```
{-# LANGUAGE UndecidableInstances, FlexibleInstances #-}
module Parcial2.Labyrinth where
import Control.Exception
import Control.Arrow (first, second)
import Control.Monad.Fix
import Data.Tuple (swap)
import Data.Maybe (isJust, fromJust)
import Data.Set (Set, member)
import qualified Data.Set as Set
import GHC.Real (infinity)
import Parcial2.ReadLabyrinth
import GeneticAlgorithm
import System.Random
```

#### 1. Introducción

El mapa (laberinto), descrito en la tarea, se define como un grafo: nodos — un conjunto de puntos (con posiciones correspondientes); aristas — la existencia de rutas directas.

```
data Labyrinth point = Labyrinth {
  nodes :: Set point,
  edges :: Set (point, point),
  initial :: point,
  target :: point
  }
edgeOf p es = any ('member'es) [p, swap p]
mapPoints f (Labyrinth ns es i t) = Labyrinth {
  nodes = Set.map f ns,
  edges = Set.map (first f \circ second f) es,
  initial = f i,
  target = f t
  }
```

Se define la distancia directa entre los nodos que están conectados por una arista.

```
data DirectDistance point dist = DirectDistance {
    labyrinthDist :: Labyrinth point \rightarrow point \rightarrow point \rightarrow Maybe dist
    }
    mkDirectDistance f = DirectDistance \$ \lambda l \ v1 \ v2 \rightarrow
    if (v1, v2) 'edgeOf' edges l then Just (f \ v1 \ v2) else Nothing
```

El algoritmo genético abstracto está definido en src/GeneticAlgorithm.hs. Su implementación se presentará a continuación.

# 2. Implementación

## 2.1. Lectura de mapas

Se utiliza un mapa 2D:

```
newtype Point2D = Point2D \ (Int, Int) \ deriving \ (Eq, Ord)
instance Show \ Point2D \ where
show \ (Point2D \ (x, y)) = show \ x + "-" + show \ y
```

type Labyrinth2D = Labyrinth Point2D

La lectura del archivo del mapa se encuentra en src/Parcial2/ReadLabyrinth.hs. Aquí se presenta la construcción del grafo a partir del mapa leido.

# 2.2. Adoptación

El valor de aptitud de adoptación se llamará ruta y se define para permitir destinguir facilmente los dos tipos de rutas (encodificadas en los cromosomas) posibles:

■ Ruta completa: es una ruta valida (∃ una conección entre cada par de genes adjuntos) que contiene en punto inicial y el punto meta.

Se caracteriza por la longitud de la ruta.

El resultado, esperado del algoritmo genético es la más corta de estas rutas.

Ruta parcial: es una ruta que 1) contiene pares de genes adjuntos, los cuales no están conectados, o 2) no contiene los ambos puntos: inicio y meta.

Se caracteriza por los tres valores:

- 2. los puntos de interés que contiene la ruta.
- 3. la longitud sumatoria de las sub-rutas en el cromosoma.

```
\begin{array}{l} \textbf{data} \ POI = POIInit \mid POITarget \ \textbf{deriving} \ (Eq, Ord, Enum, Show) \\ \textbf{data} \ POIs = POINone \mid POISome \ POI \mid POIBoth \ \textbf{deriving} \ (Eq, Show) \\ \textbf{instance} \ Ord \ POIs \ \textbf{where} \\ x \ `compare' \ y = val \ x \ `compare' \ val \ y \ \textbf{where} \\ val \ POINone = 0 \\ val \ (POISome \ \_) = 1 \\ val \ POIBoth = 2 \\ \textbf{data} \ Route = \\ Complete Route \ \{ route Length :: Double \} \\ \mid Partial Route \ \{ partial Validess :: Double \\ , partial POI \ :: POIs \\ , partial Length :: Double \\ \} \\ \textbf{deriving} \ (Eq, Show) \end{array}
```

Para la busqueda de la ruta mas corta, se define el orden sobre las rutas de tal manera, que una lista de *rutas*, ordenada ascendentamente, tendrá los mejores elementos en el principio.

1. Cualquiera ruta completa es minor que cualquiera ruta parcial.

$$\forall x \in ruta \ completa, y \in ruta \ parcial \implies x < y$$

2. Dos rutas completas se comparan por su longitud sin cambios de la orden.

3. Dos rutas parciales se comparan por sus tres componentes en orden lexicográfico, que quiere decir que primero se comparan los primeros elementes, si son igual, se comparan los segundos, etc., hasta que la comparación da un resultado diferente de igualidad o se termina la lista.

El orden de la comparación se cambia al opuesto.

$$\begin{array}{l} \forall \ x \in ruta \ parcial \\ x \sim \langle v_x, i_x, l_x \rangle \\ \forall \ y \in ruta \ parcial \\ y \sim \langle v_y, i_y, l_y \rangle \end{array} \implies \begin{cases} x < y \quad \text{si} \ \langle v_x, i_x, l_x \rangle > \langle v_y, i_y, l_y \rangle \\ x > y \quad \text{si} \ \langle v_x, i_x, l_x \rangle < \langle v_y, i_y, l_y \rangle \\ x = y \quad \text{en otro caso} \end{cases}$$

#### instance Ord Route where

```
\begin{array}{ll} compare \ (CompleteRoute \ x) \ (CompleteRoute \ y) = compare \ x \ y \\ compare \ (PartialRoute \ v1 \ i1 \ l1) \ (PartialRoute \ v2 \ i2 \ l2) = \\ compare \ (v2,i2,l2) \ (v1,i1,l1) \\ compare \ (CompleteRoute \ \_) \ PartialRoute \ \{ \} &= LT \\ compare \ PartialRoute \ \{ \} &= GT \end{array}
```

Las pruebas del contenedor Route se encuentran en test/Parcial2/Route.hs.

