Trabajo Práctico 2

Algoritmos Genéticos

Britos, Nicolás - 59.529

Griggio, Juan - 59.092

Roca, Agustín - 59.160

Introducción

Objetivos

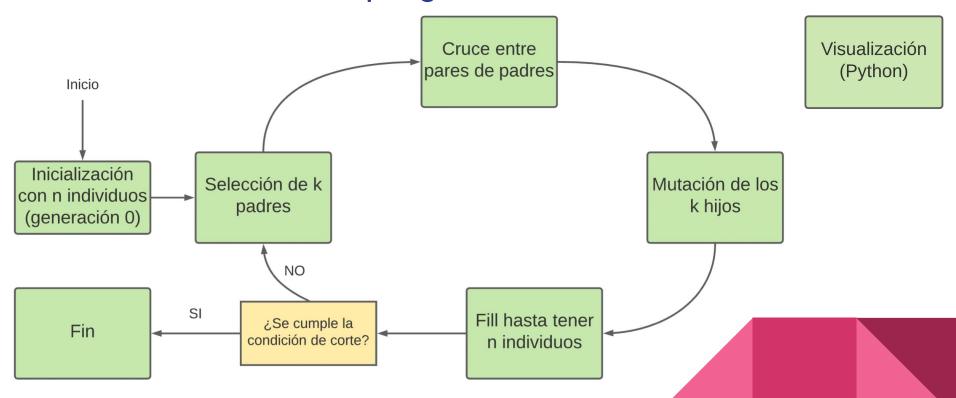
- Comprender e implementar Algoritmos Genéticos para encontrar la configuración óptima de un personaje
- Aplicar distintos operadores de cruce y mutación
- Seleccionar padres con varios métodos diferentes
- Establecer diversos criterios de corte
- Todo esto debe ser configurable por el usuario

Desarrollo del trabajo

Tecnología utilizada

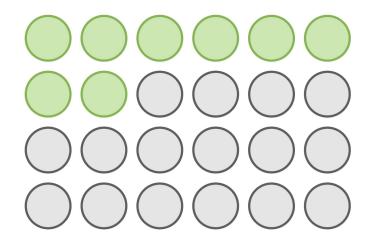


Funcionamiento del programa



Selección de padres

- Elite
- Ruleta
- Universal
- Boltzmann
- Torneo determinístico y probabilístico
- Ranking



Pseudo-aptitud

Ranking:

$$f'(i) = (N - rank(i)) / N$$

Temperatura para Boltzmann:

$$T(t) = T_C + (T_C - T_0) e^{-kt}$$

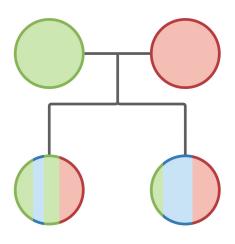
Operadores Genéticos

De Cruce:

- De un punto
- De dos puntos
- Anular
- Uniforme

De Mutación:

- Gen
- Multigen Limitada
- Multigen Uniforme
- Completa



Fill y criterios de corte

Fill:

- Fill-All
- Fill-Parent

Corte:

- Tiempo
- Cantidad de generaciones
- Fitness Objetivo
- Estructura
- Contenido

Genes

- Altura
- Arma
- Botas
- Casco
- Pechera
- Guantes
- Se pueden setear genes fijos



Configuraciones posibles

- Path al archivo de salida (csv para visualización)
- Paths a los archivos de entrada (items)
- Clase de la población (Guerrero, arquero, infiltrado o defensor)
- Tamaño de la población e cantidad de individuos a generar por generación
- Altura: si varía al azar, en incrementos o es fija (precalculada)
- Ítems fijos del jugador (si los tiene)
- Métodos de selección, cruce, mutación, fill y criterio de corte, con sus respectivos parámetros

