Tarea 2

Aprendizaje de Máquina I, 2020

Eigenfaces

En esta tarea, vamos a implementar el trdicional método de eigenfaces con dos conjuntos de datos: AT&T Faces y MNIST. El conjunto AT&T Faces se descarga en Python de la siguiente forma:

from sklearn.datasets import fetch_olivetti_faces

data, targets = fetch_olivetti_faces(return_X_y=True)

El conjunto MNIST puede descargarse en Python de la siguiente forma:

from keras.datasets import mnist

(X_train, y_train), (X_test, y_test) = mnist.load data()

Ejercicio 1. Implemente en Python un algoritmo que haga PCA, o equivalentemente, la sedcomposición SVD de una matriz de datos $\mathbf{X} \in \mathbb{R}^{n \times d}$, donde $n \geq 1$ es el número de datos, y $d \geq 1$ la dimensión.

Su algoritmo debe estar en una función que reciba como parámetros, a lo mínimo, la matriz de datos \mathbf{X} , y el número k de componentes principales a extraer. Como resultado, su función debe devolver, al menos los siguientes:

- la matriz de datos reducidos (proyectados) a dimensión k,
- el conjunto de direcciones principales,
- el conjunto de valores singulares (o los autovalores).

Ejercicio 2 (MNIST). Considere la base de datos MNIST. Utilice únicamente el conjunto de 10,000 imágenes de prueba X_test.

- (a.) Haga una descomposición SVD o PCA de los datos. Elabore una gráfica que explique el porcentaje de variabilidad explicada en función del número k de componentes incluidas en un análisis.
- (b.) Haga una descomposición PCA de los datos, para diferentes valores de k. Por ejemplo, use k = 10, 50, 100, 200 y 300. Haga una gráfica de los eigenfaces. Para cada uno de los valores de k:
- Reconstruya las imágenes y calcule el error de la reconstrucción.
- Muestre un gráfico comparativo de algunas (al menos 10) imágenes originales contra sus reconstrucciones para los diferentes valores de k.
- (c.) Compare en una gráfica o tabla los valores del error obtenido contra k. Discuta sus resultados.

Ejercicio 3 (AT&T Faces). Repita el ejercicio anterior para el conjunto de datos Olivetti Faces.

Observación. Puede utilizar herramientas que calculen PCA ya contenidas en librerías de Python únicamente para fines comparativos, no como su tarea. Sí puede usar np.linalg.svd.