Laboratorio 6 - ciencia de datos

Manuel Felipe Pineda L 1093223607

December 11, 2016

1 Base de Datos "segment"

Se utilizó la base de datos "segment" con las versiones provistas para entrenamiento y clasificación.

En esta base de datos se entregan diferentes características de un conjunto de instancias (regiones de 3x3 píxeles de una imagen) y se busca identificar a que segmento corresponde cada una de estas instancias.

1.1 Técnicas a utilizar

En esta sección se evalúan diferentes clasificadores para evaluar su desempeño con respecto a la base de datos.

Para cada clasificador se registran los tiempos de construcción y evaluación del modelo. También se registraran la cantidad de instancias clasificadas correctamente.

1.1.1 Clasificación - Naive Bayes Updateable

Time taken to build model: 0.05 second	nds	
Time taken to test model: 0.11 second	nds	
Correctly Classified Instances	624	77.037 %
Incorrectly Classified Instances	186	22.963 %
1.1.2 Clasificación - Logistic		
Time taken to build model: 6.81 second	nds	
Time taken to test model: 0.04 second	nds	
Correctly Classified Instances	758	93.5802 %
Incorrectly Classified Instances	52	6.4198 %
1.1.3 Clasificación - Multilayer Perce	eptron	
Time taken to build model: 5.32 second	nds	
Time taken to test model: 0.03 second	nds	
Correctly Classified Instances	769	94.9383 %
Incorrectly Classified Instances	41	5.0617 %

1.1.4 Clasificación - KStar

Time taken to build model: 0 seconds

Time taken to test model: 27.21 seconds

Correctly Classified Instances 781 96.4198 %

Incorrectly Classified Instances 29 3.5802 %

1.1.5 Clasificación - K-neighbors classifier

Time taken to build model: 0 seconds

Time taken to test model: 0.12 seconds

Correctly Classified Instances 776 95.8025 %

Incorrectly Classified Instances 34 4.1975 %

Observación

En este caso se puede notar que la clasificación basada en las muestras obtiene un mejor desempeño. Esto es debido a la naturaleza del problema, es muy probable que instancias que correspondan al mismo segmento estén ubicados en lugares cercanos en la imagen.

1.2 Clasificación basada en muestras

En esta sección se modifican algunos parámetros de los métodos que buscan similitud entre las muestras. También se compara con algunos métodos de clustering.

1.2.1 Kstar

Usando global bend = 50.

Time taken to build model: 0 seconds

Time taken to test model: 27.8 seconds

Correctly Classified Instances 787 97.1605 %

Incorrectly Classified Instances 23 2.8395 %

1.2.2 KNeighbors - Ball Tree

Time taken to build model: 0.08 seconds
Time taken to test model: 0.13 seconds
Correctly Classified Instances 776 95.8025 %
Incorrectly Classified Instances 34 4.1975 %

1.2.3 KNeighbors - Cover Tree

Time taken to build model: 0.07 seconds

Time taken to test model: 0.18 seconds

Correctly Classified Instances 773 95.4321 %

Incorrectly Classified Instances 37 4.5679 %

1.2.4 KNeighbors KD Tree

Time taken to build model: 0.02 seconds

Time taken to test model: 0.03 seconds

Correctly Classified Instances 767 94.6914 %

Incorrectly Classified Instances 43 5.3086 %

Observación

En este caso se puede observar que el clasificador K* tiene un mejor desempeño que KNeighbors. Ambos métodos se enfocan en encontrar medidas de distancia entre muestras pero con la diferencia de que K* utiliza una medida de distancia basada en la entropía y KNeighbors utiliza una medida de distancia basada en las características.

Sin embargo, es importante notar la diferencia de tiempos entre ambos métodos, según los experimentos con K^* se puede lograr un mejor desempeño (1.4% mas) que con KNeighbors, pero en este caso es al rededor de 200 veces mas lento que KNeighbors.

1.2.5 Clustering - EM

Time taken to build model (full training data): 0.42 seconds

Cluster Instances Correct Value
0 214 (14%) 125
1 207 (14%) 110
2 132 (9%) 122
3 186 (12%) 110
4 178 (12%) 126
5 217 (14%) 94
6 366 (24%) 123

Log likelihood: -25.55882

1.2.6 Hierarchical clustering

Time taken to build model (full training data): 0.04 seconds

Cluster Instances Correct Value
0 205 (25%) 125
1 123 (15%) 110
2 110 (14%) 122
3 44 (5%) 110
4 50 (6%) 126
5 154 (19%) 94
6 124 (15%) 123

1.3 Base de datos "glass"

En esta sección se comparan diferentes algoritmos de clustering y clasificación en la base de datos "glass" de weka.

1.4 Identificación automática de clases

En esta sección se utilizan algunos algoritmos para tratar de descubrir automáticamente la cantidad de clases en las cuales se deben separar los datos.

1.4.1 cluster - canopy

Time taken to build model (full training data): 0.01 seconds

Incorrectly clustered instances: 120.0 56.0748 %

1.4.2 cluster - coweb

Time taken to build model (full training data) : 0.06 seconds Classes 6

Incorrectly clustered instances: 115.0 53.7383 %

1.4.3 cluster - EM

Time taken to build model (full training data) : 0.64 seconds Classes 2

Incorrectly clustered instances: 120.0 56.0748 %

1.5 Utilizando un numero fijo de clases

Utilizando 7 clases.

1.5.1 cluster - EM

Time taken to build model (full training data) : 0.04 seconds Incorrectly clustered instances : 120.0 $\,$ 56.0748 $\,$ %

1.5.2 cluster - Hierarchical

Time taken to build model (full training data) : 0.05 seconds Incorrectly clustered instances : 136.0 $\,$ 63.5514 %

1.5.3 cluster - Kmeans

Time taken to build model (full training data) : 0.01 seconds Incorrectly clustered instances : 118.0 $\,$ 55.1402 $\,$ %

1.5.4 Clasificación - logistic

Time taken to build model: 0.39 seconds
Correctly Classified Instances 137
Incorrectly Classified Instances 77

64.0187 %

35.9813 %

1.5.5 Clasificación - multilayer perceptron

Time taken to build model: 0.55 s	seconds		
Correctly Classified Instances	145	67.757	%
Incorrectly Classified Instances	69	32.243	%

1.5.6 Clasificación - KStar

Global Bend = 40

Time taken to build model: 0 seconds		
Correctly Classified Instances	165	77.1028 %
Incorrectly Classified Instances	49	22.8972 %

1.5.7 Clasificación - Random Tree

Time taken to test model on training	split: 0 seconds	
Correctly Classified Instances	49	67.1233 %
Incorrectly Classified Instances	24	32.8767 %

Observación

Vale la pena notar que en este caso, proveer el numero original de clases no necesariamente mejora el desempeño de nuestros algoritmos de clustering.

También se puede notar que los algoritmos de clasificación generan mejores resultados para esta base de datos.