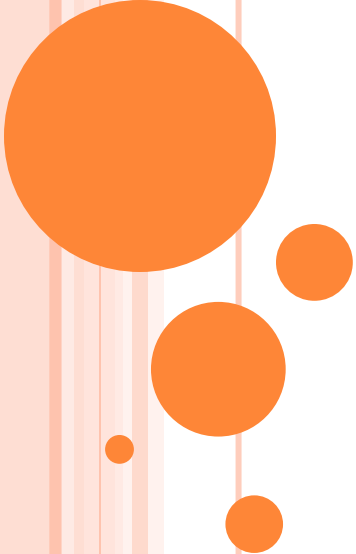


CONSTRUCCIÓN AUTOMÁTICA DE REGLAS DE INVERSIÓN UTILIZANDO PROGRAMACIÓN GENÉTICA



Mario Alberto Llorente Lopez
PFC – Ingeniería en Informática
24 de Enero de 2012

CONTENIDO

- Introducción
 - Objetivos
 - Planificación
- Algoritmos genéticos y mercados financieros
 - Algoritmos genéticos
 - Mercados financieros
 - Algoritmo desarrollado
- Desarrollo de la aplicación
 - Análisis y especificación
 - Diseño
 - Implementación
- Experimentos y conclusiones
 - Experimentación
 - Conclusiones



INTRODUCCIÓN

Objetivos

Planificación

3

OBJETIVOS

- Diseñar algoritmo de programación genética
- Desarrollar una aplicación para utilizar el algoritmo
- Realizar experimentos para determinar los mejores parámetros del algoritmo

PLANIFICACIÓN

Tarea	Tiempo (horas)
Estudio de la documentación de programación genética	100
Estudio del lenguaje C++, preparación del entorno de programación	40
Estudio de mercados financieros, obtención de datos de históricos de precios	40
Reuniones con el director del proyecto	20
Diseño del algoritmo	100
Implementación y testeo del algoritmo	140
Análisis y especificación	100
Diseño	40
Implementación	200
Experimentación	60
Redacción de la documentación	120

- Duración: 960 h.



ALGORITMOS GENÉTICOS Y MERCADOS FINANCIEROS

6

Introducción a la programación genética
Nociones sobre los mercados de acciones
Estructura del algoritmo implementado

ALGORITMOS GENÉTICOS

- Familia de algoritmos de IA
- Espacio de búsqueda inabordable con búsqueda exhaustiva
- Decisiones importantes
 - Representación de las soluciones
 - Cadenas de objetos (normalmente bits)
 - Generación población inicial
 - Operadores y sus probabilidades
 - Función evaluación o de *fitness*
 - Criterio finalización

ALGORITMOS GENÉTICOS

○ Pasos

- Crear una población de soluciones aleatoria
- Aplicar operadores sobre los individuos un cierto número de veces
 - Operadores imprescindibles: cruce y reproducción
 - La población siempre cuenta con los mismos individuos
 - Se remplazan los individuos de peor calidad
- Acabar cuando la población no mejora

PROGRAMACIÓN GENÉTICA

- Tipo de algoritmo genético
- Representa a los individuos mediante árboles
 - No hay limitación en la longitud de los individuos
- Cada nodo del árbol es una función
- Operadores
 - Principales
 - Reproducción
 - Cruce
 - Secundarios
 - Mutación
 - Permutación
 - Edición
 - Encapsulación
 - Destrucción

MERCADOS FINANCIEROS

- Intercambio de activos entre inversores
- Precio regulado según oferta y demanda
- Mercado de acciones
 - Cotizan participaciones de empresas grandes

MERCADOS FINANCIEROS

○ Estrategias inversión

- Activas

- Operaciones frecuentes
- Costes por transacción influyen considerablemente
- Inversión en empresas concretas

- Pasivas

- Largo plazo
- Inversión en un conjunto de empresas o en un índice
- Históricamente mejor que las activas
- La más conocida es *buy and hold*

