

# GENERADOR DE HORARIOS

**SEGUNDA ENTREGA**

**Proyectos de programación**

**2018-2019 Q1**

David Bernal Soto  
Gerard Candón Arenas  
Miguel Salamero Muñoz

david.antonio.bernal  
gerard.candon  
miguel.salamero

# ÍNDICE

<b>Descripción del algoritmo</b>	<b>2</b>
Elección del algoritmo	2
Representación de una solución	2
Funcionamiento del algoritmo	3
<b>Descripción de las clases</b>	<b>4</b>
<b>Relación de clases</b>	<b>5</b>
<b>Diagrama de capa de dominio</b>	<b>6</b>
<b>Diagrama de capa de datos</b>	<b>8</b>
<b>Diagrama de capa de presentación</b>	<b>9</b>

# Descripción del algoritmo

## Elección del algoritmo

Durante la búsqueda de algoritmos en la categoría de “*constraint satisfaction problems*” me llamó rápidamente la atención los algoritmos genéticos porque ofrecían un potencial mayor que el resto de sus competidores, sobre todo de cara a la búsqueda de una solución óptima, donde se valoran múltiples restricciones entrelazando la evaluación de Hard and Soft constraints.

Es por esto que indagué en este grupo de algoritmos en búsqueda de alguno que más se ajustase a nuestro problema.

Spea2 ‘Strong pareto evolutionary algorithm’ era el candidato perfecto.

El problema que se nos presenta busca encontrar un horario válido a partir de los siguientes parámetros:

Conjunto de turnos: donde un turno es una instancia de una asignatura que se impartirá a una cantidad de alumnos que pertenecen a un grupo de la asignatura durante un periodo de tiempo.

Conjunto de aulas: donde cada aula tiene asignada una capacidad de asistentes que puede alojar.

Conjunto de timeslots: fechas y horas que forman el periodo lectivo del centro.

A todo esto se le añaden las siguientes restricciones de cara algoritmo:

Fundamentalmente cada turno deberá tener una hora y aula asignada. (HC1)

En un aula y a una hora solo podrá haber un turno. (HC2)

Las asignaturas tienen dependencias entre ellas ya sea porque unas son co-requisitos entre ellas o bien porque pertenecen al mismo nivel, para estos casos, no se podrán impartir turnos de asignaturas que tengan este tipo de dependencias entre ellas en la misma hora. (HC3)

Como tampoco puede darse que en una clase haya un turno con una cantidad de asistentes mayor que la capacidad máxima de asistentes de esta clase. (HC4)

Y finalmente, cada turno puede ser impartido durante una o dos horas, para este último caso

estas horas han de estar consecutivas. (HC5)

## Representación de una solución

Consideremos una sesión como una combinación de instancias de turno, timeslot y aula.

Supongamos  $X$  una variable del problema en cuestión, que tiene un dominio  $D$ .

En nuestro caso  $X$  viene a ser una sesión y puesto que los diferentes valores que pueden tomar los elementos de los que está compuesto forman su dominio.

Esto es, identificador de la sesión que guarda una correspondencia con el turno que se imparte, y cuyos valores pueden ser cualquiera de los turnos del conjunto de turnos del problema.

Un identificador de aula que guarda la correspondencia con una aula del conjunto de aulas.

Y un identificador de timeSlot que guarda la correspondencia con un timeSlot del conjunto.

Entonces tenemos  $X = \{tr, a, ts\}$  donde:

$tr \in [0, nt)$ ,  $nt$  = tamaño del conjunto de turnos

$a \in [0, na)$   $na$  = tamaño del conjunto de aulas

$ts \in [0, ns)$   $ns$  = tamaño del conjunto de turnos

Un conjunto de estas variables donde todos los elementos de turno tienen asociada una aula y hora representaría una solución de nuestro problema.

Entonces una solución sería un conjunto de  $nt$  elementos  $X$

Esto supondría, puesto que los turnos pueden ser de hasta 2 horas, que una solución válida podría requerir hasta  $2*nt$  elementos  $X$ .

