

TP 2 - S.I.A - Grupo 1

Integrantes:

Burgos, Jose (61525) Matilla, Juan Ignacio (60459) Curti, Pedro (61616) Panighini, Franco (61258)



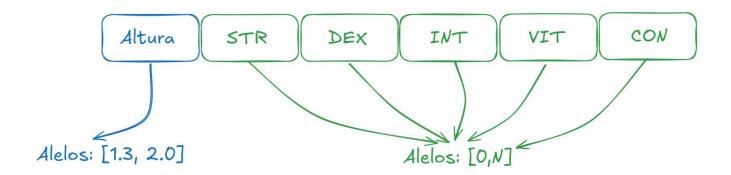
SAPIENTIA ET POTENTIA



Implementación



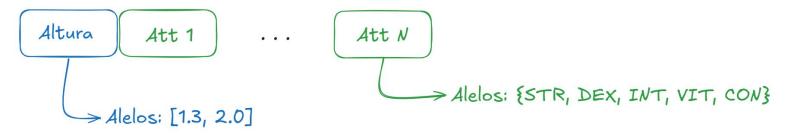
Chromosome



- Cromosoma de tamaño fijo.
- Simple.
- Necesita normalización de atributos.
- La mutación de cada gen afecta más a la build global



Chromosome



- Tamaño del cromosoma se ajusta a la cantidad de puntos máximos.
- No necesita normalizar los atributos, lo resuelve de manera intrínseca.
- Gran estabilidad.



Mutation

- Para altura:
 - Se modifica en un valor delta definido entre [0, 0.1]
 - Se lanza una moneda para ver si se resta o se suma
 - Se aplica Fórmula MinMax
- Para atributos:
 - Se toma al azar alguno de los otros alelos



Non-Uniform Mutation

- Se aplica en cada gen (similar uniforme)
- Fórmula:

$$\circ$$
 c = 0.2

Mutation Probability(x) =
$$\frac{\text{Initial Mutation Probability}}{e^{c} * \sqrt{x}}$$

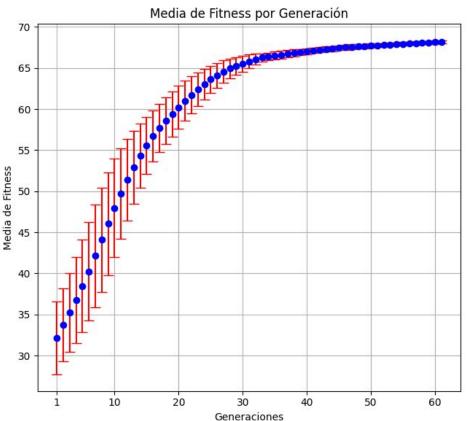
Para interactuar con la función click aquí

Motor e hiperparametros

Evolución del Fitness



Media



Condición de corte: 60 gen Tiempo máximo: 120.0s Selección: Elite (100%)

K: 50

Mutación: Sinle Gene P(mutación): 1% Cruza: One Point Reemplazo: FillAll

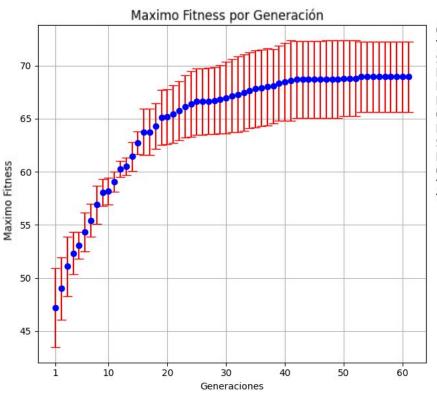
Selección de reemplazo: Elite (100%)

Puntos totales: 200 Cantidad Runs: 5

Tamaño de poblacion: 500



Máximo (presión de selección alta)



Condición de corte: 60 gen Tiempo máximo: 120.0s Selección: Elite (100%)

K: 50

Mutación: Sinle Gene P(mutación): 1% Cruza: One Point Reemplazo: FillAll

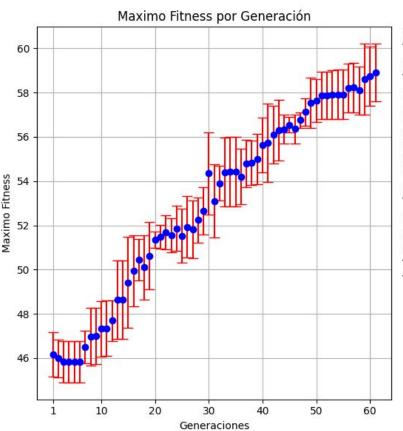
Selección de reemplazo: Elite (100%)