MERCADOS FINANCIEROS

○ Criterios para invertir

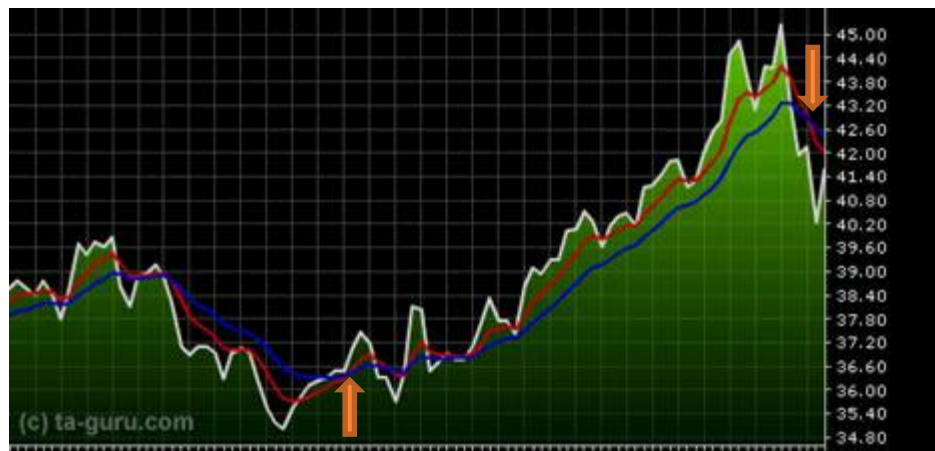
• Análisis técnico

○ Basado en tres principios:

- Toda la información incluida en el precio
- El precio se mueve en tendencias
- La historia se repite

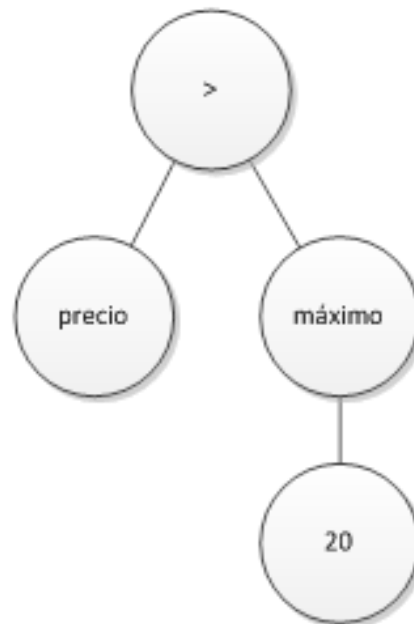
○ Indicadores cuantitativos sobre el estado de la tendencia

○ Ejemplo con dos medias móviles (corto y largo plazo):



ALGORITMO DESARROLLADO

- Tipos de nodos
 - Indicadores de análisis técnico
 - Constantes
 - Operadores lógicos y aritméticos
- Ejemplo de regla:



ALGORITMO DESARROLLADO

- Tipos de datos
 - Booleano: condición
 - Entero: número de días
 - Decimal: precio (normalizado)
- Los árboles resultantes han de ser correctos
 - El nodo raíz ha de devolver un valor booleano
 - Cada nodo devuelve un tipo de datos predefinido
 - Cada nodo acepta uno o más tipos de datos en sus descendientes
 - Ventaja: acota el espacio de búsqueda
 - Inconveniente: más tiempo al aplicar operadores

ALGORITMO DESARROLLADO

- Basado en Allen y Karjalainen

1. Crear una población de reglas aleatoriamente
2. Guardar la mejor regla en el periodo de entrenamiento como mejor regla
3. Aplicar operadores sobre la población de reglas
4. Aplicar la mejor regla en el periodo de entrenamiento al de validación
5. Si la regla anterior supera a la mejor regla guardada en el periodo de validación, sustituirla
6. Ejecutar 3, 4 y 5 (llamados generación) hasta que no haya mejora durante un cierto número de generaciones o hayan pasado un cierto número total

ALGORITMO DESARROLLADO

- Estrategia de generación con dos periodos: entrenamiento y validación
 - Ayuda a eliminar el sobreentrenamiento
- Función de *fitness*
 - Beneficio absoluto obtenido en el periodo, contando los costes por cada transacción
 - Cada regla se evalúa para cada día de mercado
 - $$fitness = \sum_{t=1}^T (I(t) \cdot \ln \frac{P_t}{P_{t-1}}) + n \cdot \ln \frac{1-c}{1+c}$$
 - T: días del periodo; P_t : precio del día t ; n: número de transacciones en el periodo; c: coste por transacción (tanto por uno)
 - $I(t) = 1$ si en el día t la regla indica estar dentro del mercado
 - $I(t) = 0$ si en el día t la regla indica estar fuera del mercado
- 3 operadores
 - Reproducción (implícito)
 - Cruce
 - Mutación



