```
{-# LANGUAGE UndecidableInstances, FlexibleInstances #-}
module Parcial2.Labyrinth where
 import Control.Exception
 import Control.Arrow (first, second, (&&&))
 import Control.Monad (replicateM)
 import Control.Monad.Fix
 import Data.IORef
 import Data. Tuple (swap)
 import Data.List (elemIndex, sort, nub, minimumBy, maximumBy)
 import\ Data. Maybe\ (is Just, from Just, from Maybe, maybe To List)
 import Data.Bits (xor)
 import Data. Either (isLeft, isRight, Either (...))
 import Data.Function (on)
 import Data.Ratio
 import Data.Set (Set, member, elemAt)
 import qualified Data. Set as Set
 import Data.Map (Map)
 import qualified Data.Map as Map
 import GHC.Exts (Down (...), sortWith)
 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.

```
\mathbf{data}\ Labyrinth\ point = Labyrinth\ \{nodes :: Set\ point\\,\ edges :: Set\ (point,point)\\,\ initial :: point\\,\ target :: point\\\} \mathbf{deriving}\ (Show, Eq) edgeOf\ p\ l = any\ (`member`edges\ l)\ [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\\\} isPOI\ p\ l = p \equiv initial\ l \lor p \equiv target\ l
```

```
labyrinthPOIs\ l = map\ (\$l)\ [initial, target]
```

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' 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 I

Misceláneo.

### 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}
```

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.

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

# 3. Implementación II

Se definan las operaciones at'omicas – sobre genes y cromosomas, y los conceptos relacionados.

### 3.1. Adaptación

El valor de *aptitud de adaptación* 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 ambos puntos: inicio y meta. Se caracteriza por tres valores:

```
1. validez = \frac{\text{número de aristas existentes}}{\text{número de aristas total}}. aristas existentes — aristas que existen entre los pares de genes adjuntos.
```

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

```
 \begin{array}{l} \mathbf{data} \ POI = POIInit \ | \ POITarget \ \mathbf{deriving} \ (Eq, Ord, Enum, Show) \\ \mathbf{data} \ POIs = POINone \ | \ POISome \ POI \ | \ POIBoth \ \mathbf{deriving} \ (Eq, Show) \\ \mathbf{instance} \ Ord \ POIs \ \mathbf{where} \\ x \ `compare' \ y = val \ x \ `compare' \ val \ y \ \mathbf{where} \\ val \ POINone = 0 \\ val \ (POISome \_) = 1 \\ val \ POIBoth = 2 \\ \mathbf{data} \ RouteFitness = \\ CompleteRoute \ \{ routeLength :: Double \} \\ | \ PartialRoute \ \{ partialValidess :: Double \\ , \ partialLength :: Double \\ \} \\ \mathbf{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 menor que cualquier 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 en el orden.

$$\forall x \in ruta \ completa, x \sim r_1 \\ \forall y \in ruta \ completa, y \sim r_2 \implies \begin{cases} x < y & \text{si } r_1 < r_2 \\ x > y & \text{si } r_1 > r_2 \\ x = y & \text{en otro caso} \end{cases}$$

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

El orden de 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 RouteFitness 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}
```

Función de utilidad: separación de las sub-rutas que se encuentran dentro de un cromosoma. Separa los puntos de interes como sub-rutas.

```
splitRoutes :: Labyrinth2D \rightarrow Chromosome \ GA \rightarrow [[\ Gene \ GA]] \\ splitRoutes \ l = reverse \circ map \ reverse \circ splitRoutes' \ []\ []\ l \\ splitRoutes' \ accSplit \ []\ \_[] = accSplit \\ splitRoutes' \ accSplit \ accRoute \ \_[] = accRoute : accSplit \\ splitRoutes' \ accSplit \ accRoute \ l \ (h:t) = \\ \textbf{case} \ accRoute \ \textbf{of} \\ \_|\ h \ `isPOI'\ l \qquad \rightarrow splitRoutes' \ (addR \ accRoute \ accSplit) \ [h]\ l \ t \\ prev: \ \_|\ prev \ `isPOI'\ l \rightarrow splitRoutes' \ (addR \ accRoute \ accSplit) \ [h]\ l \ t \\ prev: \ \_|\ (prev,h) \ `edgeOf'\ l \rightarrow splitRoutes' \ (addR \ accRoute \ accSplit) \ [h]\ l \ t \\ \textbf{where} \ addR \ []\ s = s \\ addR \ r \ s = r : s
```

Las pruebas del contenedor *Route* se encuentran en test/Parcial2/Route.hs. La función misma se definerá en subsección 3.6.

#### 3.2. Cromosomas aleatorios

Un gen aleatorio se selecciona entre todos los nodos del mapa, y se re-genera en caso de que este gen ya hubiera sido generado previamente.

```
randPoint \ l = first \ (`elemAt`nodes \ l)
              \circ randomR (0, length (nodes l) – 1)
randUnique\ l\ prev=fix\ \$
  \lambda f g \rightarrow
              let (r, g') = randPoint \ l \ g
              in if r \in prev then f g' else (r, g')
```

Se empieza con la generación del primer punto

```
randChain :: GA \rightarrow StdGen \rightarrow Int \rightarrow [Point2D] \rightarrow [Point2D]
randChain\ ga\ g'\ len\ prev = nextRand\ ga\ [first']\ g''
  where (first', g'') = randUnique (gaLabyri ga) prev g'
```

Los demas genes se seleccionan desde los vecinos (los nodos directamente conectados) del gen previo.

