Machine Learning HW9

ML TAS

ntu-ml-2020spring-ta@googlegroups.com

Image clustering - outline 1/6

- 目標:分辨給定的兩張 images 是否為風景 (植物也算風景 e.g., 一片葉子)。
 - 除了 image 都是 32*32*3 的圖片, 沒有任何 label
 - 只能用我們給的data,不能使用額外的dataset,也不能使用額外資料train的model



V.S



Image clustering - data 2/6

- 請同學以 np.load() 讀入資料, valX.npy 和 valY.npy 只用來檢驗我們的訓練效果,不能用來訓練。
- trainX.npy
 - 裡面總共有 8500 張 RGB 圖片. 大小都是 32*32*3
 - o shape 為 (8500, 32, 32, 3)
- valX.npy
 - 請不要用來訓練
 - 裡面總共有 500 張 RGB 圖片, 大小都是 32*32*3
 - o shape 為 (500, 32, 32, 3)
- valY.npy
 - 請不要用來訓練
 - 對應 valX.npy 的 label
 - o shape為 (500,)

Image clustering - methods 3/6

● 如果直接在原本的 image 上做 cluster, 結果會很差(有很多冗餘資訊)

- → 需要更好的方式來表示原本的image
- 為了找出這個更好的方式,可以先將原始 image 做 dimension reduction, 用比較 少的維度來描述一張 image
 - e.g., autoencoder, PCA, SVD, t-SNE.

Image clustering - requirements 4/6

- 1. 請實作用 autoencoder 將 8500 張圖片 降維
- 2. 再利用降維過的 latent code 做分類
- 3. 預測 8500 筆測資是否來自相同的 dataset

註:實作的方法需含有 autoencoder, 但還是可以將其他的降維方法一起搭配使用

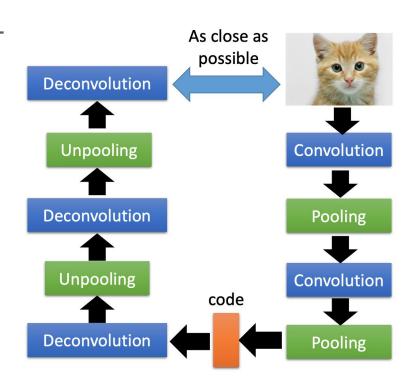


Image clustering - methods (cont.) 5/6

- 接著對降維過後的數據做 cluster
 - 可以試試 K-means

- 或者你可以衡量兩個降維過後的 images, 他們之間的相似度 (similarity)。如果相似 度大於一個設定好的 threshold, 就把這兩個 images 當成同一類別
 - 算 similarity 的方法:euclidean distance, cosine similarity......

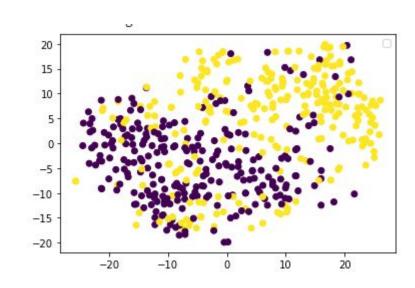
Image clustering - methods (cont.) 6/6

- 其他可能有幫助的事:
 - 必須找個方法來衡量方法的好壞,一個直覺的方法是利用降維過後的feature 去
 reconstruct 成原本的 image。如果 reconstruct 的結果越接近原本的 image,可以一定程度的代表你抽出來的 feature 越好
 - 對原始 image 做 data augmentation
 - 二次降維
 - SOTA Unsupervised Learning: MoCo, SimCLR (有興趣的同學可以去看論文)
 - 看看網路上的 unsupervised learning 內容
 - https://stanford.edu/~shervine/teaching/cs-229/cheatsheet-unsupervised-learning
 - http://www.mit.edu/~9.54/fall14/slides/Class13.pdf
 - https://sites.google.com/view/berkeley-cs294-158-sp20/home