Puntos totales: 200 Cantidad Runs: 5

Tamaño de poblacion: 500



Máximo (presión de selección baja)



Condición de corte: 60 gen Tiempo máximo: 120.0s

Selección 1: Torneo Probabilistico(90%)

Threshold: 0.6

Selección 2: Ruleta (10%)

K: 50

Mutación: Sinle Gene P(mutación): 1% Cruza: One Point Reemplazo: FillAll

Selección de reemplazo 1: Torneo Probabilistico(90%)

Threshold reemplazo: 0.6

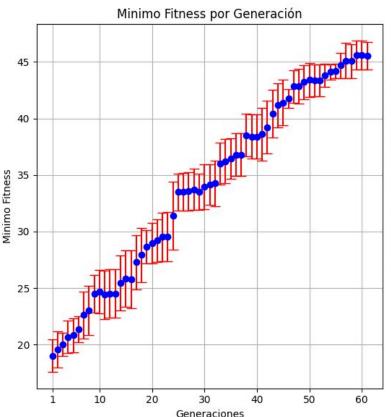
Selección de reemplazo 2: Ruleta (10%)

Puntos totales: 200 Cantidad Runs: 5

Tamaño de poblacion: 500



Mínimo



Condición de corte: 60 gen Tiempo máximo: 120.0s

Selección 1: Torneo Probabilistico(90%)

Threshold: 0.6

Selección 2: Ruleta (10%)

K: 50

Mutación: Sinle Gene P(mutación): 1% Cruza: One Point Reemplazo: FillAll

Selección de reemplazo 1: Torneo Probabilistico(90%)

Threshold reemplazo: 0.6

Selección de reemplazo 2: Ruleta (10%)

Puntos totales: 200 Cantidad Runs: 5

Tamaño de poblacion: 500



Conclusiones

 La media se estabiliza al entrar en estado estacionario, lo que reduce el desvío estándar al converger a un valor fijo de fitness.

 Puede pasar que se pierda al mejor individuo si los algoritmos usados son estocásticos.

El motor genético irá descartando a los individuos de peor rendimiento.

Diversidad

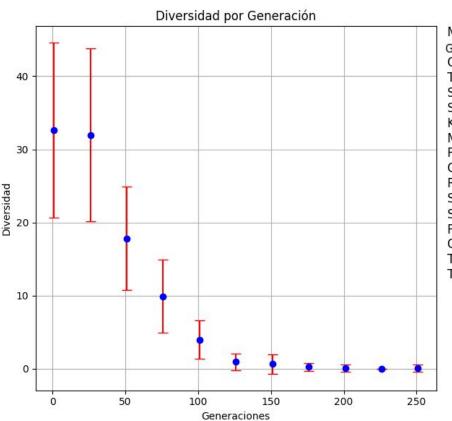


Cálculo de diversidad

```
def _calculate_chromosome_distance(chromosome1: Chromosome, chromosome2: Chromosome) -> float:
 # Calculate height difference
 height_diff = abs(chromosome1.height - chromosome2.height)
 # Calculate differences in attribute points
 strength_diff = abs(chromosome1.strength_points() - chromosome2.strength_points())
 dexterity_diff = abs(chromosome1.dexterity_points() - chromosome2.dexterity_points())
 intelligence_diff = abs(chromosome1.intelligence_points() - chromosome2.intelligence_points())
 constitution_diff = abs(chromosome1.constitution_points() - chromosome2.constitution_points())
 vitality_diff = abs(chromosome1.vitality_points() - chromosome2.vitality_points())
# Sum the differences
 total_diff = (height_diff +
               strength_diff +
               dexterity_diff +
               intelligence_diff +
               constitution_diff +
               vitality_diff)
 return total_diff
```



Diversidad con presión alta de selección



Mejor fitness: 81.935 ± 0.007

Generacion del mejor fitness: 134.400 ± 17.408

Condición de corte: 250 gen Tiempo máximo: 120.0s Selección 1: Elite 80% Selección 2: Roulette 20%