Durante la generación de cadenas se consideran las cadenas, generadas previamente, para no permitir repeticiones de genes.

Si se encontró una repetición, se intenta 1) buscar otro vecino, que no se repita; 2) cambiar la dirección de generación; 3) buscar a otro vecino, con la nueva dirección. En caso que todas las opciones fallen, la cadena se queda de tamaño incompleto.

```
oneOf \ xs = first \ (xs!!) \circ randomR \ (0, length \ xs - 1)
nextRand ga = nextRand' ga False 0
nextRand' ga rev c chain@(h:t) g =
  let neighbours = gaCache ga 'neighboursOf' h
    (r, g') = oneOf\ neighbours\ (g :: StdGen)
    moreTries = c < 5 * length neighbours
 in if r \in prev \lor r \in chain
    then -- connected to some other chain
      if moreTries then nextRand' ga rev (c+1) chain g' -1 / 3
         else if rev then chain -- incomplete
           else nextRand' ga True (c+1) chain g' -- 2
    else if length\ chain + 1 \equiv len
      then r: chain -- return
      else nextRand' ga rev c (r:chain) g' -- next
```

La generación de cromosoma completa se presentará en subsección 3.6.

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

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

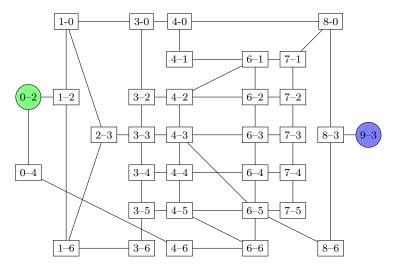


Figura 1: Ejemplo de mapa, inicio: 0-2, meta: 9-3.

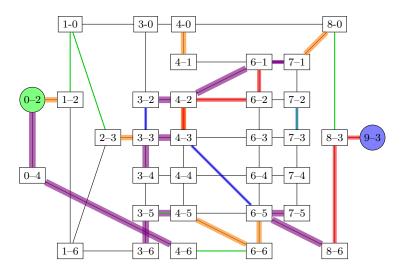


Figura 2: Se presentan algunos cromosomas en el mapa. Los cromosomas • • están compuestas de pares de genes, conectados por aristas; mientras que los cromosomas • • están compuestos de cadenas de genes, conectados por aristas, de longitud 3. (Son de diferente grosor para que se ven mejor las conecciones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

#### 3.3. Sub-Rutas

Se definen los contenedores de sub-rutas. Se guardan solamente los genes extremos de la ruta y se proveen funciones de busqueda de sub-ruta en cromosoma. Se implementa asi porque las cromosomas cambian durante operaciones geneticos, afectando las sub-rutas.

El orden sobre las sub-rutas se define en contexto de dos cromosomas: donor y recipiente. Se comparan lexográficamente los sigientes valores:

- 1. Número de púntos de interes que tiene el donor pero no el recipiente.
- 2. Diferencia entre las longitudes de donor y recipiente.

```
newtype SubRoute = SubRoute (Point2D, Point2D)
     deriving Show
instance Eq SubRoute where
  (SubRoute\ p1) \equiv (SubRoute\ p2) = p1 \equiv p2 \lor swap\ p1 \equiv p2
type Reversed = Bool
type SubRoutePoints = ([Point2D], Reversed)
subseq from to = take (to - from + 1) \circ drop from
findSubRoute :: SubRoute \rightarrow [Point2D] \rightarrow Maybe SubRoutePoints
findSubRoute (SubRoute (x, y)) route =
     case (elemIndex\ x\ \&\&\&\ elemIndex\ y)\ route\ of
              (Just\ xi, Just\ yi) \rightarrow \mathbf{let}\ rev = xi > yi
                                         ids' = (xi, yi)
                                         ids = if rev then swap ids'
                                                       else ids'
                                     in Just (uncurry subseq ids route, rev)
                                  \rightarrow Nothing
  -- Sub-routes, found in 2 points sequences.
data SubRoutes = SubRoutes Labyrinth2D
                                  SubRoute
                                  (Either\ SubRoutePoints\ SubRoutePoints)
                                  (Either\ SubRoutePoints\ SubRoutePoints)
     deriving Show
instance Eq SubRoutes where
   (SubRoutes \_ \_ (Left \_) \_) \equiv (SubRoutes \_ \_ (Right \_) \_) = False
  l@(SubRoutes\ l1\ sr1\ \_\ \_) \equiv r@(SubRoutes\ l2\ sr2\ \_\ \_) =
              l1 \equiv l2
            \wedge sr1 \equiv sr2
           \land \ same \ subRouteDonor
            \land same subRouteReceiver
     where same f = ((\equiv) \text{ 'on' } (fst \circ f)) l r
subRouteDonor\ (SubRoutes \_ \_ donor \_) = \mathbf{case}\ donor\ \mathbf{of}\ Left\ x \to x
                                                                   Right \ x \rightarrow x
```

```
subRouteReceiver\ (SubRoutes\_\_\_recei) = \mathbf{case}\ recei\ \mathbf{of}\ Left\ x\ \to x
                                                                   Right \ x \rightarrow x
subRoutesBoth = subRouteDonor \&\&\& subRouteReceiver
subRoutesLabyrinth (SubRoutes l \_ \_ \_) = l
subRoutesPts\ (SubRoutes\_pts\_\_) = pts
lPairs (f:s:t) = (f,s): lPairs (s:t)
lPairs _
                 =[]
subRoutesIn :: Labyrinth2D \rightarrow SubRoute
               \rightarrow [Point2D] \rightarrow [Point2D] \rightarrow [SubRoutes]
subRoutesIn\ l\ subRoute\ pts1\ pts2 = \mathbf{do}
     route1 \leftarrow maybeToList \$ findSubRoute subRoute pts1
     route2 \leftarrow maybeToList \$ findSubRoute subRoute pts2
     let valid = all \ (`edgeOf`l) \circ lPairs \circ fst
           sRoutes = SubRoutes\ l\ subRoute
           r1 = Left \ route1
           r2 = Right \ route2
           sRoutesLeft = sRoutes \ r1 \ r2
           sRoutesRight = sRoutes \ r2 \ r1
     case (valid route1, valid route2) of
              (True, True)
                                  \rightarrow [sRoutesLeft, sRoutesRight]
              (True, \_)
                                  \rightarrow return \ sRoutesLeft
              (_, True)
                                  \rightarrow return \ sRoutesRight
                                   \rightarrow []
subRoutesValue\ sr@(SubRoutes\ l\ \_\ \_\ )=(pois, len)
  where donor = fst \$ subRouteDonor sr
           receiver = fst \$ subRouteReceiver sr
           countPois = length \circ filter ('isPOI'l)
           pois = countPois \ donor - countPois \ receiver
           len = length\ receiver - length\ donor
instance Ord SubRoutes where compare = compare 'on' subRoutes Value
```