Sin embargo esta representación tiene varios inconvenientes como por ejemplo que ha de haber un control que garantice que se encuentran todos los turnos representados.

Tras múltiples pruebas la representación resultante y actualmente implementada en el algoritmo es:

Un conjunto de  $nt$  elementos  $X$ , donde cada elemento es  $X = \{a1, ts1, a2, ts2\}$

$a1, a2 \in [0, na)$   $na$  = tamaño del conjunto de aulas

$ts1, ts2 \in [0, ns)$   $ns$  = tamaño del conjunto de turnos

Se elimina el elemento  $tr$  y se utiliza como identificador la posición del elemento  $X$  en la solución, que se corresponde con el Turno de la misma posición del conjunto de turnos.

Y puesto que cada sesión puede tener hasta 2 horas de duración se asignan unas aulas  $a1$  y  $a2$  a unos timeslots  $ts1$  y  $ts2$  respectivamente. Y en el caso de que la sesión tenga una duración de 1 hora solo se tendrá en cuenta la primera pareja  $a1, ts1$ .

De esta forma garantizamos por una parte (HC1) y por otra reducimos el tamaño de la solución.

## Funcionamiento del algoritmo

Este algoritmo como cualquier otro algoritmo genético se compone de una población de individuos(soluciones) de tamaño  $N$ , cada individuo es un cromosoma, una cadena de genes.

Donde cada gen es un elemento  $X$ .

En primer lugar se genera una población inicial de tamaño  $N$  donde cada individuo tiene genes con valores randoms siempre dentro del dominio  $D$ .

Cada individuo de la población será evaluado bajo un conjunto de objetivos que determinan cuán bien cumplen las restricciones del problema, entonces tras este cálculo cada cromosoma tendrá un conjunto de objetivos. Más información sobre cuáles son estos objetivos más adelante, por ahora será suficiente con indicar que un individuo con un valor de alguno de sus objetivos menor que el de otro individuo en el mismo objetivo indica que el primer individuo es mejor que el segundo cumpliendo dicho objetivo.

Inicio del bucle.

Se crea un nuevo conjunto poblacion union archivo(este concepto se introducirá seguidamente, por ahora solo es necesario saber que se inicializa vacía y por lo tanto este nuevo conjunto será solo la población inicial)

Y a éste se le hace un cálculo de fitness a cada individuo que cualifica a un individuo dentro de la población, utilizando los objetivos calculados. En Spea2 esto es la suma de raw fitness y la densidad de las soluciones, la primera se hace a partir de la dominación.

Esto es, se calcula cada individuo la cantidad de otros individuos que dominan. Un individuo domina a otro si todos sus objetivos son menor o iguales que el segundo individuo.

Una vez obtenido esto, el raw fitness de un individuo se calcula de la siguiente forma:

Por todos los elementos de la población que dominen a este individuo se obtiene la cantidad de individuos que dominan y se realiza una suma, ésta será el valor del raw fitness.

Esto permite clasificar a todas las soluciones que rinden mejor en los objetivos del problema.

Por otro lado el segundo componente del fitness es se hace a partir del cálculo de la densidad de las soluciones en base a sus objetivos, que permite distinguir soluciones distintas, es decir en conjunción con el raw fitness nos permite evaluar las soluciones no solo por lo bien que cumplan sus objetivos sino también por lo distintas que son entre ellas.

El archivo es un subconjunto de la población con los mejores individuos este conjunto ha de tener un tamaño inferior al de la población generalmente  $N/2$

Tras haber calculado el fitness de la población se llena el archivo con los  $N/2$ (o tamaño del archivo previamente definido) individuos de la población.

Ahora se comprueba si algún elemento de la población tiene todos sus objetivos a cero. Indicando que es una solución válida del problema para finalizar la ejecución.

En caso contrario se crea un nuevo conjunto llamado conjunto de apareamiento(mantingpool) que se llena hasta alcanzar el tamaño de la población mediante un torneo binario sobre el archivo.