K: 50

Mutación: Multi Gene P(mutación): 1% Cruza: Uniforme Reemplazo: FillAll

Selección 1 de reemplazo: Elite 90% Selección 2 de reemplazo: Universal 10%

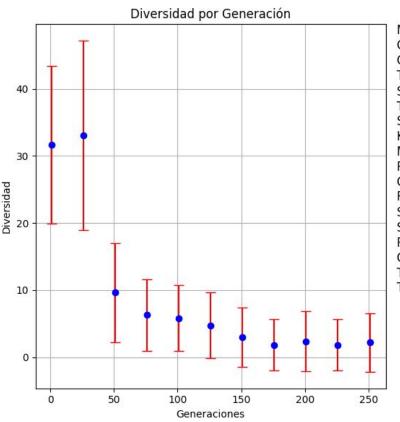
Puntos totales: 200 Cantidad Runs: 5

Tamaño de poblacion: 500

Tipo: Mago



Diversidad con presión baja de selección



Mejor fitness: 78.536 ± 0.201

Generacion del mejor fitness: 205.000 ± 18.298

Condición de corte: 250 gen Tiempo máximo: 120.0s

Selección 1: Torneo probabilistico 80%

Threshold: 0.6

Selección 2: Roulette 20%

K: 50

Mutación: Multi Gene P(mutación): 5% Cruza: Uniforme Reemplazo: FillAll

Selección 1 de reemplazo: Torneo probabilistico 80%

Selección 2 de reemplazo: Ranking 20%

Puntos totales: 200 Cantidad Runs: 5

Tamaño de poblacion: 500

Tipo: Mago



Conclusiones

 La diversidad es fundamental para poder encontrar nuevos máximos en la función de fitness

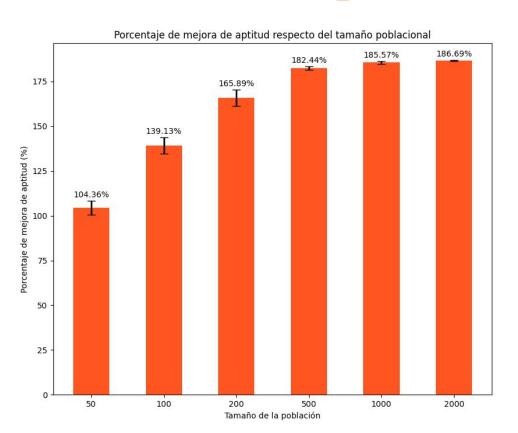
 Siempre el mejor fitness aparecerá mientras que la diversidad sea mayor o igual a cero.

 La presión de selección y la mutación son factores clave para controlar la diversidad de la población.

Tamaño de polhación



Fitness & Tamaño de población - K chico



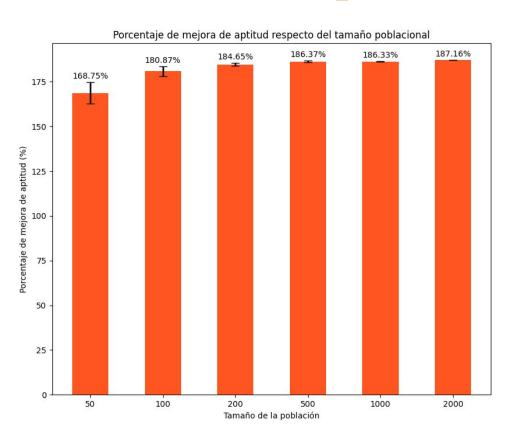
Condicion de corte: 140 gen Tiempo maximo: 120.0 segs Seleccion 1: Elite (50%) Seleccion 2: Ranking (50%) Tamaño Seleccion: 4% Mutacion: Uniforme P(mutacion): 1% Cruza: Uniforme Reemplazo: fill all Seleccion de reemplazo: Elite Puntos totales: 200 Cantidad Runs: 4

Clase: Arquero

Porcentaje de mejora de aptitud (%)