#### instance of a sacrotate where compare on sacrotates and

#### 3.4. Recombinación de cromosomas

Aquí solamente se define la recombinación de dos cromosomas, su selección será descrita en la subsección 4.1.

#### 3.4.1. Replazamiento

Se replazan los "hoyos" de la siguente manera:

1. Se seleccionan los genes  $\{c\}$ , miembros de ambos cromosomas.

2. Para ambos cromosomas se encuentran sub-rutas intercambiables:

```
\begin{array}{l} \forall \ x \in \{c\} \\ y \in \{c\} \quad \Longrightarrow \\ \begin{cases} \text{secuencia} \ \{r_i\}_{i=1}^{N_r} \quad \text{si} \ \forall \ r_{j-1}, r_j \in \{r_i\}_{i=1}^{N_r} \\ \exists \ \text{arista entre} \ r_{j-1} \ \text{y} \ r_j \end{cases} \\ \{ \} \qquad \qquad \text{en otro caso} \end{array}
```

Se guarda también la dirección de las sub-rutas para ambos cromosomas.

- 3. Se aplica el remplazamiento para todas las rutas intercambiables ordenadas (fue descrita en subsección 3.3). Se remplazan las sub-rutas no existentes por las existentes; y se remplazan las existentes por mas cortas.
  - El remplazamiento se aplica solamente si 1) los genes en cuestion no fueron eliminados con los remplazamientos previos; 2) remplazamiento no creará genes duplicados; 3) no disminuye el número de puntos de interes.
- 4. Se devuelve el par de cromosomas remplazados.

#### 3.4.2. Extención de extremos

Se extienden los extremos del recipiente con los del donador:

- 1. Se encuentran los extremos mas cortos del donador: entre todos los puntos c se seleccionan los con menor y mayor índices en el cromosoma donador. Si las sub-rutas entre los puntos extremos y los índices correspondientes están validas se guardan.
- 2. Se encuentran los extremos, correspondientes a los puntos, seleccionados en el punto previo. Se guardan si son *invalidas*.
- 3. Se remplazan los extremos correspondientes del recipiente por los del donador (si fueron guardados ambos).

