Paradigmas de Programação

Fabrício Olivetti de França

14 de Agosto de 2018

Agrupamento de Dados

A tarefa de agrupamento de dados consiste em particionar uma base de dados de tal forma que cada partição contém elementos que estão próximos entre si no espaço Euclidiano.

O problema das \mathbf{K} -médias busca por k pontos, denominados centros, com o objetivo de minimizar a soma das distâncias entre cada ponto da base de dados e o centro mais próximo a ele.

A solução para esse problema é feita geralmente de forma heurística utilizando o algoritmo de Lloyd:

- Determine centros iniciais aleatórios
- Associe cada ponto da base com o centro mais próximo, gerando k partições
- Para cada partição, calcule um novo centro como a média dos pontos da partição
- Repita os dois passos anteriores por n repetições

Uma versão paralela desse algoritmo pode ser pensada da seguinte forma:

- Determine centros iniciais aleatórios
- Divida os dados em p pedaços, para cada pedaço faça em paralelo:
- Associe cada ponto do pedaço com o centro mais próximo, gerando k partições
- Para cada partição, calcule a soma dos pontos associados a ela e a quantidade de pontos
- Junte o resultado de cada pedaço, calculando a média
- Repita os dois passos anteriores por n repetições

Para essa tarefa utilizaremos o arquivo Wine_Quality_DataClean.csv como base de dados. Esse arquivo possui várias linhas e cada linha contém números do tipo *Double*. Cada linha do arquivo representa um ponto da base de dados. Nossa primeira tarefa é ler esse arquivo e gerar uma matriz do tipo *Double*, ou seja, um [[Double]].

```
Inicie um novo projeto com stack new kmeans simple, no arquivo cabal acrescente na seção executable\ kmeans:
```

```
-Wall -threaded -rtsopts -with-rtsopts=-N -eventlog -02
ghc-options:
                     KMeansPar
other-modules:
build-depends:
                     base >= 4.7 && < 5, parallel, formatting, clock, split, deepseq, array
No arquivo Main.hs substitua seu conteúdo por:
{-# LANGUAGE UnicodeSyntax #-}
{-# LANGUAGE OverloadedStrings #-}
module Main where
import System.Environment
import Formatting
import Formatting.Clock
import System.Clock
import Data.List.Split (chunksOf)
import Control.DeepSeq
main :: IO ()
main = do
    [fname, sk, sit, schunks] <- getArgs</pre>
    fileTrain <- readFile fname</pre>
   let k = read sk :: Int
       it = read sit :: Int
        nchunks = read schunks :: Int
        train = parseFile fileTrain
        chunks = force $ chunksOf nchunks train
        clusters = take k train
   start <- getTime Monotonic</pre>
    stop <- getTime Monotonic</pre>
    fprint (timeSpecs % "\n") start stop
    return ()
Crie um arquivo KMeansPar.hs com o conteúdo:
{-# LANGUAGE BangPatterns #-}
module KMeansPar where
import Data.List
import Data.Function
import Control.Parallel.Strategies
```

```
import Data.Array
import Control.DeepSeq
```

Leitura do arquivo

A função readFile tem a assinatura:

```
readFile :: FilePath -> IO String
```

Ela retorna o conteúdo de um arquivo em forma de *String*. Para transformar esse arquivo em uma lista de lista de *Double*, precisamos fazer:

- Separar cada \n em um elemento da lista, gerando um [String]
- Dividir cada elemento dessa lista tokenizando a String pelo espaço, gerando um [[String]]
- Converter cada elemento dessa lista de lista para o tipo Double

As duas primeiras tarefas podem ser feitas utilizando as funções lines e words. Implemente a função parseFile com a seguinte assinatura:

```
parseFile :: String -> [[Double]]
parseFile = ???
```

Algoritmo K-Means: funções e tipos base

No arquivo KMeansPar.hs vamos definir os tipos que trabalharemos, defina Ponto e Cluster como listas de Double e defina um tipo ChunksOf a como sendo uma lista de a. Ele será utilizado para distribuir as tarefas entre os threads.