Fitness & Tamaño de población - K medio

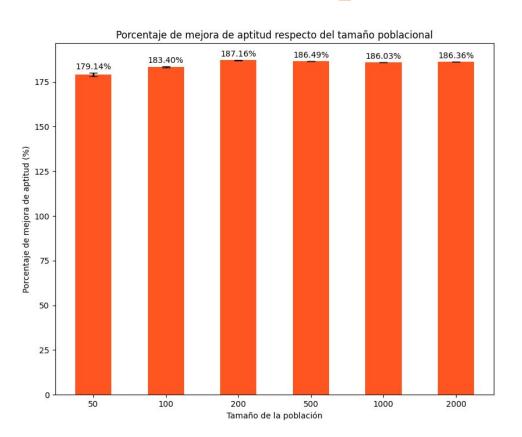


Porcentaje de mejora de aptitud (%) Condicion de corte: 140 gen Tiempo maximo: 120.0 segs Seleccion 1: Elite (50%) Seleccion 2: Ranking (50%) Tamaño Seleccion: 10% Mutacion: Uniforme P(mutacion): 1% Cruza: Uniforme Reemplazo: fill all Seleccion de reemplazo: Elite Puntos totales: 200 Cantidad Runs: 4

Clase: Arquero



Fitness & Tamaño de población - K alto



Porcentaje de mejora de aptitud (%) Condicion de corte: 140 gen Tiempo maximo: 120.0 segs Seleccion 1: Elite (50%) Seleccion 2: Ranking (50%) Tamaño Seleccion: 30% Mutacion: Uniforme P(mutacion): 1% Cruza: Uniforme Reemplazo: fill all Seleccion de reemplazo: Elite Puntos totales: 200 Cantidad Runs: 4 Clase: Arquero



Conclusiones

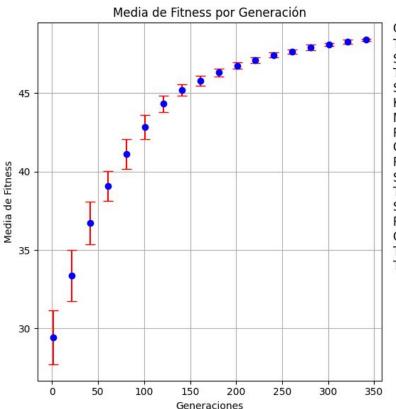
• El porcentaje de selección (K) juega un rol más importante en la mejora de aptitud que el tamaño de la población.

 Una población pequeña necesita una selección más amplia para poder mejorar su media en la misma cantidad de generaciones que una población numerosa.

