

# 非監督式機器學習

# 降維方法 - t-SNE

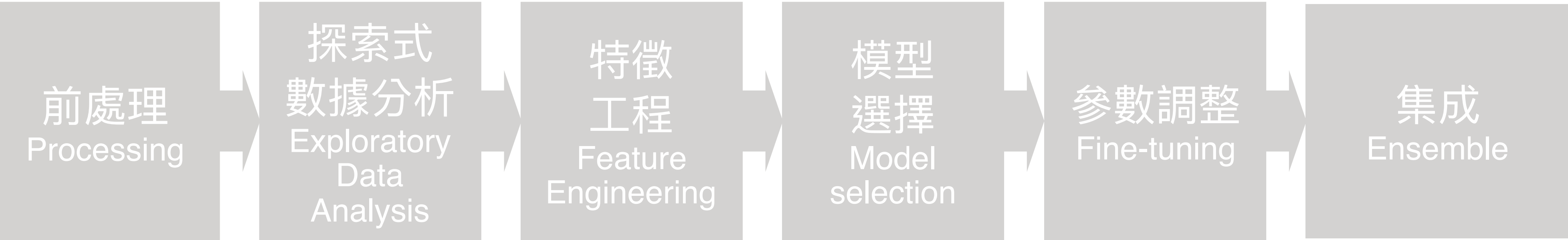


## 出題教練

周俊川

## 機器學習概論 Introduction of Machine Learning

監督式學習  
Supervised Learning



非監督式學習  
Unsupervised Learning



非監督學習  
Unsupervised learning

非監督簡介

分群 Clustering	K-平均算法 K-Mean
	階層分群法 Hierarchical Clustering
降維 Dimension Deduction	主成分分析PCA(Principal components analysis)
	T 分佈隨機近鄰嵌入 t-SNE



