# 結構化機器學習模型及其應用作業二

統研碩一 7107018013 郭又嘉

## I. 題目

- 1. Learn two dictionaries respectively for the data in each folder.
- 2.Learn two convolutional dictionaries respectively for the data in each folder.
- 3. Show the sparse approximations of each image using the learned dictionaries.

#### II. 目標

利用老師提供兩個資料集,一個是卡通圖案,另一個為紋理圖案,分別做 Sparse Dictionary Learning,目標是要找出兩個資料集和圖片的 Dictionary,並利用 sparse coding 重建圖片。

### III. SPARSE DICTIONARY LEARNING

Sparse Dictionary Learning 是一種無監督學習,是由dictionary learning 和 sparse approximations 兩個階段所組成的,他跟 Principal components analysis 概念上很接近,皆是希望找出重要特徵,都可為資料做降維,但不一樣的地方是 PCA 的 component 相互為 orthogonal,降維之後的資料變異程度才會最大,才不會影響原資料本身,避免造成訊息缺失的狀態,而在 Sparse Dictionary Learning 中每個 basic elements 都是一個 component,是沒有限制的,可以不用 orthogonal,訊息也不會丟失。他的應用也相當廣泛,可數據分解、重建、壓縮和分析,也可以用於去除圖片的雜訊以及分類,還可應用在影片及音訊的資料類型上。

## 接下來分別介紹兩個階段的作用及意義:

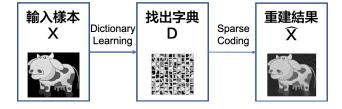
#### A. dictionary learning

Sparse Dictionary Learning 的降維功能就是從這邊來的,dictionary 可以視為 basic elements 的總集合,而且他可以具有超過 basic elements 的個數,在空間中的每個向量都可近似表示為 dictionary 中 basic elements 的線性組合(不只一種表示方式)。

#### B. sparse approximations

sparse approximations 目標就是要找出 dictionary learning 線性組合中,個數最少(sparse)的解,即可重建出原始圖片。

## C. 重建流程



IV. 模型架構

#### A. 變數解釋

 $x_i, i = 1...n$  為原始資料、 $D_i$  為 dictionary、 $\hat{x_i}$  為重建出的結果、 $\alpha_{x_i}$  為權重、 $\lambda$  為懲罰項權重

## B. Algorithm

輸入  $x_i$ ,在迭代中,固定  $\alpha_{x_i}$  改變  $D_i$ ,固定  $D_i$  改變  $\alpha_{x_i}$ ,進而優化  $\alpha_{x_i}$ ,訓練多次後使得 Loss function 最小。

Objective function:

$$\widehat{x}_i = D_i \alpha_{x_i}$$

Loss function:

$$\min_{\left\{\alpha_{x_{i}}\right\}}\left|y-\sum D_{i}\alpha_{x_{i}}\right|_{F}^{2}+\lambda\left|w_{i}\alpha_{x_{i}}\right|_{1}$$

#### 演算流程:

- 1) loop til Convergence
  - a) Decomposition

$$\widehat{\alpha_{x_i}} \leftarrow D_i^T \left( y - \sum_{\{j \neq i\}} D_j \widehat{\alpha_{x_j}} \right)$$

b) Threshholding

$$\widehat{\alpha_{x_i}} \leftarrow \delta_{\lambda} \left( \widehat{\alpha_{x_i}} \right)$$

- c) Decrease  $\lambda$
- 2) Reconstruction

$$\widehat{x_i} = D_i \widehat{\alpha_{x_i}}$$

# V. 重建結果

# 原始資料-卡通圖:









重建資料-卡通圖:

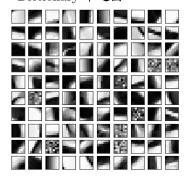








Dictionary-卡通圖:



原始資料-紋理圖:









重建資料-紋理圖:

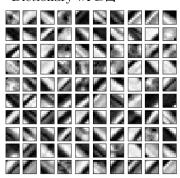








Dictionary-紋理圖:



Loss function :