Convergencia



Convergencia en baja presion de seleccion



Condición de corte: 350 gen Tiempo máximo: 120.0s

Selección 1: Torneo Probabilistico 90%

Threshold: 0.6

Seleccion 2: Ruleta 10%

K: 50

Mutación: Sinle Gene P(mutación): 1.5% Cruza: One Point Reemplazo: FillAll

Selección 1 de reemplazo: Torneo Probabilistico 90%

Threshold de reemplazo: 0.6

Seleccion 2 de reemplazo: Ruleta 10%

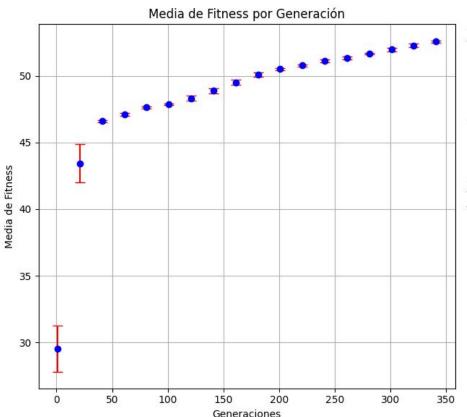
Puntos totales: 200 Cantidad Runs: 5

Tamaño de poblacion: 500

Tipo: Guerrero



Convergencia en alta presion de seleccion



Condición de corte: 350 gen Tiempo máximo: 120.0s Selección 1: Elite 100%

K: 50

Mutación: Sinle Gene P(mutación): 1% Cruza: One Point Reemplazo: FillAll

Selección 1 de reemplazo: Elite 100%

Puntos totales: 200 Cantidad Runs: 5

Tamaño de poblacion: 500

Tipo: Guerrero



Conclusión

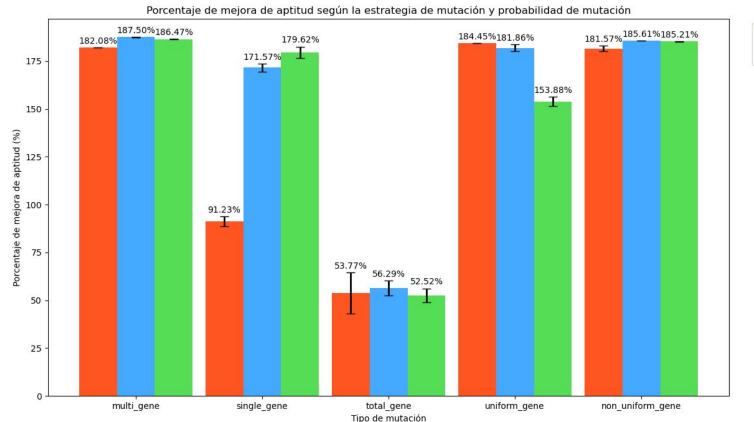
• La velocidad de convergencia se ve afectada directamente por la presión de selección y la mutación

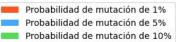
 Una mayor presión de selección aumentará inicialmente la pendiente de la curva de convergencia

Mutación



Impacto de la mutación en el fitness





Condicion de corte: 500 gen

Tiempo maximo: 120.0 segs

Seleccion 1: Elite (50%)

Seleccion 2: Ranking (50%)

Tamaño Seleccion: 10%

Cruza: Uniforme

Reemplazo: fill all

Seleccion de reemplazo: Elite

Puntos totales: 200

Cantidad Runs: 4

Clase: Arguero



Conclusión

• La efectividad de Single Gene se ve afectada por la implementación de cromosoma y mutación, con probabilidades bajas, su impacto es marginal.

Total Gene, a su vez, por la implementación de mutación y cromosoma.
 produce prácticamente un individuo nuevo cada vez que entra en acción, arruinando la media poblacional.

 Uniform Gene, con una probabilidad alta empieza a comportarse como Total Gene.

Resultados



Parámetros fijos

Total points: 200

• Tiempo límite: 120s

Hiperparametros usados

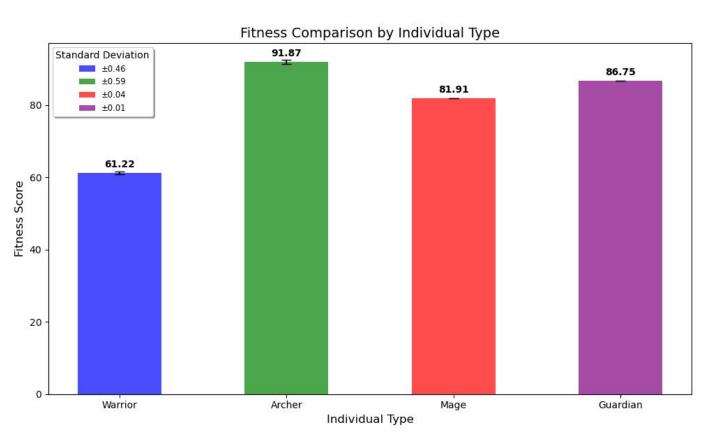
- Selección:
 - o K=100
 - o Boltzmann con T= 60
- Cruza:
 - Uniforme
- Mutación:
 - Multigen
 - o P m: 0.4

- Reemplazo
 - Fillall
 - Selección de reemplazo
 - Elite (50%)
 - Torneo determinístico con size 3 (50%)
- Condición de corte:
 - Contenido (sin mejora por 250 gens)

Mejor fitness por tipo de personaje



Comparación de Fitness por Type



Configuración: Previamente mencionada

Cantidad de runs: 5

Mejor distribución de puntos



Guerrero (Warrior)

Fitness: 61.387

Fuerza: 91

Destreza: 81

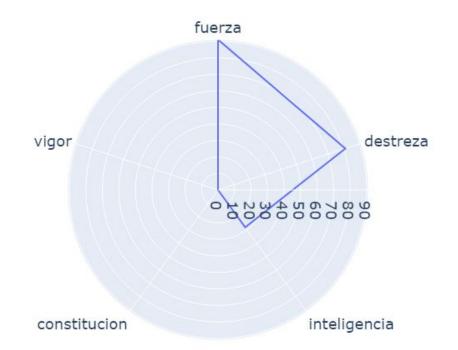
Inteligencia: 28

Vigor: 0

Constitucion: 0

Altura: 1.925

Desempeño = 0.6 * Ataque + 0.4 * Defensa





Mago (Mage)