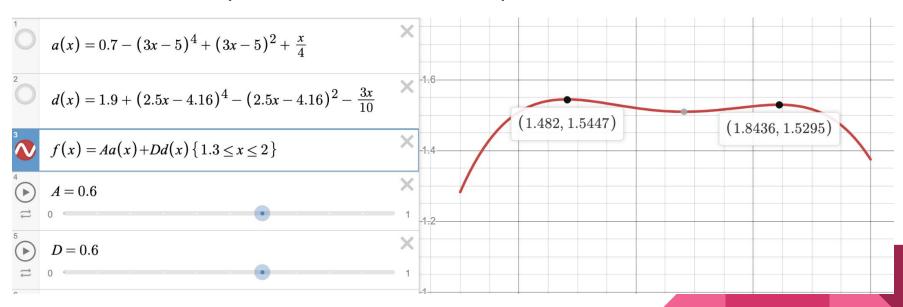
Altura aleatoria

Distribución normal con

- Promedio en el valor previo a la mutación
- Varianza = 0.2 / 3
- Si sale un valor fuera de los límites del problema se vuelve a tomar otro valor

Altura precalculada

Utilizamos <u>Desmos</u> para calcular las alturas óptimas



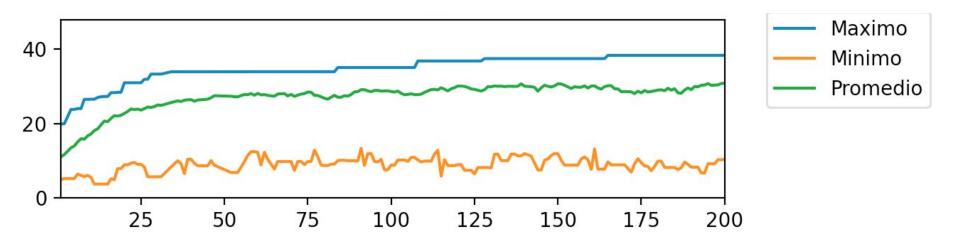
Altura precalculada

Obtuvimos los siguientes números:

- Guerrero (A = 0.6, D = 0.6) = 1.482 m
- Defensor (A = 0.3, D = 0.8) = 1.625 m
- Arquero (A = 0.9, D = 0.1) = 1.906 m
- Infiltrado (A = 0.8, D = 0.3) = 1.896 m

Mediciones

Fitness máximo, promedio y mínimo (Ejemplo)



Diversidad de generación

Definimos la diversidad D de una generación G como:

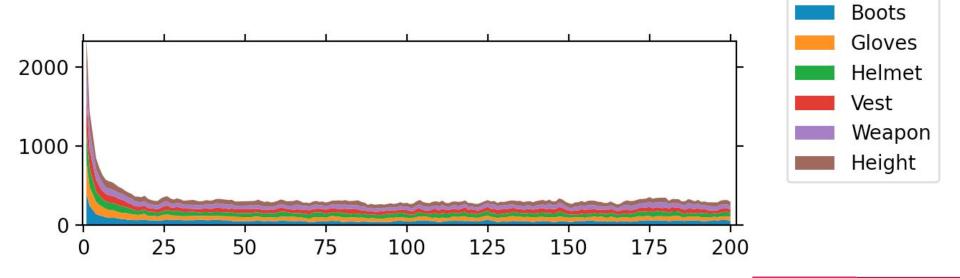
Donde:

#Gen(G) = Cantidad de alelos distintos del gen presentes en la generación G

Definimos a una altura igual a otra si no difieren en los **primeros 5 decimales**

Definimos a un ítem distinto a otro si difieren en id

Diversidad de generación (Ejemplo)

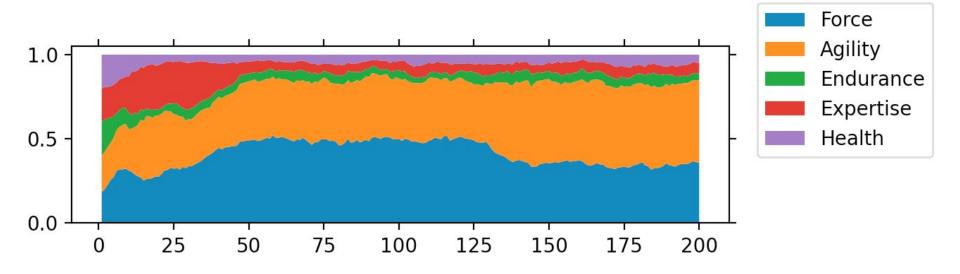


Diversidad de atributos

Medimos el porcentaje de ítems que tienen como mayor atributo a:

- Fuerza
- Agilidad
- Resistencia
- Pericia
- Vida

Diversidad de atributos (Ejemplo)