Se definen unas funciones de utilidad; la definición de crosover se encuentra en subsección 3.6.

```
replaceSafe :: Labyrinth2D \rightarrow [Point2D] \rightarrow [Point2D] \rightarrow [Point2D]
             \rightarrow Maybe [Point2D]
replaceSafe\ lab\ what\ with\ l=
  let \ candidate = replaceList \ what \ with \ l
     poisTarget = length \$ filter ('isPOI'lab) what
     poisSrc = length \$ filter (`isPOI`lab) with
  in if poisSrc < poisTarget \lor candidate \not\equiv nub \ candidate
     then Nothing else Just candidate
\mathbf{type} \ ReplaceDebug = [(SubRoutes, Maybe \ [Point2D])]
tryReplace :: [Point2D]
            \rightarrow (Either SubRoutePoints SubRoutePoints \rightarrow Bool)
            \rightarrow (Either SubRoutePoints SubRoutePoints \rightarrow SubRoutePoints)
            \rightarrow [SubRoutes]
            \rightarrow ReplaceDebug
            \rightarrow ([Point2D], ReplaceDebug)
tryReplace\ chrom\ \_\_[]\ debugAcc=(chrom, debugAcc)
tryReplace\ chrom\ thisSide\ qetThatSide\ (sr:srs)\ debugAcc=
  tryReplace res thisSide getThatSide srs acc'
  where acc' = if \ mbRes \equiv Just \ chrom \ then \ debugAcc
                   else (debug, mbRes): debugAcc
           (mbRes, debug) = fromMaybe (Just chrom, sr) res'
           res = fromMaybe \ chrom \ mbRes
           res' = \mathbf{case} \ sr \ \mathbf{of}
             SubRoutes\ l\ pts\ src'\ target' \mid thisSide\ target' \rightarrow
                do target \leftarrow findSubRoute pts chrom
                    let src = getThatSide src'
                        rev = snd \ src \ `xor' \ snd \ target
                        debug = SubRoutes\ l\ pts
                           (fmap (const src) src')
                           (fmap (const target) target')
                    return (replaceSafe l (fst target)
                                             (fst \ src)
                                             chrom
                            , debug)
             \_ \rightarrow Nothing
samePoints \ x \ y = let set1 = Set.fromList \ x
                         set2 = Set.fromList y
                in Set.toList $ Set.intersection set1 set2
type ExtendDebug' = (Maybe [Point2D], Maybe [Point2D])
\mathbf{type} \ ExtendDebug = (ExtendDebug', ExtendDebug')
tryExtend :: Labyrinth2D \rightarrow [Point2D] \rightarrow [Point2D]
            \rightarrow ([Point2D], ExtendDebug')
```

```
tryExtend\ l\ donor\ receiver = (res, deb)
  where cmp \ x = compare \ `on' \ (`elemIndex'x)
          valid = all \ (`edgeOf'l) \circ lPairs
          inCase \ x \ c = if \ c \ x \ then \ Just \ x \ else \ Nothing
          cs = samePoints donor receiver
          left = minimumBy (cmp donor) cs
          right = maximumBy (cmp donor) cs
          Just \ diLeft = left \ `elemIndex' \ donor
          Just\ diRight = right\ `elemIndex'\ donor
          drLeft = subseq 0 \ diLeft \ donor
          drRight = subseq \ diRight \ (length \ donor - 1) \ donor
          mbdRLeft = drLeft 'inCase' valid
          mbdRRight = drRight 'inCase' valid
          Just riLeft = left 'elemIndex' receiver
          Just \ riRight = right \ 'elemIndex' \ receiver
          rrLeft = subseq 0 \ riLeft \ receiver
          rrRight = subseq\ riRight\ (length\ receiver-1)\ receiver
          mbrRLeft = rrLeft \ `inCase' \ (\neg \circ valid)
          mbrRRight = rrRight 'inCase' (\neg \circ valid)
          extend (Just src) (Just target) chrom =
            replaceSafe l target src chrom
          extend \_ \_ \_ = Nothing
          extLeft = extend \ mbdRLeft \ mbrRLeft \ receiver
          extRight = extend \ mbdRLeft \ mbrRLeft
                    $ fromMaybe receiver extLeft
          debuq = (extLeft, extRight)
          result = (receiver `fromMaybe` extLeft)
                    'fromMaybe' extRight
          res = if null cs then receiver else result
          deb = if \ null \ cs \ then \ (Nothing, Nothing) \ else \ debug
```

#### 3.5. Mutación de cromosomas

La mutación de cromosomas consiste de varios operaciones, que se dividen en los que cambian un gen o una sub-ruta.

```
type MutateSubRoute = [Point2D] \rightarrow IO \ [Point2D]

type MutateGene = [Point2D] \rightarrow Point2D \rightarrow IO \ Point2D

-- Choose randomly an element from a list.

randChoice = fmap \ fst \circ randChoice'

randChoice' \ xs = \mathbf{do} \ ind \leftarrow randomRIO \ (0, length \ xs - 1)

return \ (xs!!) \ \&\&\& \ id \ ind
```

Figura 3: Recombinación de cromosomas, marcados • y • en la figura 2.

(a) Los remplazamientos.

$$0-2 + 0-4 + 4-6 - 3-6 + 3-5 + 4-5 - 3-4 + 3-3 + 4-3 - 3-2 + 4-2 + 6-1 - 7-5 + 6-5 + 8-6$$
 $0-2 + 1-2 - 2-3 + 3-3 - 4-0 + 4-1 - 4-2 + 4-3 - 4-5 + 6-6 + 6-5 - 7-1 + 8-0$ 

(b) Remplazamiento  $\bullet \to \bullet \#1$ .

$$0-2 + 0-4 + 4-6 - 3-6 + 3-5 + 4-5 - 3-4 + 3-3 + 4-3 - 3-2 + 4-2 + 6-1 - 7-5 + 6-5 + 8-6$$
 $0-2 + 1-2 - 2-3 + 3-3 - 4-0 + 4-1 - 4-2 + 4-3 - 4-5 + 6-6 + 6-5 - 7-1 + 8-0$ 

(c) Remplazamiento  $\bullet \to \bullet$ .

$$0-2 + 0-4 + 4-6 - 3-6 + 3-5 + 4-5 - 3-4 + 3-3 + 4-3 - 3-2 + 4-2 + 6-1 - 7-5 + 6-5 + 8-6$$

$$0-2 + 1-2 - 2-3 + 3-3 - 4-0 + 4-1 - 4-2 + 4-3 - 4-5 + 6-6 + 6-5 - 7-1 + 8-0$$

(d) Remplazamiento  $\bullet \to \bullet \#2$ .

Donado: 
$$4-5+6-6+6-5$$

Remplacado:  $4-5-3-4+3-3+4-3-3-2+4-2+6-1-7-5+6-5$ 

Hijo:  $0-2+0-4+4-6-3-6+3-5+4-5+6-6+6-5+8-6$ 

(a) Resultados de recombinación de sub-rutas en cromosoma • desde •.

```
Donado: 3-3+4-3
Remplacado: 3-3-4-0+4-1-4-2+4-3
Hijo: 0-2+1-2-2-3+3-3+4-3-4-5+6-6+6-5-7-1+8-0
```

(b) Resultados de recombinación de sub-rutas en cromosoma • desde •.