## 2.3. Algoritmo genético

data 
$$GA = GA \ Labyrinth 2D$$

Se usa adelante un alias de tuple (a,a) para denotar el número de hijos de crossover.

```
newtype Pair \ a = Pair \ (a, a)

unwrapPair \ (Pair \ p) = p

pair2List \ (Pair \ (f, s)) = [f, s]
```

Se define la metrica sobre los puntos del grafo:

$$\operatorname{dist}(p_1, p_2) = \begin{cases} \operatorname{Just} \ d_E(p_1, p_2) & \text{si } \exists \text{ arista, connectando } p_1 \neq p_2 \\ \operatorname{Nothing} & \text{en otro caso} \end{cases}, \text{ donde}$$

 $\mathrm{d}_E$  — es la distancia euclidiana entre dos puntos.

```
eDist' = mkDirectDistance \$

\lambda(Point2D\ (x1, x2))\ (Point2D\ (y1, y2)) \rightarrow

sqrt \$ fromIntegral \$

abs\ (x1 - x2) \uparrow 2 + abs\ (y1 - y2) \uparrow 2

eDist = labyrinthDist\ eDist'
```

Se define la instancia de la clase GeneticAlgorithm para GA empezando con los tipos y siguiendo con los métodos.

#### instance GeneticAlgorithm GA where

(1) Un gen se define como <u>nodo del laberinto</u> y un cromosoma como una lista de genes.

```
type Gene\ GA = Point2D

type Chromosome\ GA = [Point2D]

-- listGenes :: Chromosome ga \rightarrow [Gene ga]

listGenes = id
```

(2) Los valores de aptitud ya fueron descritos previamente.

```
type Fitness GA = Route
```

(3) Para denotar que la operación de *crossover* preserva el tamaño de población, su resultado se marca como un par de hijos.

$$type CrossoverChildren GA = Pair$$

(4) La información de entrada para generación de la población — el laberinto.

type 
$$InputData\ GA = Labyrinth2D$$

(5) El resultado es el mejor cromosoma obtenido.

type 
$$ResultData\ GA = Chromosome\ GA$$

(6) La aptitud de adoptación fue descrita en sección 2.2.

```
-- fitness :: ga \rightarrow Chromosome ga \rightarrow Fitness ga fitness (GA l) genes = let lPairs (f:s:t) = (f,s): lPairs (s:t) lPairs _= [] dists = map (uncurry \$ eDist l) (lPairs genes) in if isJust `all' dists then -- is a valid route CompleteRoute \circ sum \$ map fromJust dists else -- is incomplete let valid = filter isJust dists v = fromIntegral (length valid) / fromIntegral (length dists) hasInit = elem (initial l) genes
```

```
hasFin = elem \ (target \ l) \ genes
poi = \mathbf{case} \ (hasInit, hasFin) \ \mathbf{of}
(True, True) \rightarrow POIBoth
(True, False) \rightarrow POISome \ POIInit
(False, True) \rightarrow POISome \ POITarget
- \rightarrow POINone
len = sum \ map \ fromJust \ valid
\mathbf{in} \ PartialRoute \ v \ poi \ len
```

#### (7) Generación de cromosomas aleatorios.

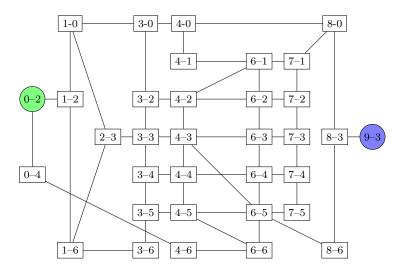


Figura 1: Un exemplo de mapa, inicio: 0-2, meta: 9-3.

Para mejorar las poblaciones iniciales, las cromosomas se componen de secuencias de genes, que son sub-rutas validas de tamaños diferentes.

En la figura 1 se presenta un ejemplo de un mapa y en la figura 2 se presenta un exemplo de cromosomas generados.

-- random Chromosome :: ga  $\rightarrow$  IO (Chromosome ga) random $Chromosome (GA l) = \bot$ 

(8) ?

-- crossover :: Chromosome ga  $\to$  Chromosome ga --  $\to$  CrossoverChildren ga (Chromosome ga)

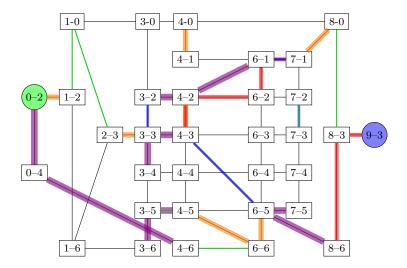


Figura 2: Se presentan algunos cromosomas en el mapa. Los cromosomas • • están compuestas de pares de genes, conectados por aristas; mientras que los cromosomas • • están compuestos de cadenas de genes, conectados por aristas, de longitud 3. (Son de diferente grosor para que se ven mejor las conecciones que existen en varios cromosomas)

(9) ?  $-- \mbox{ mutate} :: \mbox{Chromosome ga} \rightarrow \mbox{Chromosome ga}$ 

(10) ?  $-- stopCriteria :: [Fitness \ ga] \rightarrow Bool$ 

# Esto es un reporte preliminar

#### Note

La intención es utilizar *crossover* para: 1) remplazar los "hoyos" en las rutas; 2) extender rutas existientes. La preferencia debe ser dada a las rutas que contienen un de los puntos de interes (inicio, meta).

La mutación debe extender/remplacar un gen al inicio/meta si  $\exists$ una ruta directa.