DESARROLLO DE LA APLICACIÓN

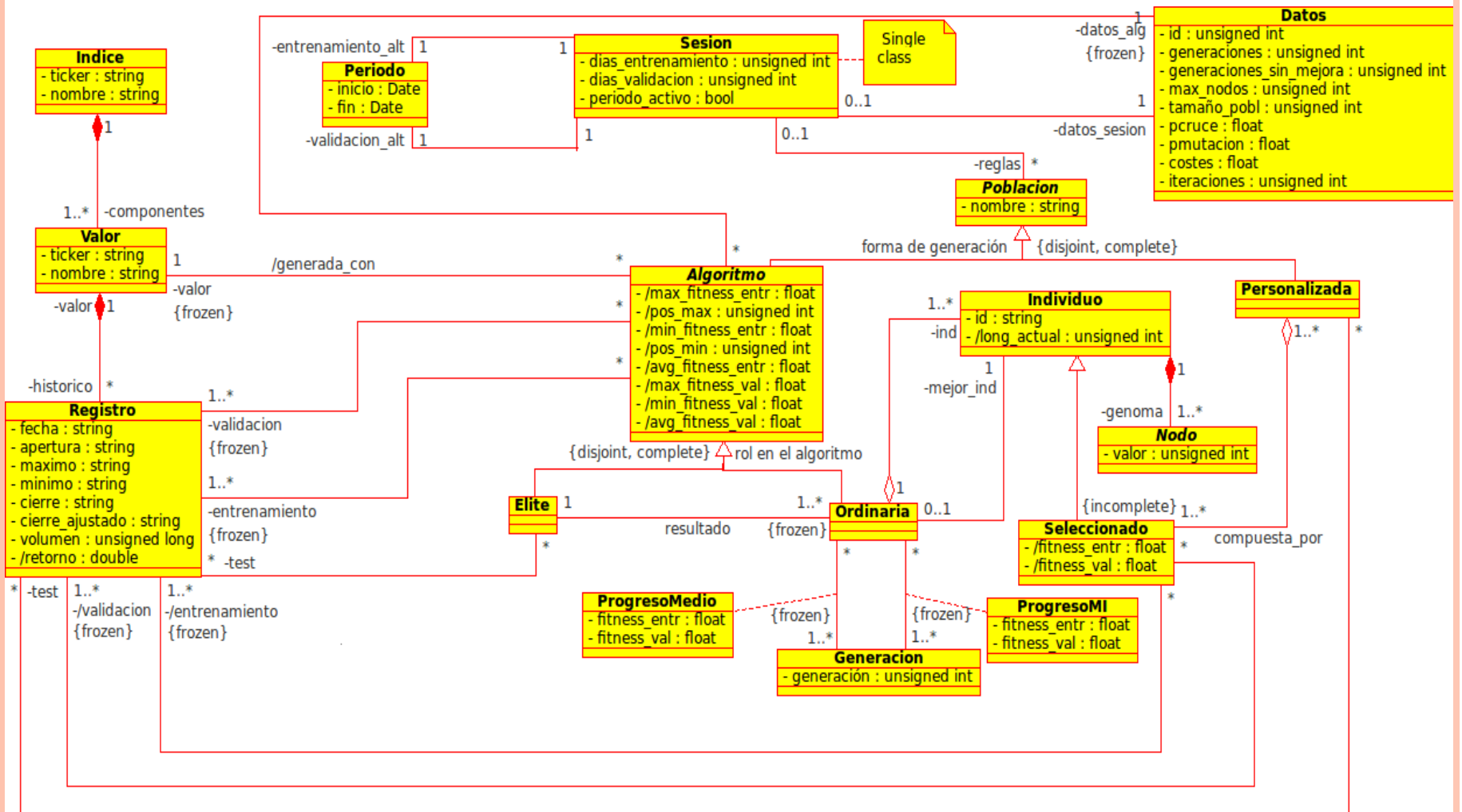
17

Especificación

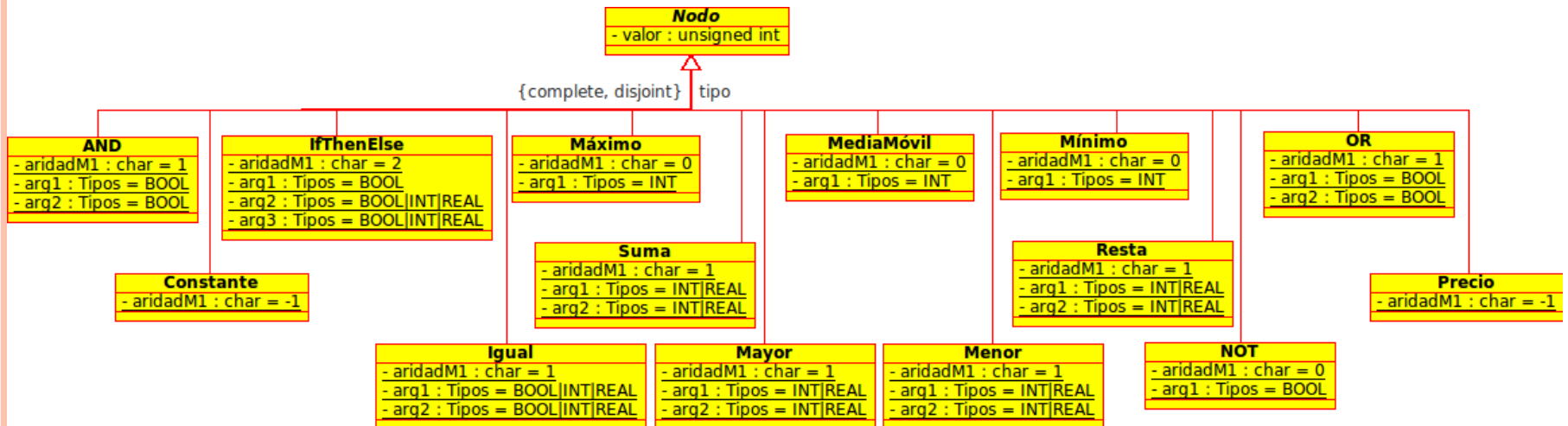
Diseño

Implementación

ESPECIFICACIÓN



ESPECIFICACIÓN



- Método adoptado del artículo de Keith y Martin

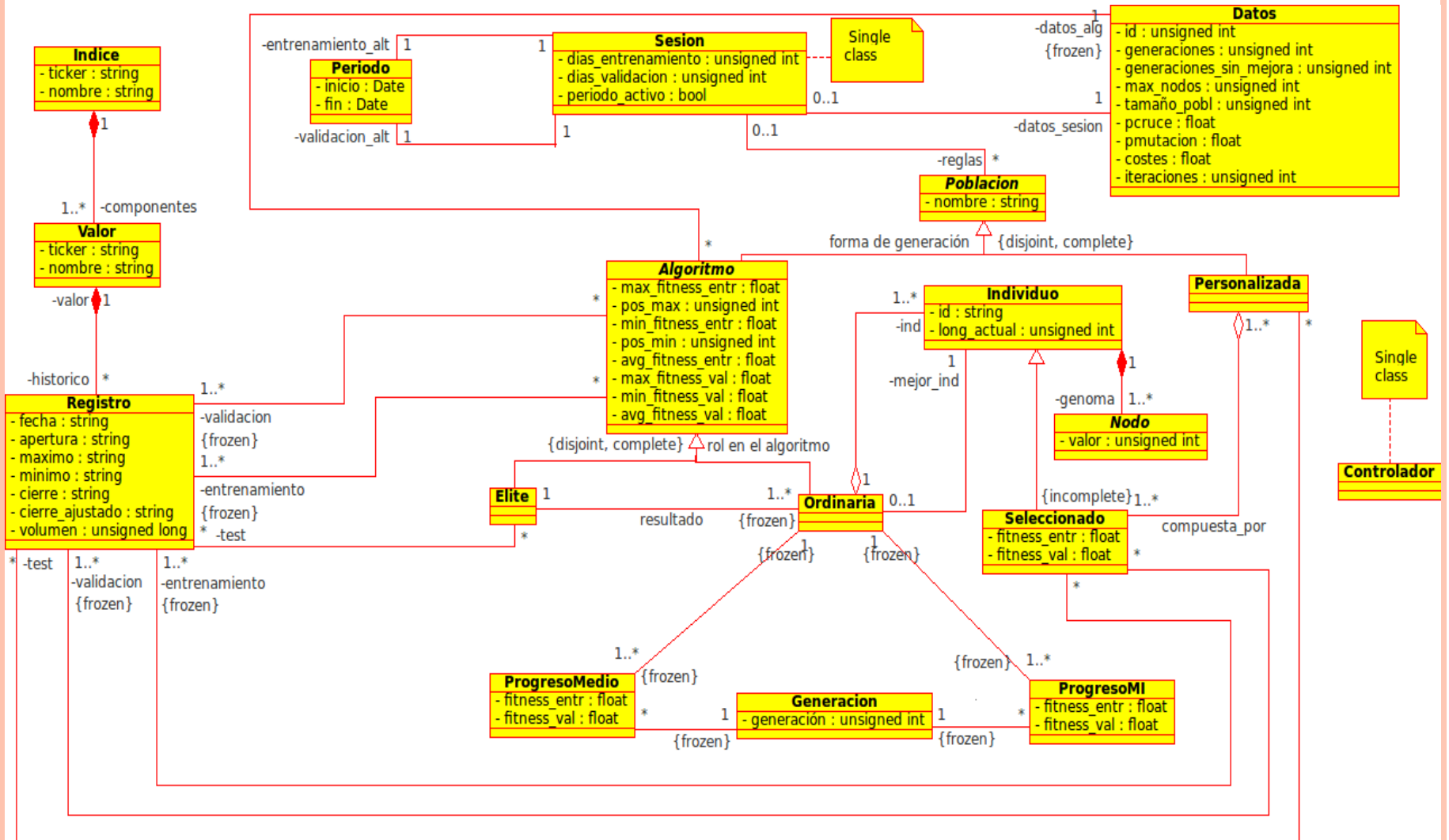
DISEÑO