Figura 4

Figura 5: Recombinación de cromosomas, marcados • y • en la figura 2.

```
0-2 + 0-4 + 4-6 - 3-6 + 3-5 + 4-5 - 3-4 + 3-3 + 4-3 - 3-2 + 4-2 + 6-1 - 7-5 + 6-5 + 8-6
3-2 + 3-3 + 4-3 + 6-5 - 6-1 + 7-1 + 7-2 + 7-3
```

#### (a) Los remplazamientos.

```
0-2 + 0-4 + 4-6 - 3-6 + 3-5 + 4-5 - 3-4 + 3-3 + 4-3 - 3-2 + 4-2 + 6-1 - 7-5 + 6-5 + 8-6
3-2 + 3-3 + 4-3 + 6-5 - 6-1 + 7-1 + 7-2 + 7-3
```

#### (b) Remplazamiento $\bullet \to \bullet$ .

```
0-2 + 0-4 + 4-6 - 3-6 + 3-5 + 4-5 - 3-4 + 3-3 + 4-3 - 3-2 + 4-2 + 6-1 - 7-5 + 6-5 + 8-6
3-2 + 3-3 + 4-3 + 6-5 - 6-1 + 7-1 + 7-2 + 7-3
```

#### (c) Remplazamiento $\bullet \to \bullet$ .

```
0-2 + 0-4 + 4-6 - 3-6 + 3-5 + 4-5 - 3-4 + 3-3 + 4-3 - 3-2 + 4-2 + 6-1 - 7-5 + 6-5 + 8-6
3-2 + 3-3 + 4-3 + 6-5 - 6-1 + 7-1 + 7-2 + 7-3
```

#### (d) Remplazamiento $\bullet \to \bullet$ .

```
0-2 + 0-4 + 4-6 - 3-6 + 3-5 + 4-5 - 3-4 + 3-3 + 4-3 - 3-2 + 4-2 + 6-1 - 7-5 + 6-5 + 8-6
3-2 + 3-3 + 4-3 + 6-5 - 6-1 + 7-1 + 7-2 + 7-3
```

#### (e) Remplazamiento $\bullet \to \bullet$ .

```
0-2 + 0-4 + 4-6 - 3-6 + 3-5 + 4-5 - 3-4 + 3-3 + 4-3 - 3-2 + 4-2 + 6-1 - 7-5 + 6-5 + 8-6
3-2 + 3-3 + 4-3 + 6-5 - 6-1 + 7-1 + 7-2 + 7-3
```

#### (f) Remplazamiento $\bullet \to \bullet$ .

```
0-2 + 0-4 + 4-6 - 3-6 + 3-5 + 4-5 - 3-4 + 3-3 + 4-3 - 3-2 + 4-2 + 6-1 - 7-5 + 6-5 + 8-6
3-2 + 3-3 + 4-3 + 6-5 - 6-1 + 7-1 + 7-2 + 7-3
```

#### (g) Remplazamiento $\bullet \to \bullet$ .

```
0-2 + 0-4 + 4-6 - 3-6 + 3-5 + 4-5 - 3-4 + 3-3 + 4-3 - 3-2 + 4-2 + 6-1 - 7-5 + 6-5 + 8-6
3-2 + 3-3 + 4-3 + 6-5 - 6-1 + 7-1 + 7-2 + 7-3
```

#### (h) Remplazamiento $\bullet \to \bullet$ .

```
0-2 + 0-4 + 4-6 - 3-6 + 3-5 + 4-5 - 3-4 + 3-3 + 4-3 - 3-2 + 4-2 + 6-1 - 7-5 + 6-5 + 8-6
3-2 + 3-3 + 4-3 + 6-5 - 6-1 + 7-1 + 7-2 + 7-3
```

#### (i) Remplazamiento $\bullet \to \bullet$ .

Donado: 3-3 + 4-3 + 6-5

Remplacado: 3-3 + 4-3 - 3-2 + 4-2 + 6-1 - 7-5 + 6-5

Hijo: 0-2 + 0-4 + 4-6 - 3-6 + 3-5 + 4-5 - 3-4 + 3-3 + 4-3 + 6-5 + 8-6

(a) Resultados de recombinación de sub-rutas en cromosoma • desde •.

Donado: 3-2 + 4-2 + 6-1Remplacado: 3-2 + 3-3 + 4-3 + 6-5 - 6-1Hijo: 3-2 + 4-2 + 6-1 + 7-1 + 7-2 + 7-3

(b) Resultados de recombinación de sub-rutas en cromosoma • desde •.

Figura 6

```
randChoiceSafe [] = return \ Nothing \ randChoiceSafe \ xs = Just < \$ > randChoice \ xs \ randRange \ xs = \mathbf{do} \ (\_, i1) \leftarrow randChoice' \ xs \ (\_, i2) \leftarrow randChoice' \ xs \ return \$ \ \mathbf{if} \ i2 > i1 \ \mathbf{then} \ (i1, i2) \ \mathbf{else} \ (i2, i1)
```

Se definen las siguientes operaciones sobre sub-rutas:

Cambia una sub-ruta valida por otra aleatoria (valida), con misma longitud.

```
mutSubRouteSame :: GA \rightarrow MutateSubRoute
mutSubRouteSame ga ch = \mathbf{do}
\mathbf{let} \ srs = splitRoutes \ (gaLabyri \ ga) \ ch
(sr, sri) \leftarrow randChoice' \ srs
gen \leftarrow getStdGen
\mathbf{let} \ len = length \ sr
rChain = randChain \ ga \ gen \ len \ []
return \circ concat \ \$ \ subseq \ 0 \ (sri - 1) \ srs
+ rChain
: subseq \ (sri + 1) \ len \ srs
```