Vamos definir também alguns operadores auxiliares:

```
-- divide cada elemento de xs por x
(./) :: (Floating a, Functor f) => f a -> a -> f a
xs ./ x = (/x) <$> xs

-- eleva cada elemento de xs por x
(.^) :: (Floating a, Functor f) => f a -> Int -> f a
xs .^ x = (^x) <$> xs

-- soma dois vetores elemento-a-elemento
(.+.) :: (Num a) => [a] -> [a] -> [a]
(.+.) = zipWith (+)

-- subtrai dois vetores elemento-a-elemento
(.-.) :: (Num a) => [a] -> [a] -> [a]
(.-.) = zipWith (-)
```

```
length' :: Num b => [a] -> b
length' xs = fromIntegral $ length xs
```

Algoritmo K-Means: Associando pontos

Crie uma função assign que recebe como parâmetro uma lista de centros, uma lista de pontos e retorna uma array contendo listas de pontos. A Array (da biblioteca Data.Array) permite criar uma lista de chave valor cujos valores se acumulam. Exemplo:

```
accumArray (+) 0 (0,4) [(i \mod 5,i) | i \leftarrow [1..10]]
```

Retornará uma lista de tuplas, com cada elemento contendo uma chave de θ a 4 e o valor para uma chave k será a somatória de todos os i's cujo resultado de $\mathfrak i$ mod 5 retorne k. No nosso caso, queremos que a chave seja um inteiro de θ a k-1 e o valor de uma chave i seja a lista de pontos cuja menor distância corresponde ao centro i. Ou seja:

Escreva as funções distancias e euclid. A primeira deve mapear a aplicação da função euclid p para cada centro e, a segunda, deve calcular a distância euclidiana entre um ponto p e um centro c.

Algoritmo K-Means: Somando os vetores de cada partição

Uma vez que agrupamos os pontos para cada partição, queremos somar esses vetores, resultando em um único vetor e armazenar quantos vetores foram alocados naquela partição. Escreva a função:

```
somaClusters :: Array Int [Ponto] -> [(Cluster, Double)]
```

Para recuperar uma lista de tuplas de uma array, aplique a função assoc.

Algoritmo K-Means: um passo do algoritmo

Cada passo do algoritmo consiste da aplicação de somaClusters ao resultado de assign cs ps. Complete a função step:

```
step :: [Cluster] -> [Ponto] -> [(Cluster, Double)]
step cs ps = force cs' -- força avaliação para não deixar o trabalho pra thread principal
  where ???
```

Algoritmo K-Means: função principal

Finalmente a função principal kmeans recebe como parâmetros a quantidade de iterações it, pedaços de base de dados pss, uma lista de clusters iniciais cs e retorna uma lista de Clusters. Utilizando Pattern Matching controlamos as repetições dos passos do algoritmo:

O novo cluster cs' deve ser construído pelos passos:

- Mapear a função step em cada pedaço de pontos em paralelo utilizando rseq, resultando em uma lista de lista de tuplas
- Somar o resultado dessa aplicação, somando os elementos das tuplas
- Filtrar o resultado eliminando as listas vazias
- Calcular a média em cada elemento da lista, resultando em uma lista de Cluster

Finalizando

No arquivo Main.hs acrescente a função principal:

```
start <- getTime Monotonic

let clusters' = kmeans it chunks clusters
print clusters'

stop <- getTime Monotonic</pre>
```

Compile o programa com stack build --profile e execute com stack exec kmeans Wine_Quality_DataClean.csv 3 1000 1000 --RTS -- +RTS -N1

Execute e compara o algoritmo utilizando diferentes valores para o argumento -N.

Opcional: Intel Cloud

Compacte a pasta de seu projeto no formato tar.gz e copie para a sua área da Intel, substituindo host pelo hostname configurado:

```
$ scp kmeans.tar.gz host:~/
```

Faça login em sua conta via terminal e descompacte seu projeto com, faça o download do Stack, descompacte e instale:

\$ ssh host

```
[host]$ tar zxvf kmeans.tar.gz
[host]$ wget https://get.haskellstack.org/stable/linux-x86_64.tar.gz
[host]$ tar zxvf linux-x86_64.tar.gz
[host]$ mv stack-1.7.1-linux-x86_64 stack
```

Edite o arquivo .bash_profile e acrescente :\$HOME/stack ao final da linha do PATH. Saia do ssh e entre novamente.

Na pasta kmeans crie um arquivo myjob com o conteúdo:

```
cd ~/kmeans
```

```
\verb|stack| exec kmeans Wine_Quality_DataClean.csv 30 100 1000 -- RTS -- + RTS -s - N2 - M2g - ls -- RTS -- + RTS -- RTS -
```

Submeta um job com qsub myjob, ao final da execução verifique a saída com:

```
[host]$ cat myjob.oID
```

onde ID é o id do seu job. Verifique o tempo de execução para $N=[1,\ 2,\ 4,\ 8,\ 16,\ 64].$