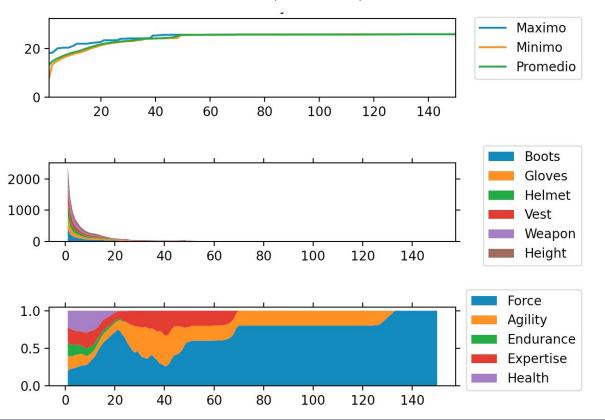


Resultados

Elite vs Ruleta

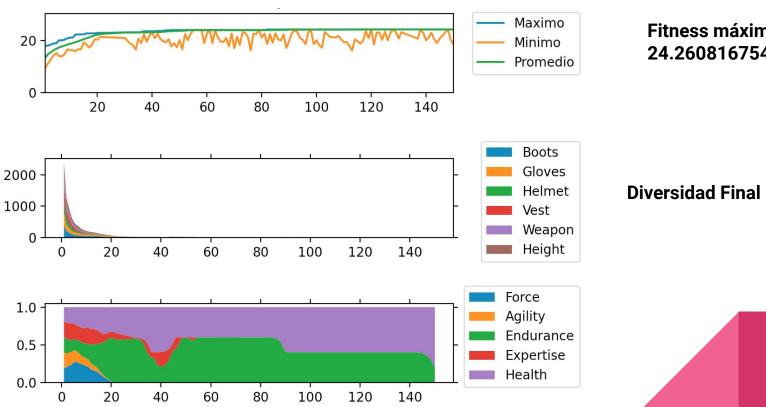
- Guerrero
- N=400, K=200
- Altura = Aleatoria
- Cruza = Uniforme (P = 0.5)
- Mutación = Un gen $(P_m = 0.2)$
- Fill-All
- 150 generaciones
- Método1 = Elite (Selección de padres y reemplazo)
- Método2 = Ruleta (Selección de padres y reemplazo)

Elite vs Ruleta (A = 1)



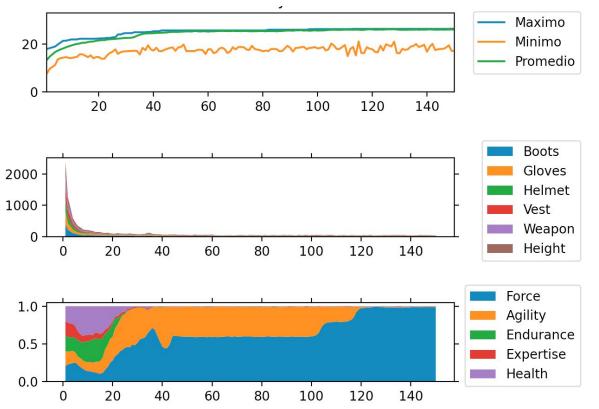
Fitness máximo = 25.987023686905626

Elite vs Ruleta (A = 0.9)



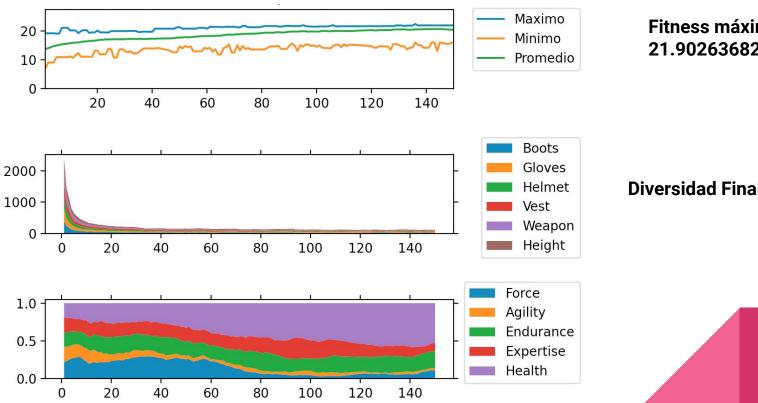
Fitness máximo = 24.260816754316938

Elite vs Ruleta (A = 0.5)