■ Cambia una sub-ruta, aleatoriamente seleccionada, por otra(s) aleatoria(s).

```
mutSubRouteAny :: GA \rightarrow MutateSubRoute \\ mutSubRouteAny ga ch = \mathbf{do} \\ \mathbf{let} \ maxGen = gaMutateMaxChainsGen \$ \ gaParams \ ga \\ \mathbf{let} \ maxLen = gaMutateMaxChainLen \$ \ gaParams \ ga \\ n \leftarrow randomRIO \ (1, maxGen) \\ cut \leftarrow flip \ (uncurry \ subseq) \ ch < \$ > randRange \ ch \\ paste \leftarrow sequence \$ \ \mathbf{do} \ \_ \leftarrow [1 \ldots n] \\ return \$ \ \mathbf{do} \ len \leftarrow randomRIO \ (1, maxLen) \\ gen \leftarrow getStdGen \\ return \$ \ randChain \ ga \ gen \ len \ [] \\ return \$ \ replaceList \ cut \ (concat \ paste) \ ch
```

Se definen las siguientes  $operaciones\ sobre\ genes\ con$  la probabilidad de aplicación:

P=0.01 — Cambia un gen a un de los puntos de interés (inicio/meta), si todavía no existe en el cromosoma.

```
\begin{array}{ll} mutGenePOI = (0.01, mutGenePOI') \\ mutGenePOI' :: GA \rightarrow MutateGene \\ mutGenePOI' ga ch gene = fromMaybe gene \\ < \$ > randChoiceSafe notFound \\ \textbf{where } l = gaLabyri \ ga \\ notFound = filter \ (\neg \circ (\in ch)) \ \$ \ labyrinthPOIs \ l \end{array}
```

P = 0.005 — Cambia un gen a un aleatorio.

```
mutGeneAny = (0.005, mutGeneAny')

mutGeneAny' :: GA \rightarrow MutateGene

mutGeneAny' ga chrom gene = \mathbf{do}

gen \leftarrow getStdGen

\mathbf{let} (gene', \_) = randUnique (gaLabyri ga) chrom gen

return gene'
```

La aplicación de las mutaciones se encuentra en subsección 3.6.

### 3.6. Algoritmo genético

```
 \begin{array}{llll} \mathbf{data} \ GAParams = GAParams \ \{ \ gaChromGenMaxChainLen :: \ Int \\ &, \ gaChromGenMaxChains & :: \ Int \\ &, \ gaPopulationSize & :: \ Int \\ &, \ gaMutateMaxChainsGen & :: \ Int \\ &, \ gaMutateMaxChainLen & :: \ Int \\ &, \ gaMaxUnchangedIter & :: \ Int \end{array}
```

```
, gaSelIntactFrac
                                                                           :: Ratio Int
                                          , gaSelCrossoverFrac
                                                                           :: Ratio\ Int
                                          , gaSelMutateFrac
                                                                           :: Ratio Int
         }
      data \ GACache = GACache \{
         cacheNeighbours :: Map\ Point2D\ [Point2D]
         , cacheBestRepeats :: IORef Int
         , cacheBestFitness :: IORef (Maybe RouteFitness)
         , cache Iter
                              :: IORef Int
         , cacheSelIndexGen :: IORef (IO Int)
      cachedBestFit :: GACache \rightarrow IO \ (Maybe \ RouteFitness)
      cachedBestFit = readIORef \circ cacheBestFitness
      setCachedBestFit = writeIORef \circ cacheBestFitness
      cachedRepeat = readIORef \circ cacheBestRepeats
      affectCachedRepeat = modifyIORef \circ cacheBestRepeats
      cachedIter = readIORef \circ cacheIter
      affectCachedIter = modifyIORef \circ cacheIter
      cachedIdxGen = readIORef \circ cacheSelIndexGen
      setCachedIdxGen = writeIORef \circ cacheSelIndexGen
      neighboursOf\ cache\ point = fromMaybe\ [\ ]
                               $ Map.lookup point (cacheNeighbours cache)
                                          :: Labyrinth2D
      \mathbf{data} \ GA = GA \{ gaLabyri \}
                                          :: GAParams
                        , gaParams
                         , gaCache :: GACache
Se define la metrica sobre los puntos del grafo:
   \operatorname{dist}(p_1, p_2) = \begin{cases} Just \ d_E(p_1, p_2) & \text{si } \exists \text{ arista, connectando } p_1 \neq p_2 \\ Nothing & \text{en otro caso} \end{cases}, \text{ donde}
```

, gaMaxIters

:: Int

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

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

 $d_E$  — es la distancia euclidiana entre dos puntos.

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

eDist' = mkDirectDistance \$

 $eDist = labyrinthDist \ eDist'$ 

### instance GeneticAlgorithm GA where

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

Los cromosomas no deben de tener repeticiones.

```
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 = RouteFitness
```

(3) Dirección de búsqueda – minimización.

type 
$$Target GA = Min$$

(4) Información de entrada para generación de la población — el laberinto y los parametros.

```
type InputData\ GA = (Labyrinth2D, GAParams)
```

(5) El resultado es el mejor cromosoma obtenido.

```
type ResultData\ GA = Chromosome\ GA
```

(6) La aptitud de adaptación fue descrita en subsección 3.1.

```
-- fitness :: ga \rightarrow Chromosome ga \rightarrow Fitness ga fitness (GA l = 0) genes =

let 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 = case (hasInit, hasFin) of
(True, True) \rightarrow POIBoth
```

```
(\mathit{True}, \mathit{False}) \to \mathit{POISome}\ \mathit{POIInit} (\mathit{False}, \mathit{True}) \to \mathit{POISome}\ \mathit{POITarget} \_ \longrightarrow \mathit{POINone} \mathit{len} = \mathit{sum}\ \$\ \mathit{map}\ \mathit{fromJust}\ \mathit{valid} \mathbf{in}\ \mathit{PartialRoute}\ \mathit{v}\ \mathit{poi}\ \mathit{len}
```