○ Arquitectura 3 capas

- Separación lógica de las funcionalidades
- Facilita la extensión y comprensión del sistema
- Cada capa dispone de un controlador



DISEÑO



IMPLEMENTACIÓN

- Lenguajes de programación
 - C++ con Qt
 - SQL
- Base de datos
 - MySQL
- Herramientas
 - NetBeans 6.9.1
 - MySQL WorkBench 5.2
 - Boost





EXPERIMENTOS Y CONCLUSIONES

23

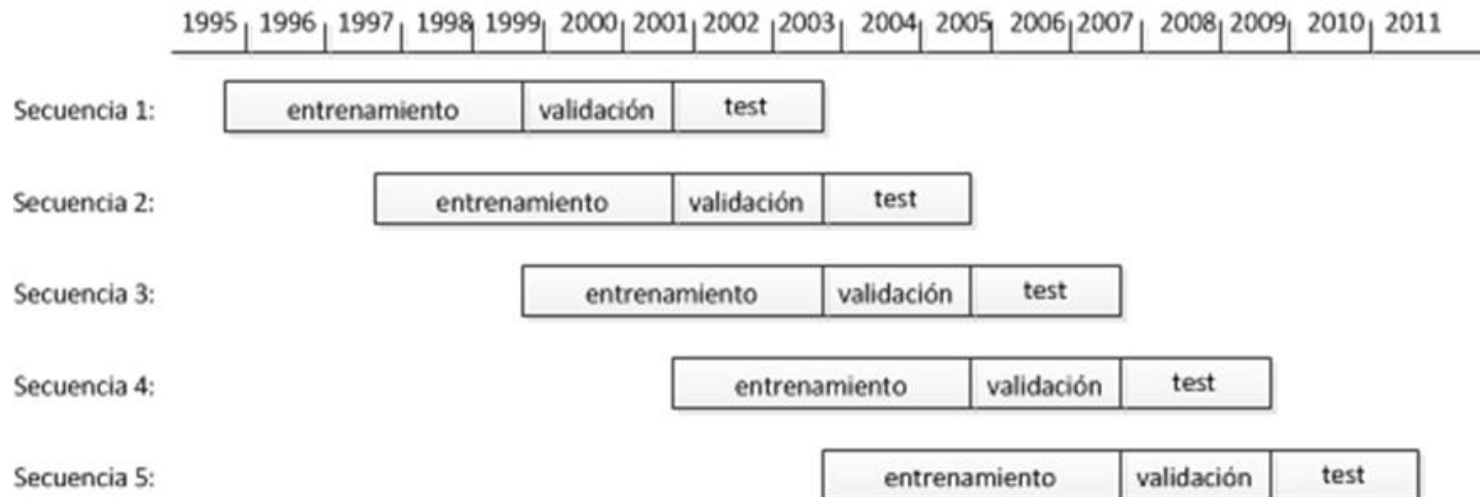
Experimentación
Conclusiones

EXPERIMENTACIÓN

○ Objetivos

- Comportamiento según los costes por transacción
- Influencia de la tendencia en el resultado
- Comprobar si se puede superar a *buy and hold*