Fitness máximo = 26.427663642867266

Elite vs Ruleta (A = 0)

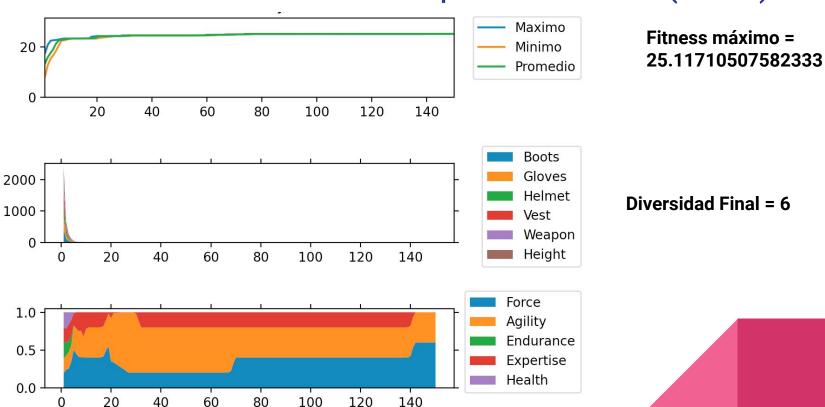


Fitness máximo = 21.902636825184455

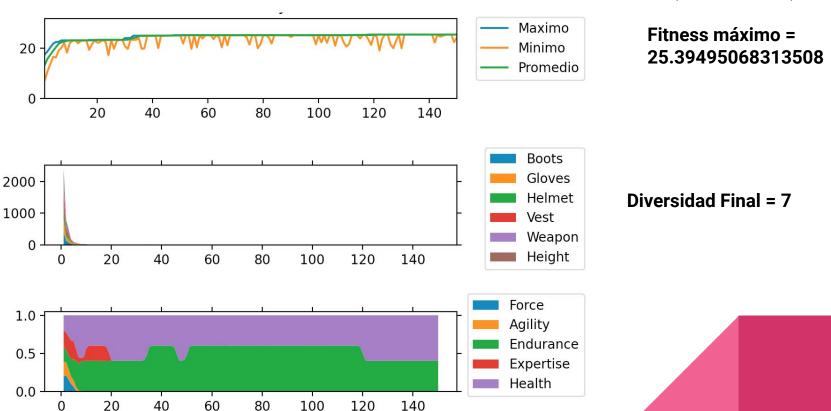
Torneo: determinístico vs probabilístico

- Guerrero
- N=400, K=200
- Altura = Aleatoria
- Cruza = Uniforme (P = 0.5)
- Mutación = Un gen $(P_m = 0.2)$
- Fill-All
- 150 generaciones
- Método1 = Torneo determinístico (Selección de padres y reemplazo)
 - Torneos de a 5 jugadores
- Método2 = Torneo probabilístico (Selección de padres y reemplazo)
 - Probabilidad: 0.9

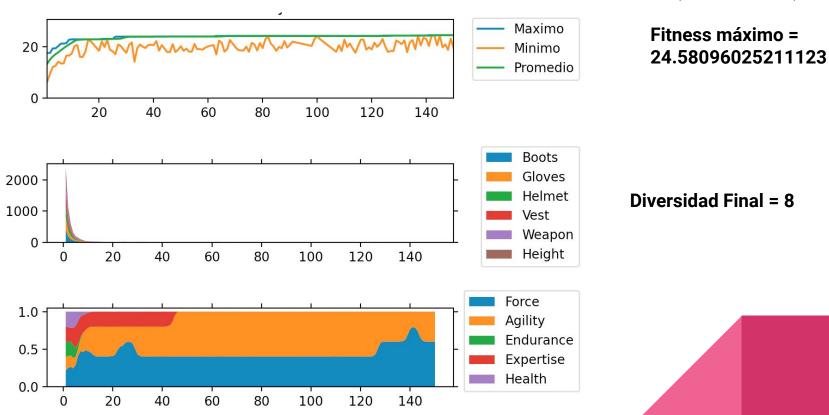
Torneo: determinístico vs probabilístico (A = 1)



