

D60 : PCA 觀察 : 使用手寫辨識資料集



簡報閱讀



範例與作業



問題討論

PCA 觀察 : 使用手寫辨識資料集

知識地圖

本日知識點目標

手寫辨識資料集 (MNIST)

本日知識點目標

為什麼挑 MNIST 檢驗 PCA 的降維效果

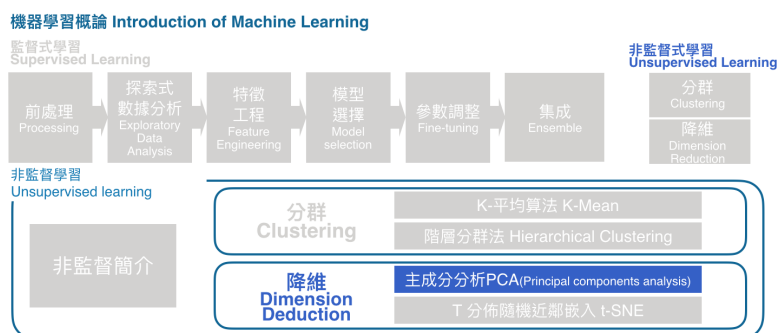
重要知識點複習

解題時間

PCA 觀察 : 使用手寫辨識資料集



知識地圖



本日知識點目標

本日知識點目標

- 知道手寫資料集的來源與用途
- 知道為什麼使用手寫資料集來觀察主成分分析的降維效果

註：因為非監督模型的效果，較難以簡單的範例看出來，所以非監督偶數日提供的檢視工具，僅供觀察非監督模型的效果，與後續其他部分及程式寫作無關，同學只要能感受到這些非監督模型的效果即可，不用執著於完全搞懂該章節所使用的工具

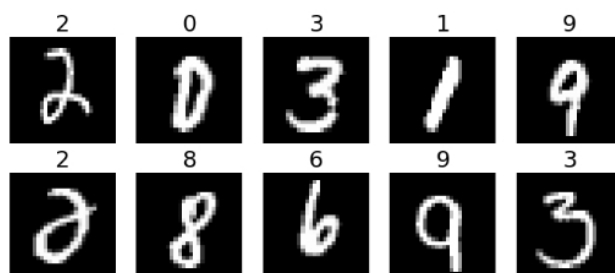
手寫辨識資料集 (MNIST)

- 手寫辨識資料集的來源
 - 手寫辨識資料集 (MNIST, Modified National Institute of Standards and Technology databas) 原始來源的NIST，應該是來自於美國人口普查局的員工以及學生手寫所得，其中的 Modified 指的是資料集為了適合機器學習做了一些調整：將原始圖案一律轉成黑底白字，做了對應的抗鋸齒的調整，最後存成 28x28 的灰階圖案，成為了目前最常聽到的基礎影像資料集



- sklearn 中的手寫辨識資料集

小壓縮到 8×8 的大小，雖然仍是灰階，但就形狀上已經有點難以用肉眼辨識，但壓縮到如此大小時，每張手寫圖就可以當作64 ($8 \times 8 = 64$) 個特徵的一筆資料，搭配一般的機器學習模型做出學習與預測



本日知識點目標



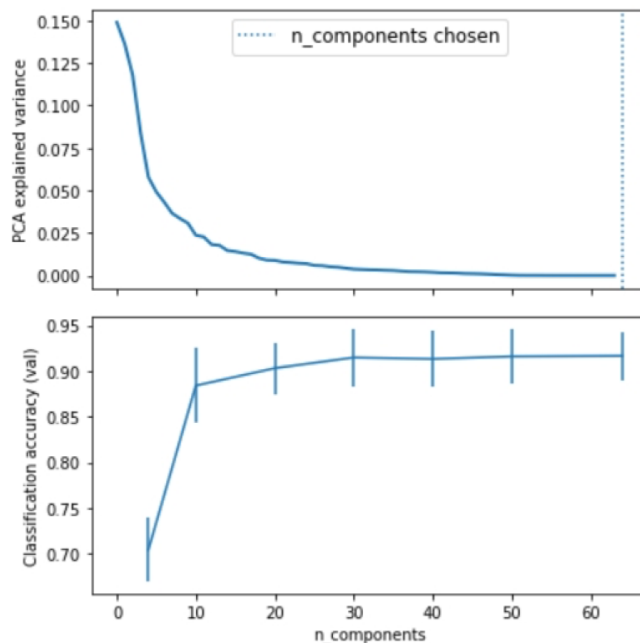
- 降低維度的好處，及其應用領域
- 主成分分析 (PCA) 概念簡介

為什麼挑 MNIST 檢驗 PCA 的降維效果

- 高維度.高複雜性 / 人可理解的資料集
 - 由於 PCA 的強大，如果資料有意義的維度太低，則前幾個主成分就可以將資料解釋完

們使用 sklearn 版本的 MNIST 檢驗PCA，
以兼顧內容的複雜性與可理解性

- 由範例的折線圖可以看出來：前幾個維度就能解釋75%以上的變數

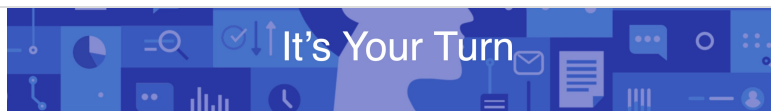


重要知識點複習

- 手寫資料集是改寫自手寫辨識集NIST的，為了使其適合機器學習，除了將背景統一改為黑底白字的灰階圖案，也將大小統一變更為 28*28
- 為了兼顧內容的複雜性與可理解性，我們使用圖形當中最單純的 sklearn 版 MNIST 作為觀察 PCA 效果的範例

解題時間





Sample Code & 作業
開始解題



[下一步：閱讀範例與完成作業](#)

