Práctica 7

Kmeans y compresión de imágenes



INFORMACIÓN / ÍNDICE

- En esta práctica no se proporciona software o ficheros generados previamente.
- Su ponderación en la nota final es de 15 %
- 6.1 Diseño de función kmeans (40%)
- 6.2 Aplicación en cuantificación de imágenes (40%)
- 6.3 Aplicación sobre base de datos propia (20%)

1 Diseño de función kmeans (40%)

- 1. Generación de una Base de Datos sintética (Gaussiana, d=3) formada por L clústeres.
 - Generación aleatoria de media, matriz de covarianza y probabilidad de clase (proporción de elementos de cada clase).
 Por ejemplo con: mynrd.m
- 2. Programación función: CLP_Kmeans
 - function [Centroides, Labels]=CLP_Kmeans(BD,K)
 - Probar la función programada para detectar L centroides sobre la Base de Datos generada de L clústeres.
 - Análisis de trayectorias de los centroides. Por ejemplo con L=4, K=4, d=2
- 3. Ajuste del modelo. L=4, K=1:10; Obtenga las medidas de calidad en función de K:
 - Función objetivo
 - Trazas de matrices



1 Diseño de función kmeans

function [Centroides, Labels]=CLP_Kmeans(BD,K)

No utilice nombre de función igual al de una ya existente en Matlab

Inicializar K centroides aleatoriamente

Inicio bucle:

- Asignar cada vector al centroide más similar (min distancia)
- Calcular los nuevos centroides

$$\mathbf{m}_i = \frac{1}{n_i} \sum_{\mathbf{x} \in D_i} \mathbf{x}; \qquad i = 1, ...K$$

 Verificar Criterio de para bucle (Iteración máxima, Función objetivo, etc,...)

Diseño de función de predicción:

function [Labels]=Predict_Kmeans(BD,Centroides)

No utilice nombre de función igual al de una ya existente en Matlab



1 Diseño de función kmeans

Obtenga las medidas de calidad en función de K (K=c en las fórmulas):

Función objetivo

$$\boldsymbol{J}_{e} = \sum_{i=1}^{c} \sum_{\mathbf{x} \in D_{i}} \left\| \mathbf{x} - \mathbf{m}_{i} \right\|^{2}$$

Trazas de matrices

Scatter matrix for the i cluster

Within-cluster scatter matrix

Between-cluster scatter matrix

Total scatter matrix

$$\mathbf{S}_{i} = \sum_{\mathbf{x} \in D_{i}} (\mathbf{x} - \mathbf{m}_{i}) (\mathbf{x} - \mathbf{m}_{i})^{T}$$

$$\mathbf{S}_{W} = \sum_{i=1}^{c} \mathbf{S}_{i} \qquad \mathbf{m} = \frac{1}{n} \sum_{\mathbf{x} \in D} \mathbf{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{c} n_{i} \mathbf{m}_{i}$$

$$\mathbf{S}_{B} = \sum_{i=1}^{c} n_{i} \left(\mathbf{m}_{i} - \mathbf{m} \right) \left(\mathbf{m}_{i} - \mathbf{m} \right)^{T}$$

$$\mathbf{S}_{T} = \sum_{\mathbf{x} \in D} (\mathbf{x} - \mathbf{m}) (\mathbf{x} - \mathbf{m})^{T} = \mathbf{S}_{W} + \mathbf{S}_{B}$$

$$\min Tr(\mathbf{S}_T^{-1}\mathbf{S}_W); \quad \max Tr(\mathbf{S}_W^{-1}\mathbf{S}_B)$$

2 Aplicación en cuantificación de imágenes (40%)

Una imagen se representa mediante una variable de dimensiones:

$$N_v \cdot N_h \cdot 3$$

imread.m; función para cargar imágenes archivadas en directorio del path

Por tanto se tendrán N píxeles o elementos de la BD

$$N = N_v \cdot N_h$$

Imresize.m; función para re-escalar N Intentar 100000<N<200000

de dimensión **d=3** (rojo, azul, verde)
$$x(n) = [r(n), g(n), b(n)]^T$$

Cada coordenada se representa mediante 24 bits, con lo cual se pueden representar un número de colores distintos:

$$\left(2^{8}\right)^{3} = 16777216$$

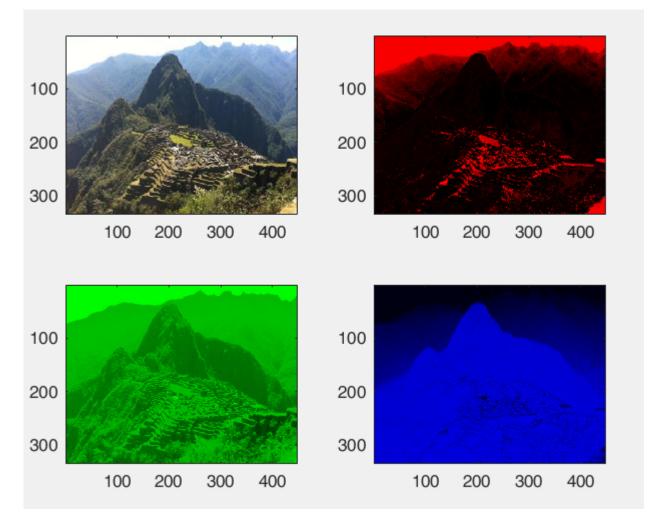
Mediante el algoritmo Kmeans se cuantifica la imagen mediante K colores distintos.



2 Aplicación en cuantificación de imágenes

Ejemplo:

Imagen original y representación de sus 3 componentes RGB.





2 Aplicación en cuantificación de imágenes

Resultados a presentar:

- Scatter-plot (Clústeres en 2D)
- Clústeres en 3D
- Imagen cuantificada (Conjunta, componentes RGB resultantes)
- Cuantificación de nuevas imágenes
- Etc,...



3 Aplicación sobre base de datos propia (20%)

Obtener BD propia. Por ejemplo de los enlaces:

- http://wwwstat.stanford.edu/~tibs/ElemStatLearn/data.html
- http://archive.ics.uci.edu/ml/
- http://www.cs.toronto.edu/~delve/data/datasets.html
- https://code.google.com/archive/p/cmaterdb/
- Otros

Aplicar Kmeans sobre la BD.

- BD no etiquetada: Interpretar los clústeres.
- BD etiquetada: Comparar las etiquetas con la clusterización obtenida a partir de los centroides.
- Otros análisis.