○ Método *rolling forward*:



EXPERIMENTACIÓN

- **Parámetros usados:**

Probabilidad de cruce	90%
Probabilidad de mutación	5%
Iteraciones	50
Tamaño de la población de individuos	200
Máximo número de generaciones	100
Número de generaciones sin obtener mejora	50
Número máximo de nodos por individuo	80

EXPERIMENTACIÓN

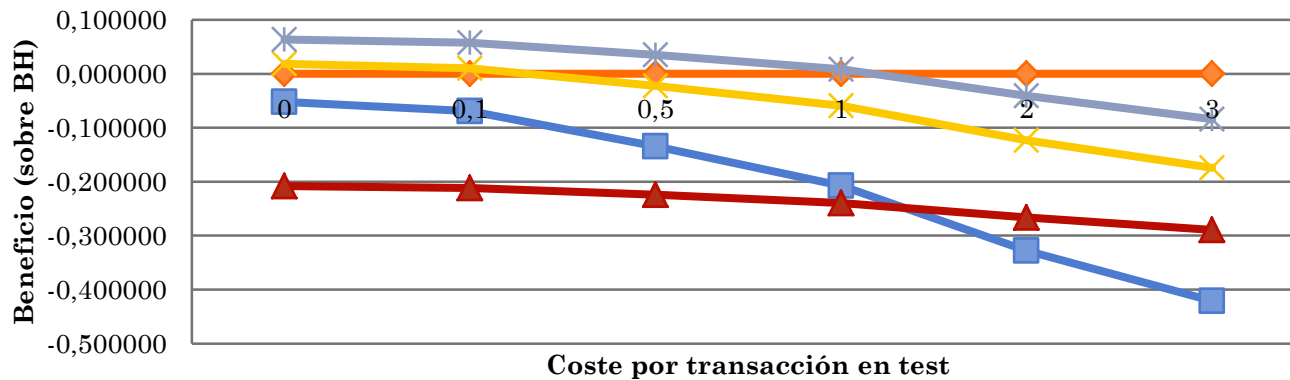
○ Resultados

- Comportamiento lógico de las reglas
 - Reglas adaptadas al coste con el que se generan
 - Resultados similares con iguales parámetros
 - Menos transacciones con mayores costes en la generación
- Costes en la generación altos
- Probable correlación entre la tendencia y los resultados
- Posibilidad de mejorar el comportamiento de *buy and hold* con la tendencia adecuada

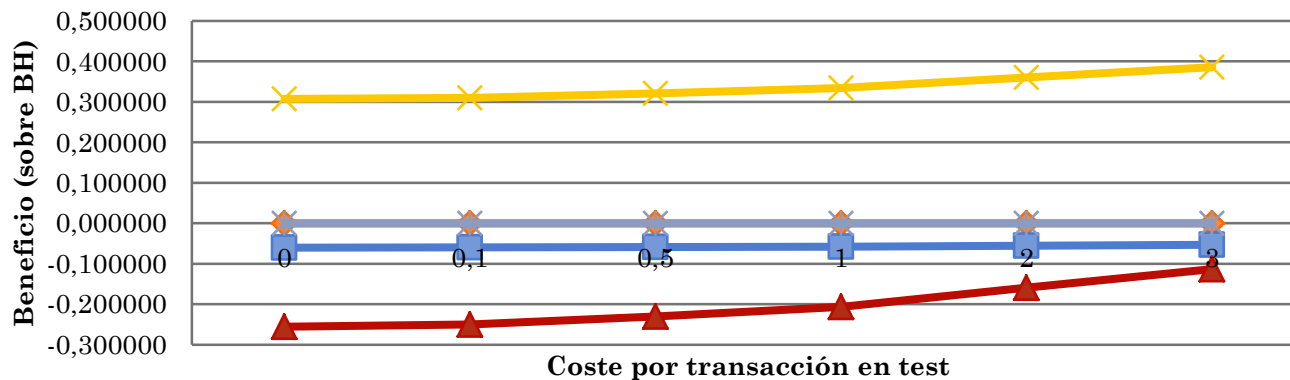
EXPERIMENTACIÓN

○ Muestra de resultados:

DJI, coste por transacción en la generación: 0,1%



DJI, coste por transacción en la generación: 3%



EXPERIMENTACIÓN

○ Conclusiones

Secuencia	Entrenamiento	Validación	Test	Resultado
1	Alcista muy fuerte	Mayormente bajista	Mayormente bajista	Siempre igual que BH
2	Mixta (alcista – bajista)	Mixta (bajista – alcista)	Alcista	Siempre peor que BH
3	Mayormente bajista	Alcista	Alcista (muy fuerte en IBEX)	Siempre peor que BH (el peor)
4	Mixta (bajista – alcista x 2)	Alcista (muy fuerte en IBEX)	Mixta (bajista muy fuerte – alcista)	Siempre mejor que BH
5	Alcista	Mixta (bajista muy fuerte x 2 – alcista)	Alcista en DJI Plana en IBEX	Mejor o igual que BH en DJI Ligeramente peor que BH en IBEX

CONCLUSIONES

- Expansión de conocimientos sobre algoritmos genéticos y sobre finanzas
- Diseño de un algoritmo a partir de otros trabajos e ideas propias
- Adquisición de habilidad de programación en C++ y Qt
- Desarrollo de una aplicación mediante ingeniería del software
- Introducción a la investigación en IA
- Redacción de una extensa documentación

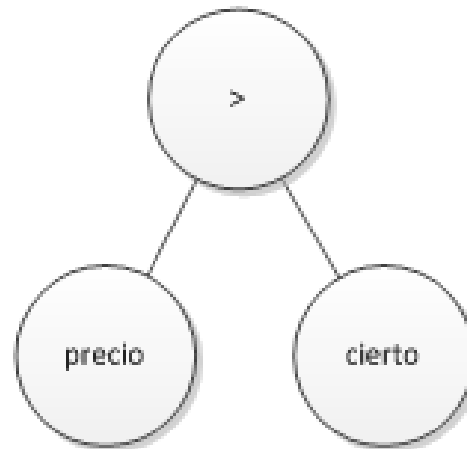


GRACIAS POR SU ATENCIÓN

30

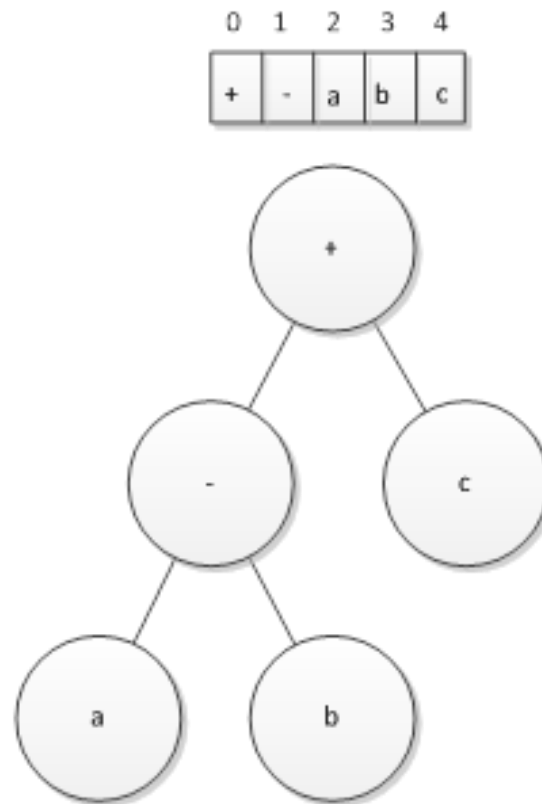
ALGORITMO DESARROLLADO

- Ejemplo de regla ambigua e incorrecta:



ALGORITMO DESARROLLADO

- Ejemplo de representación *prefix*:

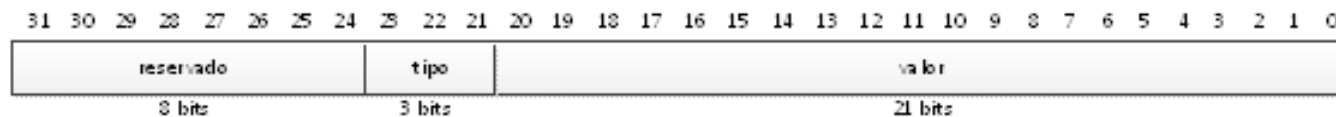


ALGORITMO DESARROLLADO

- Tipos de nodos
 - Indicadores de análisis técnico
 - Precio
 - Máximo
 - Mínimo
 - Media móvil
 - Constantes (booleanas, enteras, decimales)
 - Operadores lógicos y aritméticos
 - AND
 - OR
 - NOT
 - Mayor
 - Menor
 - Igual
 - Suma
 - Resta
 - If – then – else

ALGORITMO DESARROLLADO

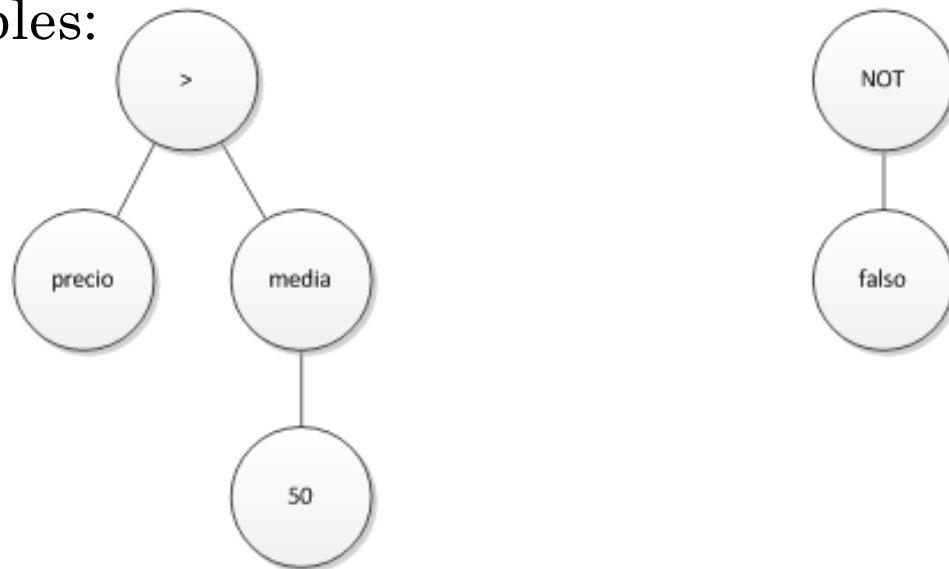
- Representación de la información de un nodo:
 - 4 bytes (número entero)
 - “tipo”: tipo de datos que contiene el nodo
 - “valor”
 - Booleano: falso = 0; cierto !=0
 - Entero
 - Rango: +1.048.575 ... -1.048.576
 - Decimal
 - Coma fija (4 bits parte entera, 16 bits parte decimal)
 - Rango: +15,99998 ... -16,99998
 - Precisión $1,526 \cdot 10^{-5}$



ALGORITMO DESARROLLADO

○ Cruce

- Descendiente mejor siempre reemplaza un progenitor
- La probabilidad de que un progenitor sea reemplazado es proporcional a la diferencia de *fitness* con el otro progenitor
- Es posible que algunos individuos sean incompatibles:



ALGORITMO DESARROLLADO

- Estructura para la selección:

	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14	15
<i>dis_aux:</i>	1	0	0	2	11	43	4	16	9	20	33	0	5	0	2	4
Límite inferior:	-50.00	-43.75	-37.50	-31.25	-25.00	-18.75	-12.50	-6.25	0.00	6.25	12.50	18.75	25.00	31.25	37.50	43.75
Fitness máximo:	50															
Fitness mínimo:	-50															
Individuos en la población:	150															

- Probabilidad de elegir una posición:

$$\text{adj_fitness}_i = \frac{p_base_i \cdot \text{num_ind}_i}{\sum_{j=1}^{\text{num_pos}} p_base_j \cdot \text{num_ind}_j}$$

- Posición de un individuo:

$$\text{posición} = \left\lfloor \frac{\text{num_pos} \cdot (\text{fitness}_i - \text{min_fitness})}{\text{max_fitness} - \text{min_fitness}} \right\rfloor$$