(7) Generación de cromosomas aleatorios.

```
-- random
Chromosome :: ga \rightarrow IO (Chromosome ga) random
Chromosome ga@(GA _ params _) = do
```

Se selecciona aleatoriamente la longetud de cadenas.

```
chainLen \leftarrow randomRIO (1, qaChromGenMaxChainLen params)
```

Se selecciona aleatoriamente el número de cadenas.

```
chainCnt \leftarrow randomRIO (1, gaChromGenMaxChains params)
```

Se genera el cromosoma.

(8) La recombinación de cromosomas se enfoca en remplacar las malas subrutas o extender rutas existentes.

```
type CrossoverDebug GA = ([SubRoutes])
                                , (Replace Debug, Extend Debug) \\
  -- crossover' :: ga \rightarrow Chromosome ga \rightarrow Chromosome ga
  -- \to (({\rm Chromosome~ga},\,{\rm Chromosome~ga}),\,{\rm CrossoverDebug~ga})
crossover' (GA l \_ \_) ch1 ch2 = (extended, debugs)
  where debugs = (subRoutes, (debugAcc, extDebug))
           cs = samePoints ch1 ch2
           sRoutes' = \mathbf{do} \ x \leftarrow cs
                            y \leftarrow cs
                           let sr = SubRoute(x, y)
                           if x \equiv y then []
                           else subRoutesIn l sr ch1 ch2
           subRoutes = sortWith\ Down \circ nub\ \$\ sRoutes'
           (replaced1, debugAcc') = tryReplace ch1
                                                    isLeft
                                                    (\lambda(Right\ x) \to x)
```

```
subRoutes \\ [] \\ (replaced2, debugAcc) = tryReplace & ch2 \\ isRight \\ (\lambda(Left\ x) \rightarrow x) \\ subRoutes \\ debugAcc' \\ (extended1, extDebug1) = tryExtend\ l\ replaced2\ replaced1 \\ (extended2, extDebug2) = tryExtend\ l\ replaced1\ replaced2\ extDebug = (extDebug1, extDebug2) \\ extended = (extended1, extended2)
```

- (9) La mutación funciona en la siguiente manera:
  - a) Se escoge y se aplique una de las operaciones sobre sub-rutas.
  - b) Para cada gen del resultado del punto previo, se aplican (todas) las operaciones sobre genes, con su probabilidad asignada.

```
-- mutate :: ga \rightarrow Chromosome ga \rightarrow IO (Chromosome ga)
mutate \ ga \ chrom = \mathbf{do}
  chrom' \leftarrow (\$chrom) =  (randChoice (map (\$ga) subRouteMuts))
  mutateGenes\ chrom'\ geneMuts
  where subRouteMuts = [mutSubRouteSame, mutSubRouteAny]
          geneMuts
                          = [mutGenePOI, mutGeneAny]
          mutateGenes\ ch = mutateGenes'\ ch
          mutateGenes' [] mutated \_ = return mutated
          mutateGenes' \ orig@(gene:t) \ mutated \ muts =
            do g \leftarrow gene'
                mutateGenes' \ t \ (mutated + [q]) \ muts
            where chrom = mutated + orig
                    mutF(p, mut) g' = \mathbf{do}
                       d \leftarrow randomIO :: IO\ Double
                       g \leftarrow g'
                       if p < d then mut ga chrom g else return g
                    gene' = foldr \ mutF \ (return \ gene) \ muts
```

(10) Criterio de parada se selecciona, considerando que no se conoce la longitud de ruta aceptable. Esto no permita establecer un criterio exacto.

Es porque el criterio se establece sobre el cambio del mejor valor de adaptación en las últimas iteraciones.

También se utiliza como criterio adicional el n'umero m'aximo de iteraciones.

```
-- stopCriteria :: ga → [Fitness ga] → IO Bool stopCriteria ga fitness = \mathbf{do} let cache = gaCache ga raiseCount = cache 'affectCachedRepeat' (+1) best = head fitness best' \leftarrow cachedBestFit cache if Just best \equiv best' then raiseCount else cache 'setCachedBestFit' Just best repCount \leftarrow cachedRepeat cache iter \leftarrow cachedIter cache return $ repCount \ge gaMaxUnchangedIter (gaParams ga) \lor iter \lor gaMaxIters (gaParams ga)
```

(11) Creación de instancia de GA. Se crea el cache.

```
-- newGA :: InputData ga \rightarrow IO ga
newGA (labyrinth, params) = \mathbf{do}
  let nodes' = Set.toList \$ nodes \ labyrinth
      neighbours = Map.fromList \$ do
         node \leftarrow nodes'
         let connected = filter ((`edgeOf`labyrinth) \circ (,) node) nodes'
         return (node, connected)
  bestRepeats \leftarrow newIORef 0
  bestFitness \leftarrow newIORef\ Nothing
                 \leftarrow \textit{newIORef} \ 0
  selIndexGen \leftarrow newIORef (return (-1))
  let cache = GACache neighbours
                            bestRepeats
                            bestFitness
                            iter
                            selIndexGen
  return $ GA labyrinth params cache
```

# 4. Implementación III

El proyecto separa las operaciones genéticos atómicos, definidas en clase GA, de las masivas, definidas en clase RunGA.