Fitness: 81.549

Fuerza: 91

Destreza: 81

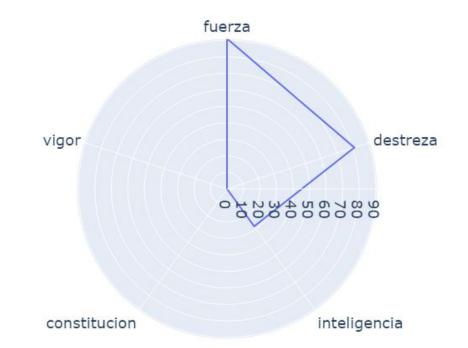
Inteligencia: 28

Vigor: 0

Constitucion: 0

Altura: 1.934

Desempeño = 0.8 * Ataque + 0.3 * Defensa





Arquero (Archer)

• Fitness: 92.116

• Fuerza: 90

Destreza: 80

Inteligencia: 30

Vigor: 0

Constitucion: 0

Altura: 1.922

Desempeño = 0.9 * Ataque + 0.1 * Defensa





Guardian

Fitness: 86.756

Fuerza: 0

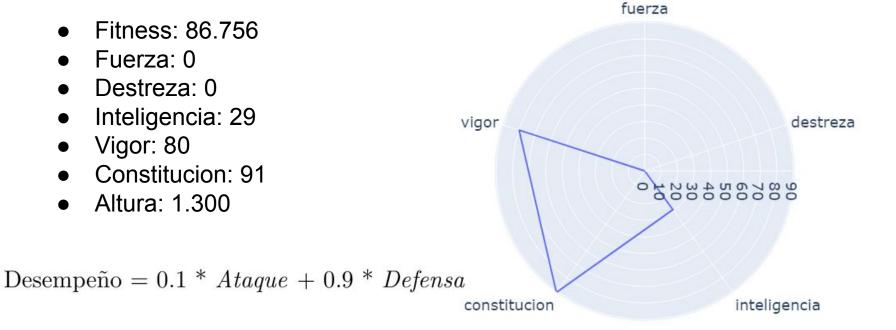
Destreza: 0

Inteligencia: 29

Vigor: 80

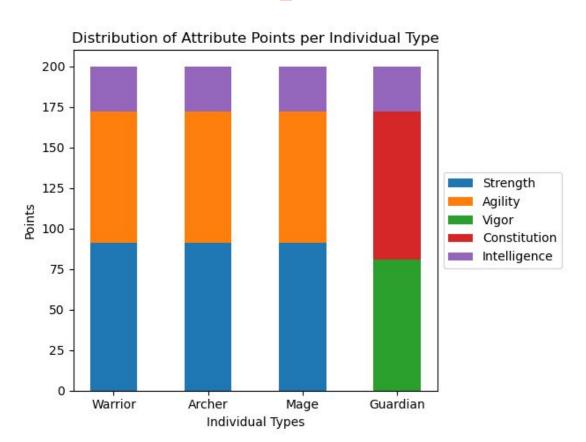
Constitucion: 91

Altura: 1.300





Mejor distribución de puntos



Conclusiones

 Todos los tipos de personaje que priorizan el ataque llegaron a la misma configuración

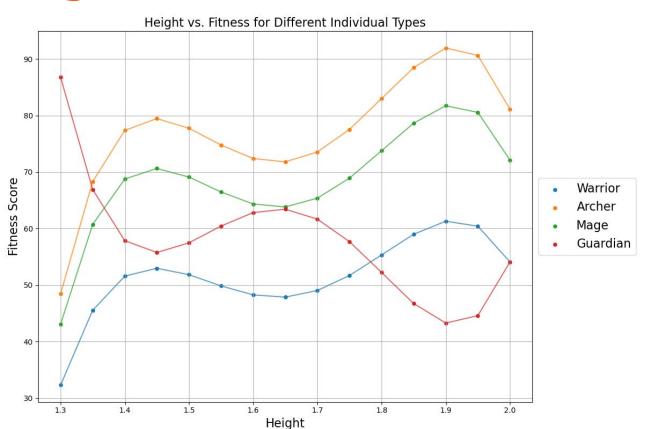
• El tipo de personaje que priorizan la defensa (Guardián) llegó a una configuración diametralmente distinta.

