```
{-# 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 GeneticAlgorithm.hs . Su implementación se presentará a continuación.

2. Implementación

2.1. Lectura de mapas

Se utiliza un mapa 2D:

```
\begin{array}{l} \textbf{newtype} \ Point2D = Point2D \ (Int, Int) \ \textbf{deriving} \ (Eq, Ord) \\ \textbf{instance} \ Show \ Point2D \ \textbf{where} \\ show \ (Point2D \ (x,y)) = show \ x + "-" + show \ y \end{array}
```

 $\mathbf{type}\ Labyrinth2D = Labyrinth\ Point2D$

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

```
 readLabyrinth2D :: FilePath \rightarrow IO \ (Either \ [String] \ Labyrinth2D)   readLabyrinth2D \ file = build < \$ > try \ (readFile \ file)   \textbf{where}   build \ (Left \ err) = Left \ [displayException \ (err :: SomeException)]   build \ (Right \ s) = \textbf{case} \ parseLabyrinth \ s \ \textbf{of}   Left \ errS \rightarrow Left \ errS   Right \ l \rightarrow Right \ (build' \ l)   build' \ (LabyrinthDescription \ n \ conn \ (i,t) \ coords) =   \textbf{let} \ get = Point2D \circ (coords!!)   \textbf{in} \ Labyrinth   (Set.fromList \ \$ \ map \ Point2D \ coords)   (Set.fromList \ \$ \ map \ (first \ get \circ second \ get) \ coords)   (get \ i)   (get \ i)   (get \ t)
```

2.2. Algoritmo genético

```
\mathbf{data} \ \mathit{GA} = \mathit{GA} \ \mathit{Labyrinth2D}
```

Un alias para tuple (a,a).

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

unwrapPair\ (Pair\ p) = p

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

Se define el valor de aptitud como uno de los dos:

- longitud de la ruta completa;

```
data Route (dir :: OrdDir) = RouteLength Double | RouteValidess Double deriving (Eq, Show)
```

También tiene un parametro de tipo para establecer la dirección de busqueda, lo que determina el orden deseado. Se define la orden sobre la aptitud de tal manera que dependiendo en la dirección:

■ $Min - \forall x \in longitud, y \in valides \Rightarrow x < y;$

```
instance Ord\ (Route\ Min) where compare\ (RouteLength\ x)\ (RouteLength\ y) = compare\ x\ y compare\ (Route\ Validess\ x)\ (Route\ Validess\ y) = compare\ x\ y compare\ (Route\ Length\ _)\ (Route\ Validess\ _) = LT compare\ (Route\ Validess\ _)\ (Route\ Length\ _) = GT
```

■ $Max - \forall x \in longitud, y \in valides \Rightarrow x > y$.

```
instance Ord\ (Route\ Max) where compare\ (RouteLength\ x)\ (RouteLength\ y) = compare\ x\ y compare\ (RouteValidess\ x)\ (RouteValidess\ y) = compare\ x\ y compare\ (RouteLength\ \_)\ (RouteValidess\ \_) = GT compare\ (RouteValidess\ \_)\ (RouteLength\ \_) = LT
```

Se define la metrica sobre los puntos del grafo:

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

 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.

 $\mathbf{type}\ \mathit{Fitness}\ \mathit{GA} = \mathit{Route}\ \mathit{Min}$

(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 se define como:

$$f(c) = \begin{cases} \forall i = \overline{[1, \text{len} - 1]} \Rightarrow \\ \text{Length length} & \text{si} \\ & \land \text{initial} \in \{c\} \\ & \land \text{target} \in \{c\} \end{cases}$$

$$Validess \text{ validess} & \text{en otro caso}$$

donde

length =
$$\sum_{i=1}^{\text{len}-1} \text{dist}(c_{i-1}, c_i)$$

validess = grado de valides (se describe antes)

-- 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
RouteLength \circ sum \ map \ fromJust \ dists
else -- is incomplete
RouteValidess \ fromIntegral \ (length \ filter \ isJust \ dists)
/ \ fromIntegral \ (length \ dists)
```

(7) Generación de cromosomas aleatorios.

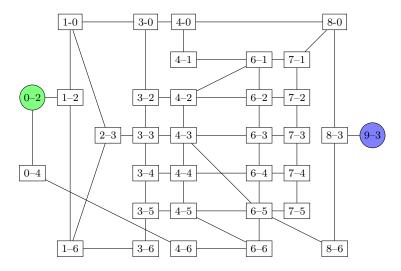


Figura 1: Un exemplo de mapa, inicio: 0–2, meta: 9–3.

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.

TBD ...

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

(8) ?

-- crossover :: Chromosome ga \rightarrow Chromosome ga \rightarrow CrossoverChildren ga (Chromosome ga)

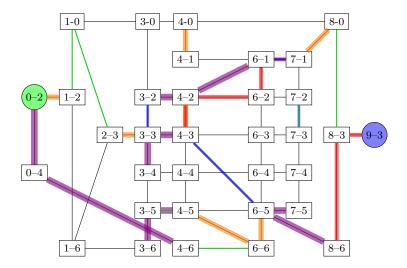


Figura 2: Se presentan algunos cromosomas en el mapa. Los cromosomas • • están compuestas de pares de genes, conectados por aristas; mientras que los cromosomas • • están compuestos de cadenas de genes, conectados por aristas, de longitud 3. (Son de diferente grosor para que se ven mejor las conecciones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

Nota

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.

! El concepto de "valides" va ser cambiado.