INF391 Reconocimiento de Patrones en Minería de Datos Tarea 1

Universidad Técnica Federico Santa María, Campus San Joaquín Departamento de Informática

6 de mayo de 2015

Profesor Marcelo Mendoza

Juan Pablo Escalona juan.escalona@alumnos.usm.cl 201073515-k $Rafik\ Mas'ad$ mailrafik@alumnos.usm.cl 2010735XX-X

Gianfranco Valentino mailgina@alumnos.usm.cl 2010735XX-X

Introducción

Nulla malesuada porttitor diam. Donec felis erat, congue non, volutpat at, tincidunt tristique, libero. Vivamus viverra fermentum felis. Donec nonummy pellentesque ante. Phasellus adipiscing semper elit. Proin fermentum massa ac quam. Sed diam turpis, molestie vitae, placerat a, molestie nec, leo. Maecenas lacinia. Nam ipsum ligula, eleifend at, accumsan nec, suscipit a, ipsum. Morbi blandit ligula feugiat magna. Nunc eleifend consequat lorem. Sed lacinia nulla vitae enim. Pellentesque tincidunt purus vel magna. Integer non enim. Praesent euismod nunc eu purus. Donec bibendum quam in tellus. Nullam cursus pulvinar lectus. Donec et mi. Nam vulputate metus eu enim. Vestibulum pellentesque felis eu massa.

Implementación y análisis

1.1. k-means

Lorem ipsum dolor sit amet, consectetuer adipiscing elit. Ut purus elit, vestibulum ut, placerat ac, adipiscing vitae, felis. Curabitur dictum gravida mauris. Nam arcu libero, nonummy eget, consectetuer id, vulputate a, magna. Donec vehicula augue eu neque.

Algorithm 1 k-means

```
1: procedure K-MEANS(\{\vec{x}_1, \ldots, \vec{x}_m\}, K)
          (\vec{s}_1, \vec{s}_2, \dots \vec{s}_K) \leftarrow \text{SELECTRANDOMSEEDS}(\{\vec{x}_1, \dots, \vec{x}_m\}, K)
 3:
          for k \leftarrow 1 to K do
               \vec{c}_k \leftarrow \vec{s}_k
 4:
          end for
 5:
          while criterio convergencia no cumplido do
 6:
               for k \leftarrow 1 to K do
 7:
                    C_k \leftarrow \{\}
 8:
               end for
 9:
               for i \leftarrow 1 to m do
10:
                                                                                                          \triangleright encontrar el centroide mas cercano
                    k \leftarrow \operatorname{Min}_k \|\vec{c}_k - \vec{x}_i\|
11:
                    C_k \leftarrow C_k \cup \{\vec{x}_i\}
                                                                                                                                    ▷ agregar al cluster
12:
               end for
13:
14:
               for k \leftarrow 1 to K do
               ec{c}_k \leftarrow rac{1}{m_k} \sum_{ec{x} \in C_k} ec{x} end for
                                                                                                                   ▶ recomputación de centroides
15:
16:
          end while
17:
          return \{C_1,\ldots,C_K\}
18:
19: end procedure
```

Conclusiones

Nulla malesuada porttitor diam. Donec felis erat, congue non, volutpat at, tincidunt tristique, libero. Vivamus viverra fermentum felis. Donec nonummy pellentesque ante. Phasellus adipiscing semper elit. Proin fermentum massa ac quam. Sed diam turpis, molestie vitae, placerat a, molestie nec, leo. Maecenas lacinia. Nam ipsum ligula, eleifend at, accumsan nec, suscipit a, ipsum. Morbi blandit ligula feugiat magna. Nunc eleifend consequat lorem. Sed lacinia nulla vitae enim. Pellentesque tincidunt purus vel magna. Integer non enim. Praesent euismod nunc eu purus. Donec bibendum quam in tellus. Nullam cursus pulvinar lectus. Donec et mi. Nam vulputate metus eu enim. Vestibulum pellentesque felis eu massa.

Referencias

■ Sauer, Timothy (2011). Numerical Analysis. 2nd ed. Pearson.

Anexo