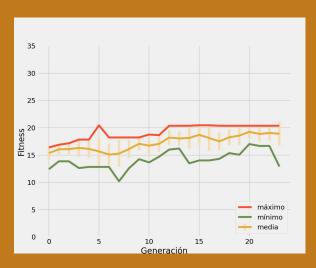
Gen

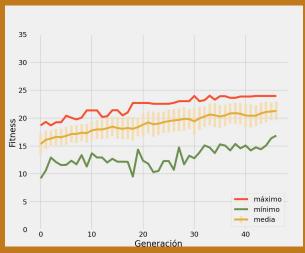


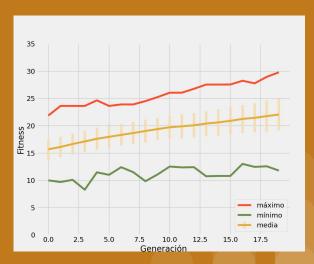
Multi Uniforme



Variación de tamaño inicial de población







10

100

1000

Ej: Personaje Óptimo Infiltrador

Fitness: 32.77

Altura: 1.89

Weapon: ID 178503

Boots: ID 959363

Helmet: ID 404054

Gloves: ID 489707

Vest: ID 273329

Generación 38: cortada por no haber cambios de fitness



Conclusiones

Conclusiones

- Establecer parámetros inadecuados lleva a convergencias prematuras:
 - Abuso de selección Elite
 - Población inicial muy baja
 - Bajo porcentaje de mutación
- Además, combinar parámetros inadecuados tiende a arrojar resultados irregulares (máximos y mínimos locales consecutivamente).
- Los métodos de selección como Ruleta y las mutaciones añaden un factor aleatorio que reduce los máximos locales
- Las poblaciones iniciales bajas hacen más lenta la velocidad de convergencia
- No existe una configuración ideal para alcanzar una resolución óptima, mientras se eviten casos de convergencia prematura, dependerá del problema
- Mayores poblaciones iniciales toman más tiempo en llegar a un resultado, pero convergen más establemente

Conclusiones

- Una población inicial mayor alcanza mayor fitness al converger
- Con respecto a la variación de métodos de cruce, no se observa gran cambio entre ellos, pero sí afecta reducir la probabilidad de cruce.
- Con respecto a la variación de métodos de mutación, no se observa gran cambio entre ellos, pero sí afecta (a gran escala) reducir la probabilidad de mutación
- Implementar múltiples criterios de corte da pautas de por qué converge cada método de selección
- El método de implementación Fill Parent aporta mayor diversidad
- La combinación de distintos métodos de selección y reemplazo generalmente da el resultado más óptimo (aún mejores si son estocásticos)