Las operaciones *masivas* – son las que trabajar con entera población: 1) selección de cromosomas para operaciones genéticos, generación de población inicial; 2) generación de población inicial; 3) ejecución de las iteraciones.

Las últimas dos están definidas en src/GeneticAlgorithm, pero su código se presentara incluso en subsección 4.2.

# 4.1. Operaciones de selección

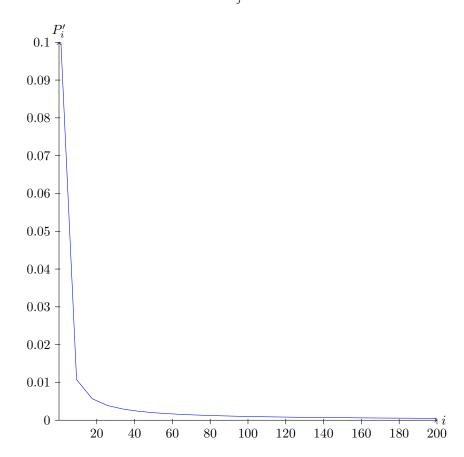
Para preservación del tamaño de población, la unión de los tres siguientes selecciones debe siempre ser de mismo tamaño que la población, de la cual hubieron sidos seleccionados.

Se uso un concepto Assessed, el cual encapsula una lista de cromosomas con sus correspondientes valores de adaptación. Está siempre ordenada asendiantamente, para que los mejoros cromosomas (con menor valor de adaptación) estén en el principio.

Se intente usar *RouteFitness* sin transformarlos en un valor numerico; para esto se defina la función de densidad de probabilidad de selección de un cromosoma, dependiendo de su índice en la lista.

$$P_i' = \frac{0.1}{i}$$

$$P_i = \frac{P_i'}{\sum_j P_j'}$$



```
assessedProb' i = 0.1 / fromInteger i
assessedProbs\ n = map\ (/isum)\ is
  where is = assessedProb' < \$ > [1 ... n]
          isum = sum is
assessedRandIndexGen :: Integer -- Population size.
                         \rightarrow IO\ Int -- Random index.
assessedRandIndexGen\ n=randIdx
  where probs = assessedProbs n
            -- accumulated probabilities
          accProbs = snd \$ foldr (\lambda p (p', acc) \rightarrow (p' + p, p' + p : acc))
                                   (0, []) probs
            -- select id, given a number in [0,1]
          selIdx::Double \rightarrow Int
          selIdx d = let - P(A ; a)
                          less = (< d) 'filter' accProbs
                in if null less
                                   then 0
                                                          -- first
                                   else length less - 1 -- max of P(A \mid a)
            -- Generate a random assessed index.
          randIdx = selIdx < \$ > randomIO
assessedRand \ selFrac \ qa \ assessed = \mathbf{do}
  iGen \leftarrow cachedIdxGen \$ gaCache ga
  let pSize = fromIntegral \$ popSize assessed
    frac = selFrac (gaParams ga)
    count = round \$ pSize * frac
  ids \leftarrow replicateM \ count \ iGen
  let ua = map fst $ unwrapAssessed assessed
  return \$ map (ua!!) ids
```

instance RunGA GA [Point2D] [Point2D] RouteFitness Min where type DebugData GA = ()

Se define selección de cromosomas:

(a) Que pasan al siguiente generación intactos.

La fracción establecida de la población previa se escoje aleatoriamente (con repeticiones).

 $selectIntact = assessedRand\ gaSelIntactFrac$ 

### (b) Para la recombinación.

Se escogen aleatoriamente dos fracciones establecidas (de tamaño igual) de la población previa.

```
selectCrossover\ ga\ assessed = zip < \$ > rand < * > rand

\mathbf{where}\ rand = assessedRand\ qaSelCrossoverFrac\ qa\ assessed
```

### (c) Para la mutación.

Se escoge aleatoriamente una fracción establecida de la población previa.

```
selectMutate = assessedRand\ gaSelMutateFrac
```

El resultado es el cromosoma con mejor valor de adaptación.

```
selectResult \ \_(Assessed \ (h: \_)) = (fst \ h, ())
```

### 4.2. Ejecución de algoritmo genético

Se presenta aquí parte de código desde src/GeneticAlgorithm.

• Generación de población inicial.

• Ejecución de las iteraciones del algoritmo.

```
 \begin{aligned} &runGA' \ ga \ pop = \mathbf{do} \\ &\mathbf{let} \ fit = assessed \ \$ \ map \ (id \&\&\& \ fitness \ ga) \ pop \\ &stop \leftarrow stopCriteria \ ga \circ map \ snd \ \$ \ unwrapAssessed \ fit \\ &intact \leftarrow selectIntact \ ga \ fit \\ &cross \leftarrow selectCrossover \ ga \ fit \\ &mut \leftarrow selectMutate \ ga \ fit \\ &mut \leftarrow selectMutate \ ga \ fit \\ &mutated \leftarrow mapM \ (mutate \ ga) \ mut \\ &\mathbf{let} \ pairToList \ (x,y) = [x,y] \\ &newPop = intact \\ &+ concatMap \ (pairToList \circ uncurry \ (crossover \ ga)) \ cross \\ &+ mutated \\ &\mathbf{if} \ stop \ \mathbf{then} \ return \ \$ \ selectResult \ ga \ fit \\ &\mathbf{else} \ runGA' \ ga \ newPop \end{aligned}
```

# 5. Ejecución

# TODO