Report 1/3

- (3%)請至少使用兩種方法 (autoencoder 架構、optimizer、data preprocessing、後續降維方法、clustering 算法等等)來改進 baseline code 的 accuracy。
 - 記錄改進前、後的 accuracy 分別為多少。
 - 使用改進前、後的方法,分別將 val data 的降維結果 (embedding) 與他們對應的 label 畫出來。
 - 盡量詳細說明你做了哪些改進。

作圖範例, report 中需要畫兩張圖: baseline model、improved model 各一張



Report 2/3

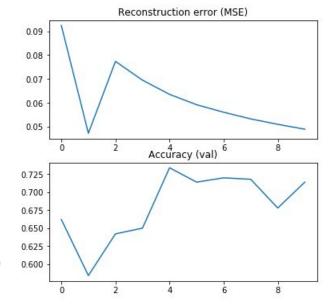
- (1%) 使用你 accuracy 最高的 autoencoder, 從 trainX 中, 取出 index 1, 2, 3, 6, 7, 9 這 6 張圖片。
 - 畫出他們的原圖以及 reconstruct 之後的圖片。



作圖範例

Report 3/3

- (2%) 在 autoencoder 的訓練過程中,至少挑選 10 個 checkpoints。
 - 請用 model 的 reconstruction error (用所有的 trainX 計算 MSE) 和 val accuracy 對那些 checkpoints 作圖。
 - 簡單說明你觀察到的現象。



作圖範例, 同學最好另外在橫軸標出單位, 例如這幾個點是在第幾個 steps (或是 epochs) 儲存的 checkpoint

Submission 1/2

- report.pdf
- *.py
 - 請上傳你所有會需要用到的 .py 檔
 - ex: train_baseline.py, train_improved, model.py
- checkpoints/baseline.pth
 - o 你使用在 Report Problem 1 的 baseline model
- checkpoints/improved.pth
 - 你使用在 Report Problem 1 的 improved model
- checkpoints/best.pth
 - 你在 Kaggle 上面最高分的 model, 也是 Report Problem 2 的 model (可以和 checkpoints/improved.pth 一樣)

Submission 2/2

- hw9_best.sh
 - 用同學繳交上來的 checkpoints/best.pth 執行testing,也就是降維+預測的部分,要跟kaggle上你的最高分數差不多
 - 用法: bash hw9_best.sh <trainX_npy> <checkpoint> <prediction_path>
 - trainX_npy: 助教這邊存放 trainX.npy 的路徑, 請同學不要寫死
 - checkpoint: 助教這邊存放 model 的路徑, 請同學不要寫死
 - prediction_path: 助教這邊存放 prediction 的路徑, 請同學不要寫死
 - 範例:
 - bash hw9_best.sh ~/data/trainX.npy ~/chekpoints/best.pth ~/saved/prediction.csv
- train_baseline.sh
 - 說明:訓練 Report Problem 1 的 baseline model, 可以 reproduce 同學繳交上來的 checkpoints/baseline.pth
 - 用法: bash train_baseline.sh <trainX_npy> <checkpoint>
 - trainX_npy: 助教這邊存放 trainX.npy 的路徑, 請同學不要寫死
 - checkpoint: 訓練完 model 之後要存檔的路徑, 請同學不要寫死
 - 範例:
 - bash train_bashline.sh ~/data/trainX.npy ~/chekpoints/baseline.pth
- train_improved.sh
 - 用法同上,能 reproduce 同學繳交上來的 checkpoints/improved.pth
- train best.sh
 - 用法同上,能 reproduce 同學繳交上來的 checkpoints/best.pth

Reproduce Regulation

- 請務必在訓練過程中, 隨時存取參數。
- 請同學確保你上傳的程式所產生的結果,會跟你在 Kaggle 上的結果一致,基本上誤差在 ±0.03 之間都屬於一致,若超 過以上範圍, Kaggle 將不予計分。
- Testing執行時間上限為 10 分鐘。
- Training執行時間上限為 30 分鐘。

Links

- Kaggle: https://www.kaggle.com/c/ml2020spring-hw9
- Colab: https://reurl.cc/Qdn7Mo
- Report template: https://reurl.cc/017X09
- 遅交表單: <u>https://bit.ly/39d2x2m</u>