La inteligencia se ve mantenida en ambas configuraciones



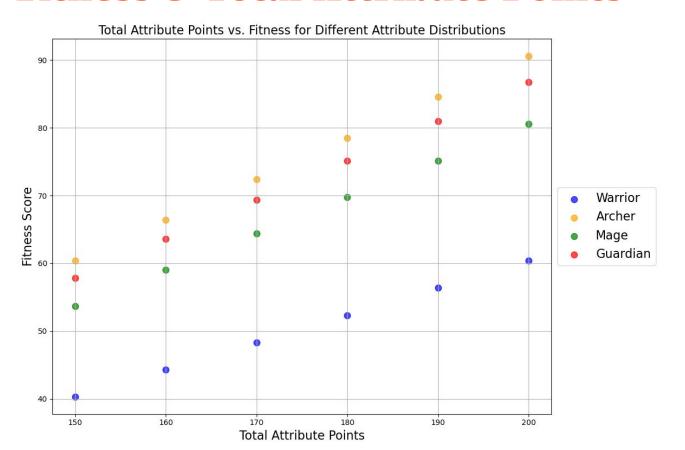


EVE - Height & Fitness





EVE - Fitness & Total Attribute Points





Conclusión

• El height tiene máximos locales y absolutos en los mismos puntos para los tipos: Mago, Guerrero y Arquero. La distribución es distinta para Guardian.

 La cantidad de puntos total está correlacionada positivamente al fitness resultante

Ej 1.2



30 min

- Muchísimo más tiempo disponible
- Permite realizar más exploración



Exploración

La exploración viene dada por:

- La presión de selección
- La probabilidad de mutación
- La condición de corte
- La cantidad de individuos por población



Presion de seleccion

- Utilizamos métodos más estocásticos tanto para la selección de padres como el reemplazo, podrían ser:
 - Selección de Padres: Boltzmann.
 - Reemplazo: Fill All.
 - Selección de Reemplazo: Elite.



Probabilidad de mutación

- Debe ser alta al inicio para tener una buena exploración, pero a medida que la media sube, nos interesa que no interfiera.
- Mutación no uniforme.
 - Probabilidad inicial: 60%



Condición de corte

- Usar una condición de corte costosa para lograr buenos resultados finales y no cortar prematuramente el algoritmo. Por ejemplo:
 - Estabilidad de contenido:
 - Objetivo: 500 generaciones



Cantidad de individuos alta

- Este factor influye directamente en la diversidad genética.
- Valor inicial de prueba: 5000 individuos



Configuración 1:

- Tamaño poblacional (n): 5000
- Selección: Boltzmann (k_n, temperatura)
 - Boltzmann(20%, 60)
- Cruza: Uniforme
- Mutación: No Uniforme(P_m)
 - \circ P m = 0.6
- Reemplazo: Fill All
 - Selección: Elite
- Condición de corte: Content
 Stability(generaciones sin cambio)
 - Generaciones Sin Cambio = 500



Resultados de la config 1

- Tiempo Total: 30 min.
- Aptitud: 92,186.
- Tipo de Individuo: Arquero.
- Distribución de Puntos: (200)
 - o Fuerza: 91.
 - o Destreza: 81.
 - Vigor: 0.
 - o Constitucion: 0.
 - o Inteligencia: 28.
 - o Altura: 1,915.





Configuración 2:

- Tamaño poblacional (n): 2000
- Selección: Boltzmann (k_n, temperatura)
 - Boltzmann(20%, 60)
- Cruza: Uniforme
- Mutación: No Uniforme(P_m)
 - \circ P m = 0.6
- Reemplazo: Fill All
 - Selección: Elite
- Condición de corte: Content
 Stability(generaciones sin cambio)
 - Generaciones Sin Cambio = 500



Resultados de la config 2

- Tiempo Total: 26,5 min.
- Aptitud: 92,186.
- Tipo de Individuo: Arquero.
- Distribución de Puntos: (200)
 - o Fuerza: 91.
 - o Destreza: 81.
 - Vigor: 0.
 - Constitucion: 0.
 - o Inteligencia: 28.
 - o Altura: 1,915.