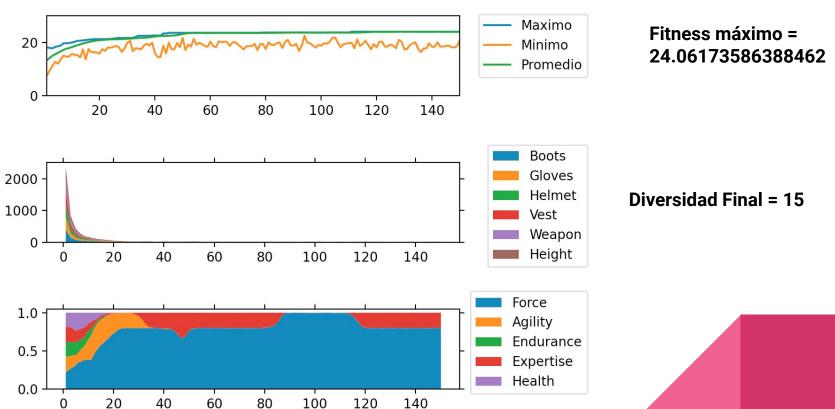
Torneo: determinístico vs probabilístico (A = 0.9)



Torneo: determinístico vs probabilístico (A = 0.5)



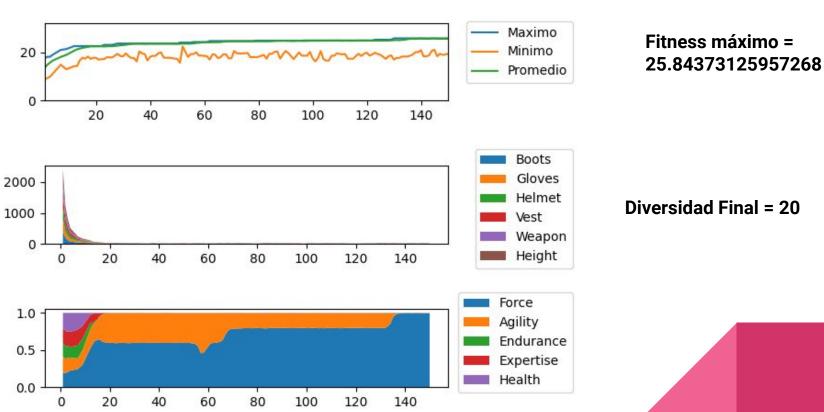
Torneo: determinístico vs probabilístico (A = 0)



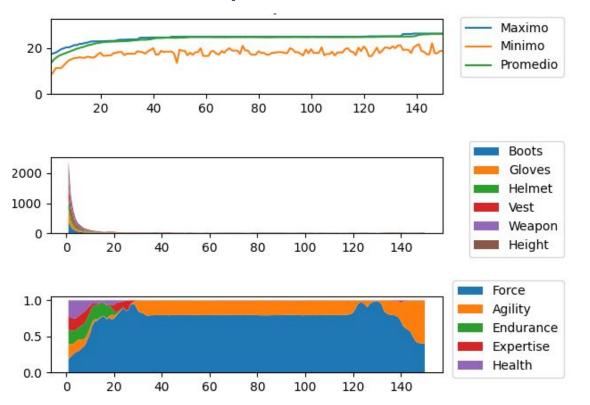
Cruce: de un punto vs uniforme

- Guerrero
- N=400, K=200
- Altura = Aleatoria
- Cruza = Uniforme (P = 0.5) o Un punto
- Mutación = Un gen $(P_m = 0.2)$
- Fill-All
- 150 generaciones
- Método1 = Elite (Selección de padres y reemplazo)
- Método2 = Ruleta (Selección de padres y reemplazo)
- A = 0.5

