

# FLOP Un Laboratorio Libre de Programación



[Saltar menú](#)

- [Inicio](#)
- [Área de prácticas](#)
- [Gestión de colecciones](#)
- [Área del principiante](#)
- [Lenguajes de programación soportados](#)
- [Join & us](#)
- [Recursos](#)

## **Geometría Computacional 2016** **Práctica 2**

- Fecha límite de entrega: viernes 8 de abril de 2016, 23:55.
- Forma de entrega: a través del Campus Virtual
- La práctica se realizará en un módulo python cuyo nombre será `reduce_dim.py`
- La estructura básica del módulo será la que se indica a continuación. No se importará ningún otro módulo o función.

```

from __future__ import division
import numpy as np
from scipy.linalg import eigh

class LDA:

    def fit(self, X_train, y_train, reduced_dim):
        pass #type your code here

    def transform(self, X):
        pass #type your code here

class PCA:

    def fit(self, X_train, reduced_dim):
        pass #type your code here

    def transform(self, X):
        pass #type your code here

```

- La clase LDA implementará la reducción de dimensión de puntos multiclase del análisis discriminante lineal, mientras que la clase PCA llevará a cabo la reducción de dimensión usando análisis de componentes principales.
- Antes de proyectar, se centrarán los datos usando la media de los **datos de entrenamiento**. Es decir, los vectores que se proyectan serán  
 $X - \text{np.mean}(X\_train, \text{axis}=0)$ .
- ~~$S_b u = \lambda S_w u$  forman un array  $A$  de dimensión  $(D, D')$  y no son necesariamente ortogonales. Por tanto, es necesario ortonormalizarlos antes de usarlos para proyectar. Esto se puede hacer mediante una [descomposición QR](#) de la matriz~~  
 ~~$q, r = \text{np.linalg.qr}(A)$ .~~  
~~La matriz  $q$  define la proyección ortogonal sobre el subespacio deseado. La matriz  $r$  es una matriz triangular superior que se puede interpretar como una afinidad y que no utilizaremos.~~  
 Corrección: no es conveniente hacer la descomposición QR que se mencionaba.  
 Ejercicio: ¿por qué?
- Los datos de entrenamiento  $X\_train$  y, en su caso,  $y\_train$  serán dos `np.array`s de dimensiones  $(N, D)$  y  $(N,)$  arbitrarias, respectivamente. El array  $y\_train$  consistirá en una lista de números enteros entre 0 y  $K - 1$  que especifica a qué clase pertenece cada uno de los puntos de  $X\_train$ .
- Los métodos `transform` de cada una de las clases LDA y PCA reciben como input  $x$  un `np.array` de dimensión  $(M, D)$  y devuelven la proyección como un `np.array` de dimensión  $(M, \text{reduced\_dim})$ .
- El lenguaje de la práctica será el inglés.

- Se valorará la corrección y claridad del código y la velocidad de ejecución.

Archivo

Examinar...

reduce\_dim.py

Enviar