

Práctica 9: K-means

Parte 1, 2 y 3:

[CImaNamRed,ThePathRed] = **fReadDirNamAndIma13('jpg','RedImages')**;

[CImaNamGreen, ThePathGreen] = fReadDirNamAndIma13('jpg', 'GreenImages');

[CImaNamMixed, ThePathMixed] = fReadDirNamAndIma13('jpg', 'MixedImages');

- Escogemos el directorio de las imágenes.

Parte 4, 5 y 6:

RGBMeansMatrixRed = fCellImageToRGBVectors(CImaNamRed);

RGBMeansMatrixGreen = fCellImageToRGBVectors(CImaNamGreen);

RGBMeansMatrixMixed = fCellImageToRGBVectors(CImaNamMixed);

 Obtenemos el vector de media de cada color respecto a cada imágen y las almacenamos en una matriz.

Parte 7:

DimensionsDataset = **size(Dataset)**;

- Utilizamos la función size() para obtener el tamaño de la matriz dataset.

Parte 8:

MuCentroidsMatrix(:,i) = Dataset(:, IndexRandomInitializationSamples(i));

- Almacenamos en un vector los centroides generados aleatoriamente en la función anterior.

Parte 9:

DistancesVector = fEuclideanDistVectToMatrix(Dataset(:,i), MuCentroidsMatrix);

 Calculamos la distancia euclídea de cada elemento del dataset (imágenes) respecto a los centroides previamente calculados. El resultado obtenido será una matriz de distancias.



Parte 10:

[~,IndexMinimum] = min(DistancesVector);

- Obtenemos el índice que se corresponde con la distancia mínima de cada centroide.

Parte 11:

ClosestCentroidToEachSample(i) = **IndexMinimum**;

- Asignamos cada elemento del dataset con el centroide más cercano correspondiente.

Parte 12:

NewMuCentroidsMatrix(:,i) = mean(Dataset(:,IndicesClosestToK),2);

- Calculamos el nuevo valor de los centroides a partir de la media de las distancias de los elementos del cluster a su centroide.

Parte 13:

DistanceBetweenOldAndNews = ...

fEuclideanDistVectToVect(PreviousCentroids, CurrentCentroids);

- Hallamos la distancia entre el antiguo y el nuevo centroide;

Parte 14:

MuCentroidsMatrix = NewMuCentroidsMatrix;

 Los centroides de salida (los últimos calculados en la última iteración) serán los nuevos.