# 本日知識點目標

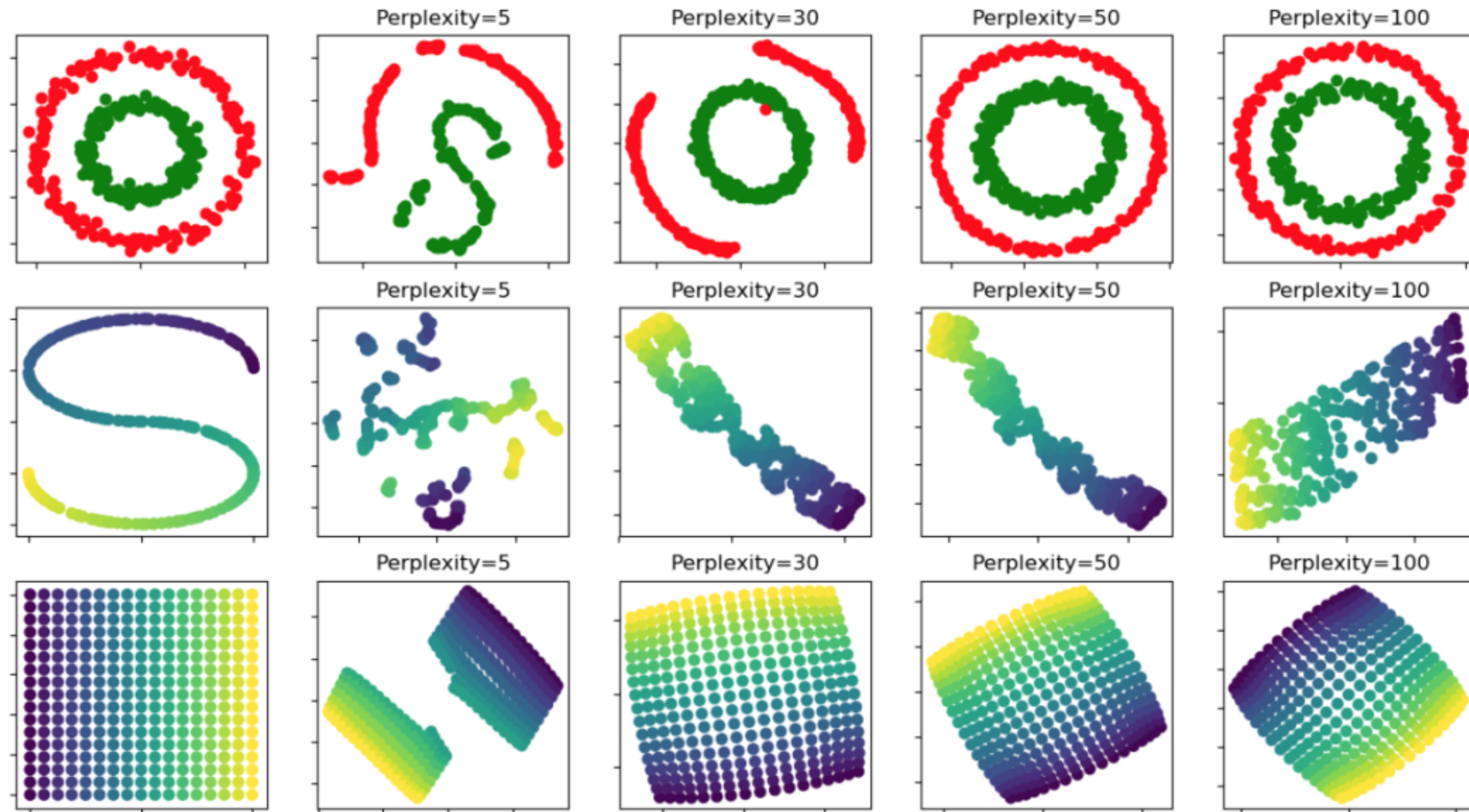
- 瞭解 PCA 的限制
- t-SNE 概念簡介，及其優劣

- 求共變異數矩陣進行奇異值分解，因此會被資料的差異性影響，無法很好的表現相似性及分佈。
- PCA 是一種線性降維方式，因此若特徵間是非線性關係，會有 underfitting 的問題。

- t-SNE 也是一種降維方式，但它用了更複雜的公式來表達高維和低維之間的關係。
- 主要是將高維的資料用 gaussian distribution 的機率密度函數近似，而低維資料的部分用 t 分佈來近似，在用 KL divergence 計算相似度，再以梯度下降 (gradient descent) 求最佳解。