Cruce: uniforme



Cruce: de un punto

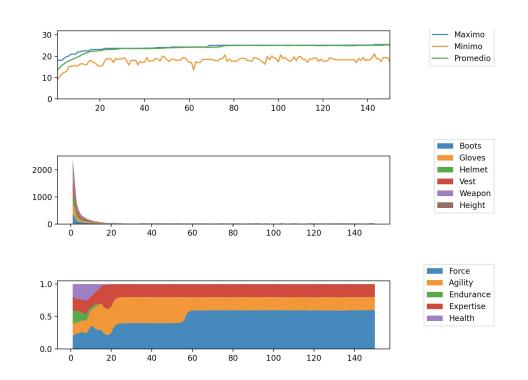


Fitness máximo = 26.338821480501206

Mutación: un gen vs completa

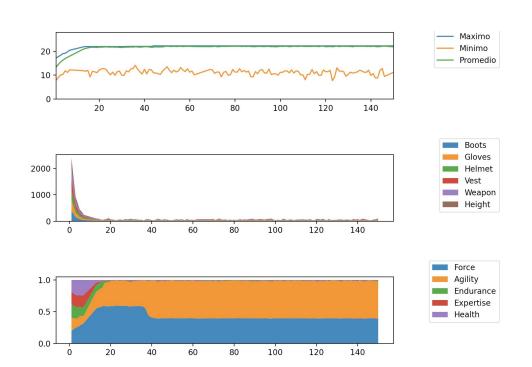
- Guerrero
- N=400, K=200
- Altura = Aleatoria
- Cruza = Uniforme (P = 0.5)
- Mutación = Un gen o Completa ($P_m = 0.2$)
- Fill-All
- 150 generaciones
- Método1 = Elite (Selección de padres y reemplazo)
- Método2 = Ruleta (Selección de padres y reemplazo)
- A = 0.5

Mutación: un gen



Fitness máximo = 25.49171161082395

Mutación: completa

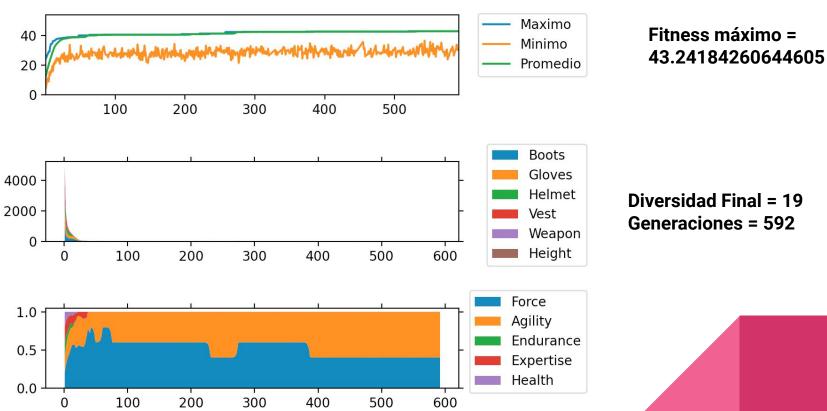


Fitness máximo = 22.22861997114059

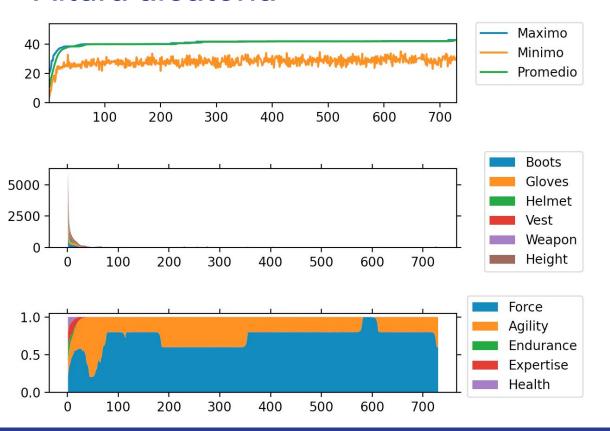
Altura: óptima vs aleatoria

- Arquero
- N=1000, K=500
- Altura = **Óptima o Aleatoria**
- Cruza = Uniforme (P = 0.5)
- Mutación = Un gen $(P_m = 0.2)$
- Fill-All
- Fitness mínimo = 43
- Método1 = Elite (Selección de padres y reemplazo)
- Método2 = Ruleta (Selección de padres y reemplazo)
- A = 0.5

Altura óptima



Altura aleatoria



Fitness máximo = 43.07212368967853

Diversidad Final = 25 Generaciones = 720

Conclusiones

Conclusiones

- Ruleta: Lento, el mejor fitness no tan óptimo y mayor diversidad. Ítems más distribuidos.
- Mutación: Completa tiene menor rendimiento, mayor diversidad.
- **Altura**: Posible determinar una altura óptima que se acerque a un fitness óptimo, reduciendo cantidad de generaciones necesarias.
- **Aleatorio**: Todos agregan mayor diversidad y varianza en los mínimos.

¡Muchas gracias!