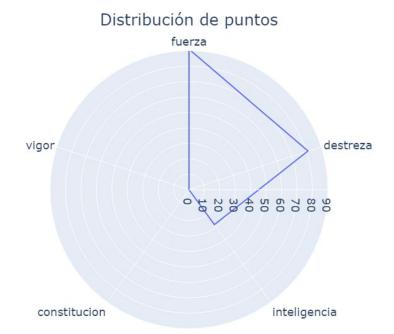
Configuración 3:

- Tamaño poblacional (n): 2000
- Selección: Boltzmann (k_n, temperatura)
 - Boltzmann(10%, 60)
- Cruza: Uniforme
- Mutación: No Uniforme(P_m)
 - \circ P m = 0.6
- Reemplazo: Fill All
 - Selección: Elite
- Condición de corte: Content
 Stability(generaciones sin cambio)
 - Generaciones Sin Cambio = 500



Resultados de la config 3

- Tiempo Total: 12,4 min.
- Aptitud: 92,186.
- Tipo de Individuo: Arquero.
- Distribución de Puntos: (200)
 - o Fuerza: 91.
 - o Destreza: 81.
 - Vigor: 0.
 - Constitucion: 0.
 - o Inteligencia: 28.
 - o Altura: 1,915.





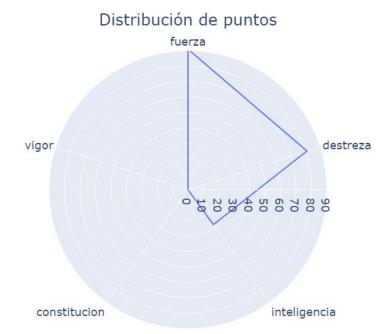
Configuración 4:

- Tamaño poblacional (n): 2000
- Selección: Boltzmann (k_n, temperatura)
 - Boltzmann(10%, 60)
- Cruza: Uniforme
- Mutación: No Uniforme(P_m)
 - \circ P m = 0.6
- Reemplazo: Fill All
 - Selección: Elite
- Condición de corte: Content
 Stability(generaciones sin cambio)
 - Generaciones Sin Cambio = 200



Resultados de la config 4

- Tiempo Total: 8,18 min.
- Aptitud: 92,186.
- Tipo de Individuo: Arquero.
- Distribución de Puntos: (200)
 - o Fuerza: 91.
 - o Destreza: 81.
 - Vigor: 0.
 - o Constitucion: 0.
 - o Inteligencia: 28.
 - o Altura: 1,912.





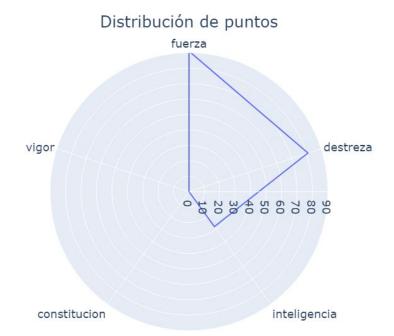
Configuración 5:

- Tamaño poblacional (n): 500
- Selección: Boltzmann (k_n, temperatura)
 - Boltzmann(10%, 60)
- Cruza: Uniforme
- Mutación: No Uniforme(P_m)
 - \circ P m = 0.6
- Reemplazo: Fill All
 - Selección: Elite
- Condición de corte: Content
 Stability(generaciones sin cambio)
 - Generaciones Sin Cambio = 500



Resultados de la config 5

- Tiempo Total: 3,25 min.
- Aptitud: 92,186.
- Tipo de Individuo: Arquero.
- Distribución de Puntos: (200)
 - o Fuerza: 91.
 - o Destreza: 81.
 - Vigor: 0.
 - o Constitucion: 0.
 - o Inteligencia: 28.
 - o Altura: 1,914.





Trade-off entre optimizar y esperar

- Supusimos que una selección más laxa implicaba máximos superiores
- Concluimos que estos máximos (o subóptimos de diferencia marginal), dado el caso de estudio, pueden obtenerse con un algoritmo genético optimizado de manera más eficiente.
- No es necesario esperar un tiempo prolongado siempre que se considere lo siguiente:
 - No ser demasiado estricto con la selección.
 - Una mutación genética que permite alcanzar máximos locales pero no afecte negativamente las siguientes generaciones.
 - Estos puntos se pueden reducir a evitar convergencias prematuras.

Gracias por su atención :)