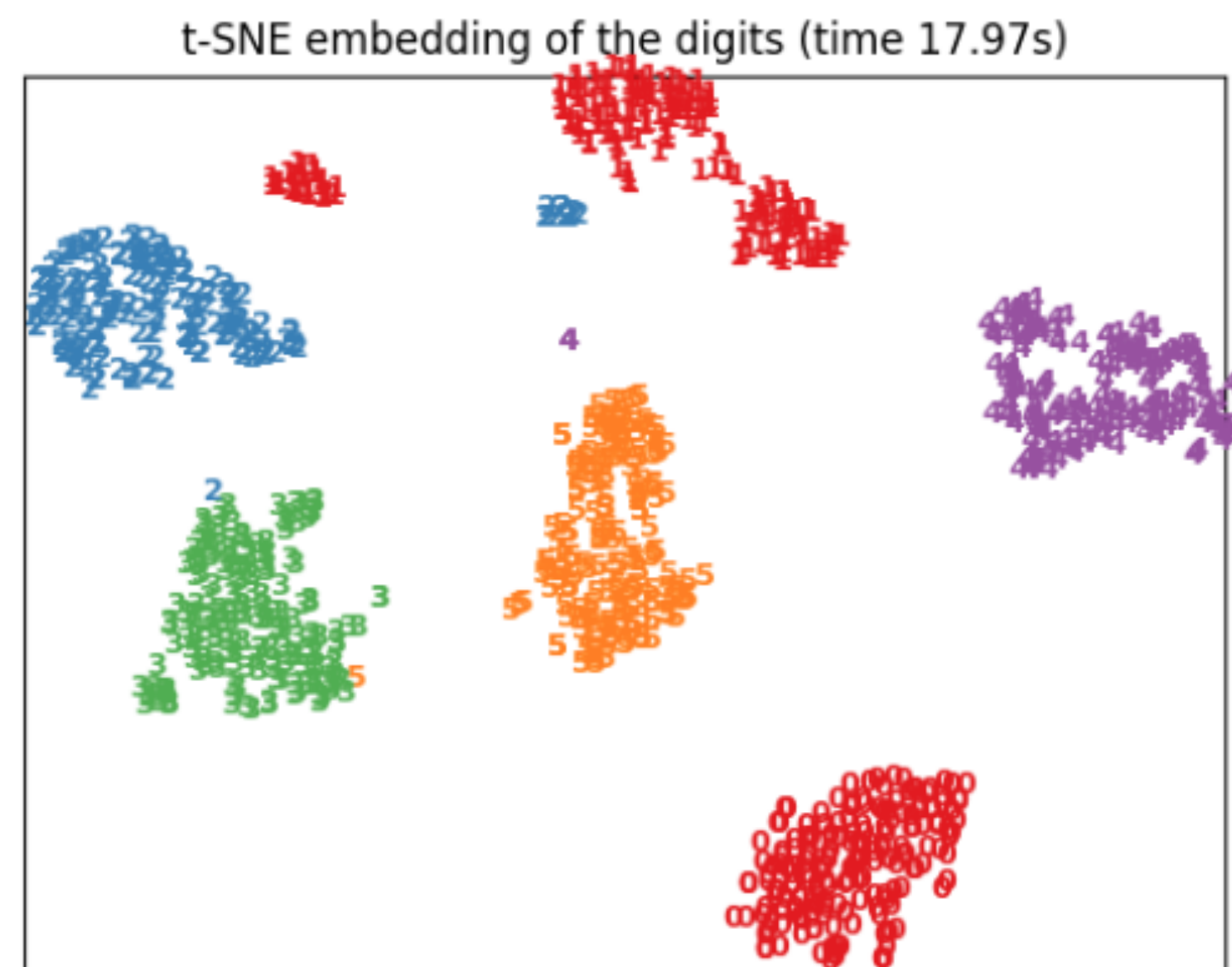


# t-SNE 視覺化範例



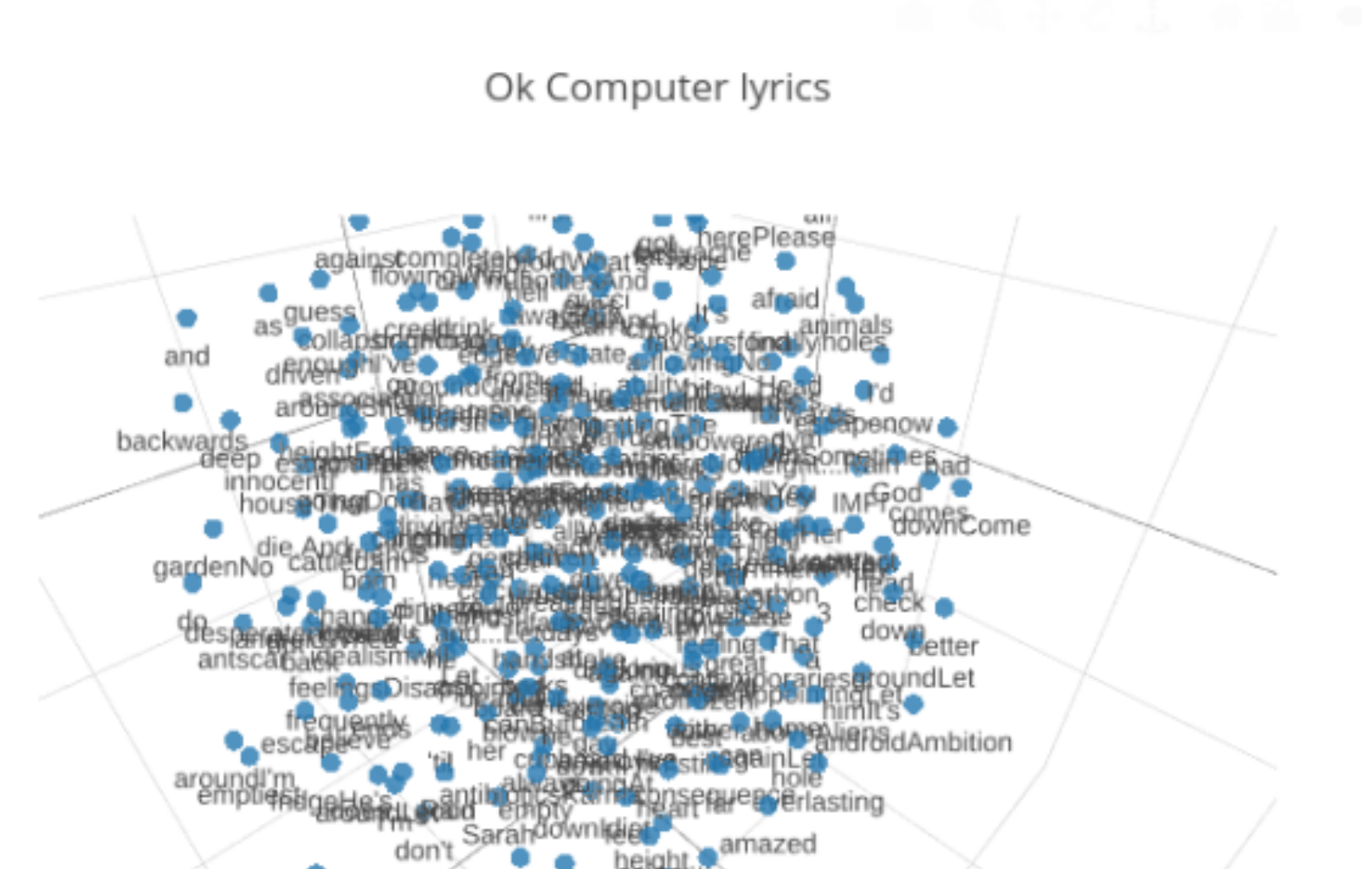
# t-SNE 視覺化範例

## 影像資料 (MNIST) 視覺化呈現



圖片來源：scikit-learn

## 文字資料 (MNIST) 視覺化呈現







## 優點

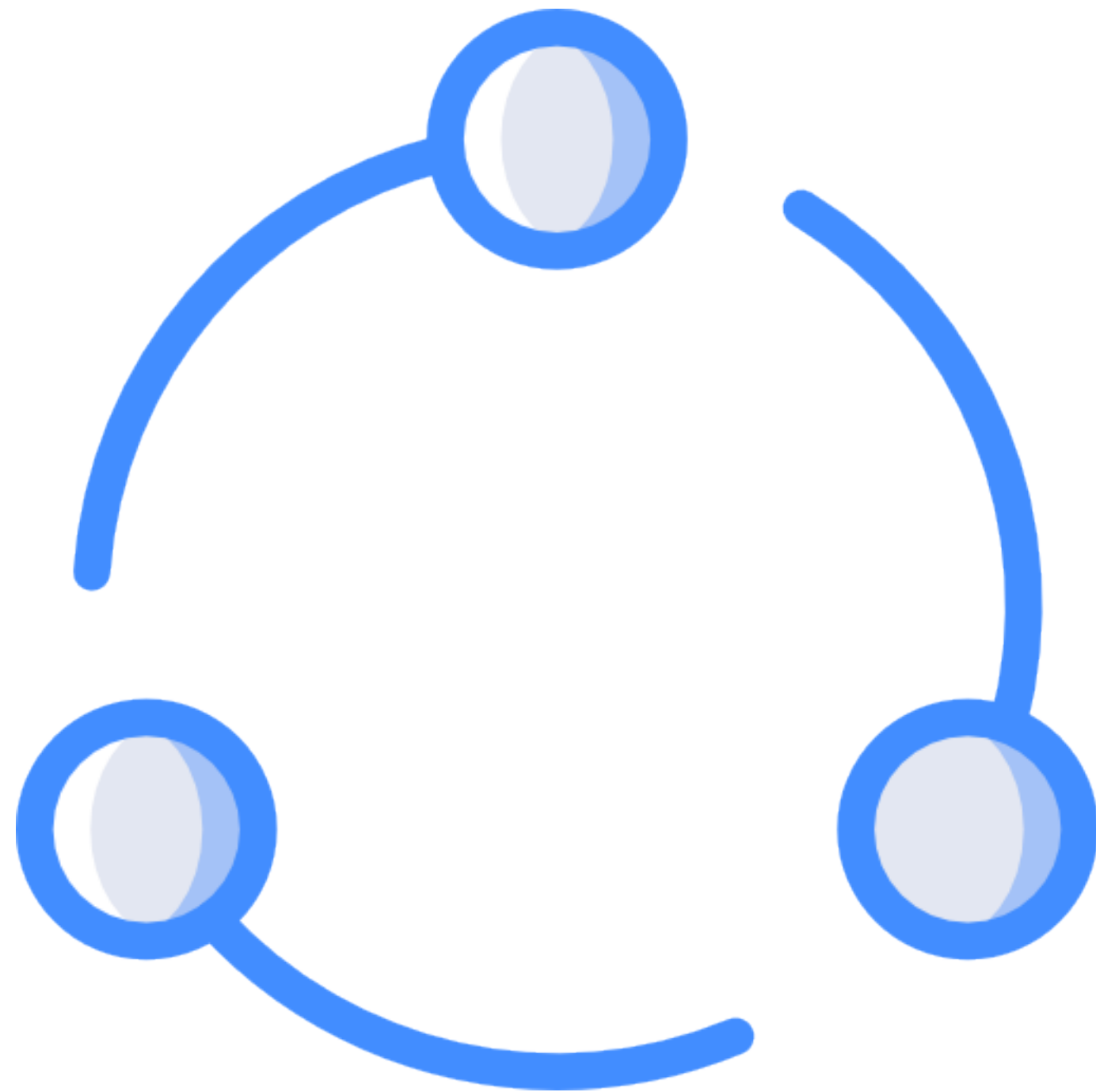
當特徵數量過多時，使用 PCA 可能會造成降維後的 underfitting，這時可以考慮使用 t-SNE 來降維



## 缺點

t-SNE 的需要比較多的時間執行





- 特徵間為非線性關係時 (e.g. 文字、影像資料)，PCA很容易 underfitting
- t-SNE 對於特徵非線性資料有更好的降維呈現能力。

# 解題時間 It's Your Turn

請跳出PDF至官網Sample Code & 作業  
開始解題