Finalmente sobre este manting pool se realiza la reproducción que consiste en aplicar crossover entre sus individuos y mutación a los hijos generados

Estos hijos formarán la siguiente generación de población.

Ahora con una nueva población y un mating creado se vuelve al principio del bucle y se ejecutan tantas iteraciones como que se indiquen en sus parámetros de entrada.

# Descripción de las clases

- Titulación: Organismo que tiene un nombre y contiene asignaturas y un número máximo de alumnos en cada grupo de teoría y laboratorio de sus asignaturas.
- Asignatura: Objeto que pertenece a una titulación, que contiene una cierta cantidad de alumnos matriculados, un número concreto de horas semanales tanto de teoría como de laboratorio, un curso y tantos turnos como sean necesarios para que participen sus alumnos matriculados.
- Aula: Lugar en el que se imparten clases, se identifican por un Id y pueden tener PC. Tienen una capacidad máxima.
- Turno: Clase que se imparte durante la semana, pertenece a una asignatura en concreto, su id indica el grupo que la hace y tiene un identificador único para todos los turnos del mismo grupo y asignatura.
- SesionAsignatura: Se define como un turno en una aula y en una fecha en concreto.
- GeneticAlgorithm: Clase que implementa un algoritmo para generar un horario con todos los datos del sistema.
- Horario: Conjunto de sesiones de asignaturas en los que no se produce ningún solapamiento, es decir, clases de la misma titulación y curso del mismo grupo no se imparten a la misma hora, así como turnos de dos asignaturas que son requisito la una de la otra.

