

Projeto #1

TÓPICOS DE MATEMÁTICA EM APRENDIZAGEM AUTOMÁTICA
Mestrado em Inteligência Artificial & Mestrado em Ciência de Dados
Departamento de Matemática – ISCTE-IUL
Ano académico: 2025/2026

Data de entrega: 7 de novembro de 2025

Este projeto deverá ser feito em grupos de 3 ou 4 alunos, salvo exceções previamente acordadas. O trabalho deverá ser desenvolvido na linguagem Python, e o código (um único Jupyter notebook) enviado por email para jorge.miguel.rocha@iscte-iul.pt no formato .ipynb, devidamente comentado.

1. O objetivo deste projeto é usar análise de componentes principais (PCA) para realizar e estudar a compressão de imagens. Para tal, usem o ficheiro `eye_image.jpg`, a qual está disponível no Moodle, e que corresponde a uma imagem a preto e branco (“grayscale”). (Para imagens a cores será preciso separar as componentes RGB, repetir a PCA para cada uma das componentes, e no final combinar os resultados comprimidos numa só imagem.)

Os passos essenciais do código deverão ser os seguintes:

- (a) Importar a imagem e convertê-la numa matriz 16×16 , de acordo com o visto nas aulas laboratoriais 1 e 2. Designar esta “design matrix” por \mathbf{X} .
- (b) Tomar as linhas dessa matriz \mathbf{X} como vetores em \mathbb{R}^{16} , calcular o vetor média, $\vec{\mu}$, e subtraír esse vetor a todas as linhas de \mathbf{X} , obtendo assim uma nova matriz, \mathbf{Y} , em que as linhas representam um conjunto de 16 vetores que estão centrados em torno da origem.
- (c) Implementar a decomposição em valores singulares de \mathbf{Y} , e calcular a matriz de descodificação \mathbf{D}_i para $i = 2, 5$ e 10 componentes principais.
- (d) Codificar \mathbf{Y} usando $i = 2$ componentes principais, multiplicando \mathbf{Y}^\top à esquerda pela matriz de codificação \mathbf{D}_i^\top .
- (e) Descodificar, multiplicando à esquerda pela matriz \mathbf{D}_i . Chamar \mathbf{Y}_i^\top à matriz obtida (também deverá ser 16×16).
- (f) Transpor, e voltar a somar o vetor média $\vec{\mu}$ a todas as linhas, obtendo assim a imagem “reconstruída”, \mathbf{X}_i .
- (g) Repetir os passos (d)-(f) para $i = 5$ e $i = 10$.
- (h) Para $i = 2, 5$ e 10 , calcular a norma de Frobenius da matriz $\mathbf{X}_i - \mathbf{X}$, o qual quantifica a distância entre a imagem original e a imagem reconstruída após compressão. Apresentar explicitamente os valores dessas normas e fazer uma breve comparação.