# Relación de clases

David Antonio Bernal Soto

GeneticAlgorithm.java

Population.java

Chromosome.java

Gene.java

vistaGenerarHorario.java

vistaHorario.java

vistaMenuHorario.java

Gerard Candón Arenas

Asignatura.java

Turno.java

Fecha.java

SesionAsignatura.java

CtrlAsignatura.java

CtrlTurno.java

CtrlFecha.java

CtrlDominio.java

VistaAsignaturas.java

VistaAnyadirRequisito.java

VistaGestionAsignatura.java

VistaMenu.java

CtrlDatosAsignatura.java

CtrlDatosTurno.java

main.java

Miguel Salamero Muñoz

Aula.java

Titulacion.java

Horario.java

CtrlAula.java

CtrlTitulacion.java

CtrlHorario.java

vistaAula.java

vistaAulaSecundaria.java

vistaTitulacion.java

vistaTitulacionSecundaria.java

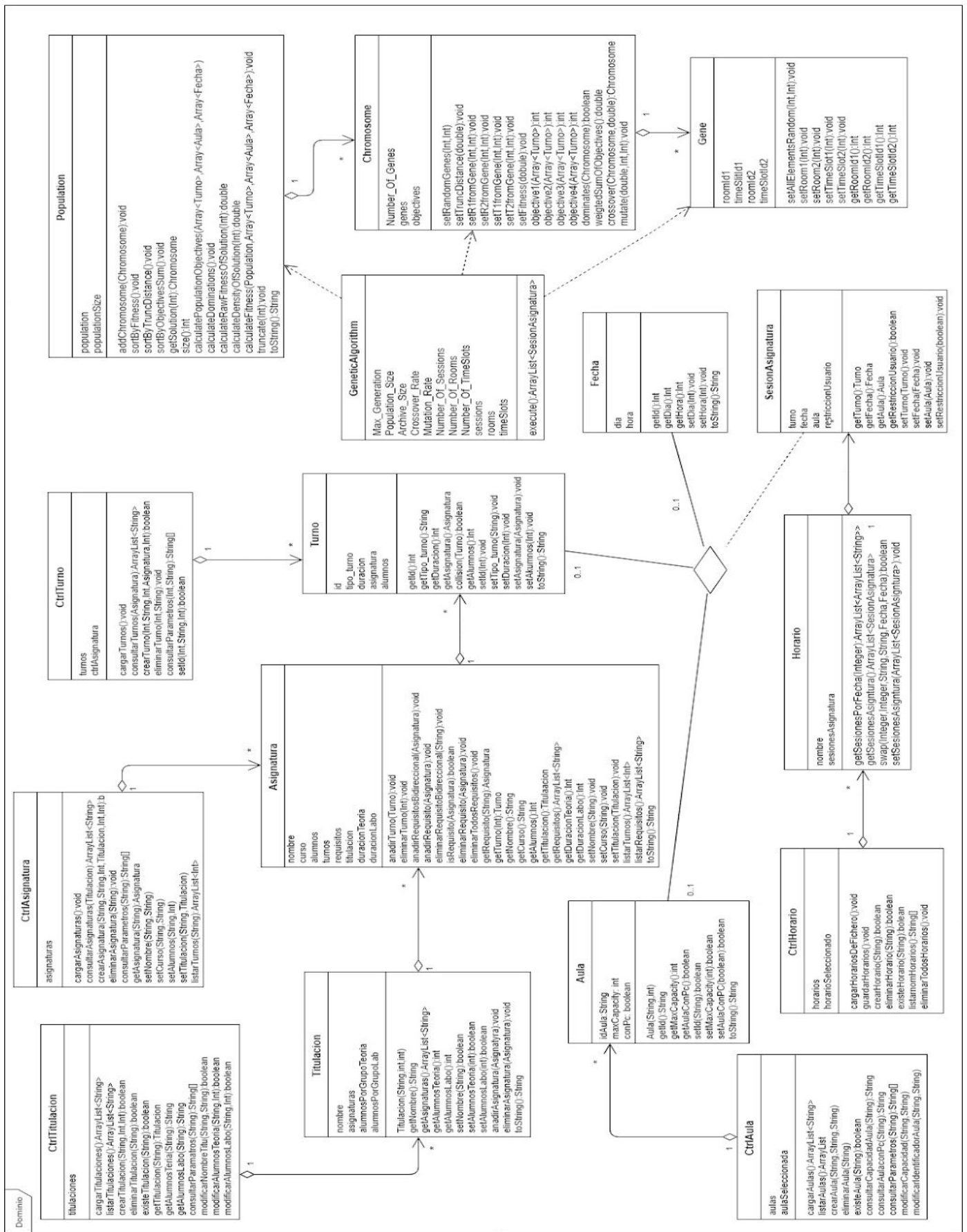
CtrlDatosAula.java

CtrlDatosHorario.java

CtrlDatosTitulacion.java

Conjunta entre los tres: CtrlPresentacion.java





Restricciones textuales:

1. No pueden haber dos titulaciones con el mismo nombre.
2. No pueden haber dos aulas con el mismo Id.
3. No pueden haber dos asignaturas con el mismo nombre.
4. No pueden haber dos turnos del mismo id y la misma asignatura con el mismo identificador.
5. No pueden haber más de 100 titulaciones.
6. Una titulación no puede tener más de 100 asignaturas.
7. No pueden haber dos horarios con el mismo nombre.
8. No pueden haber dos fechas con el mismo identificador.
9. No pueden haber dos sesiones de asignatura con la misma fecha, aula y turno.
10. Un turno no puede pertenecer a una sesión de asignatura que se hace en una aula con capacidad menor a sus alumnos.



CtrlDatosAsignatura
Instance CtrlDatosAsignatura
getAll():ArrayList<String[]> saveAsignaturas(ArrayList<String>):void

CtrlDatosAula
Instance CtrlDatosAula
getAll():ArrayList<String[]> saveAulas(ArrayList<String>):void

CtrlDatosTurno
Instance CtrlDatosTurno
getAll():ArrayList<String[]> saveTurnos(ArrayList<String>):void

CtrlDatosTitulacion
Instance CtrlDatosTitulacion
getAll():ArrayList<String[]> saveTitulaciones(ArrayList<String>):void

CtrlDatosHorario
Instance CtrlDatosHorario
getAll():ArrayList<String[]> saveHorarios(ArrayList<String[]>):void