

# GUPOU

Day 11 探索式數據分析

繪圖與樣式&

**Kernel Density Estimation (KDE)** 





### 知識地圖探索式數據分析核密度函數



#### 機器學習概論 Introduction of Machine Learning

#### 監督式學習 Supervised Learning

探索式 特徵 模型 數據分析 集成 前處理 參數調整 選擇 工程 **Exploratory** Ensemble Processing Fine-tuning Model Feature Data selection Engineering Analysis

#### 非監督式學習 Unsupervised Learning

分群 Clustering 降維 Dimension Reduction

探索式數據分析 Exploratory Data Analysis (EDA)

#### 統計值的視覺化

 相關係數
 繪圖排版

 核密度函數
 常用圖形

 離散化
 模型體驗



# 本日知識點目標

- 知道 matplotlib 的其他 theme
- 學會什麼是 Kernel Density Estimation (KDE) 與如何繪製

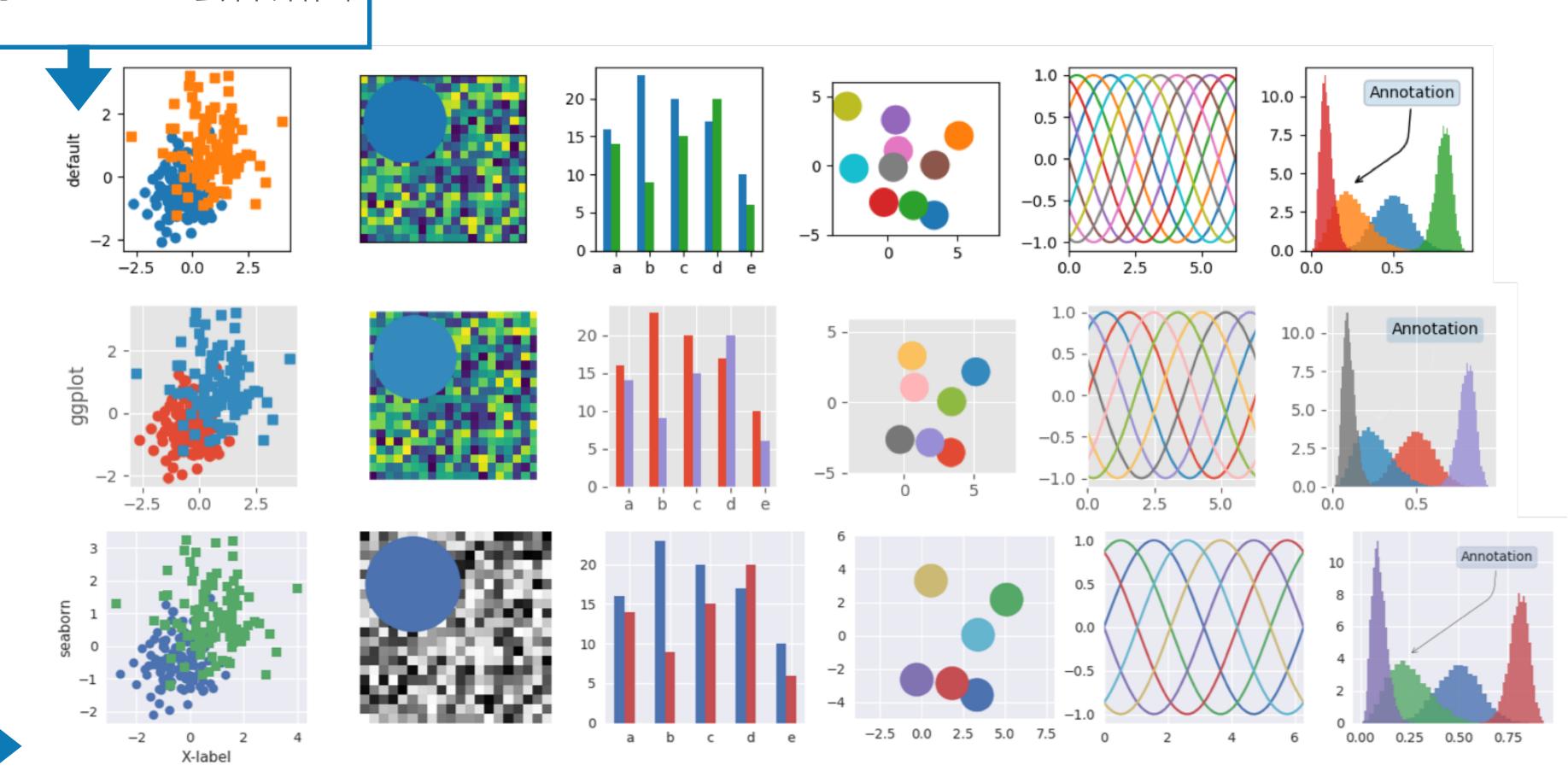
## 繪圖風格



plt.style.use('default') # 不需設定就會使用預設 plt.style.use('ggplot') plt.style.use('seaborn') # 或採用 seaborn 套件繪圖

### 轉變繪圖風格的目的

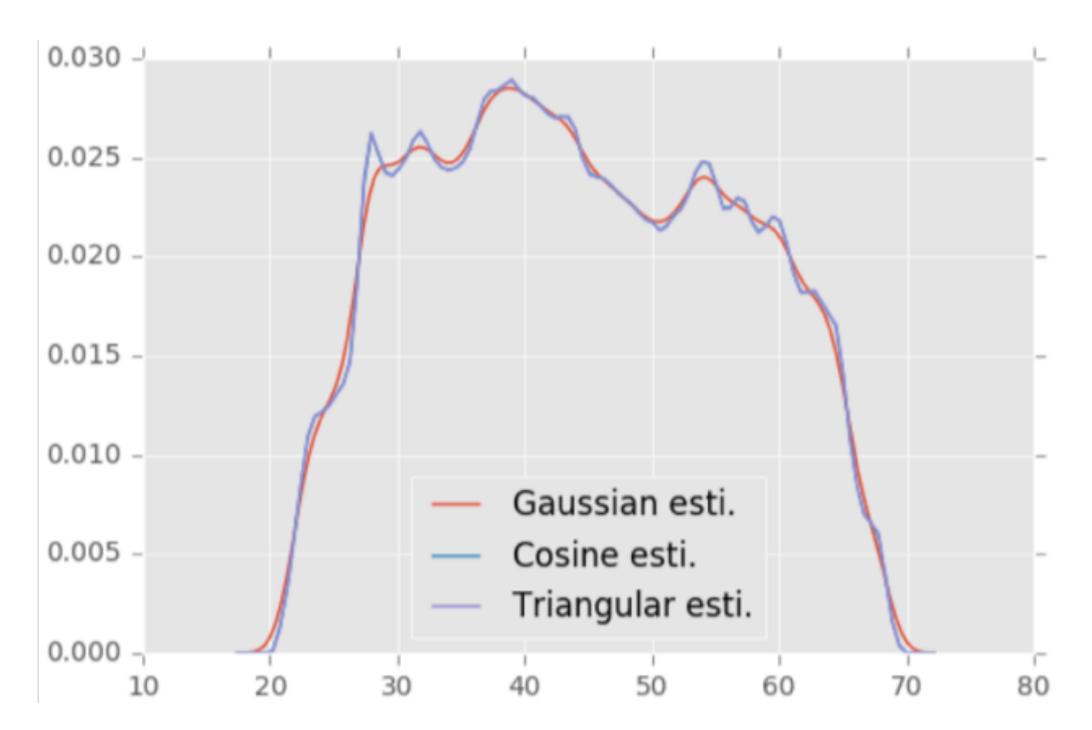
用已經被設計過的風格, 讓觀看者更清楚明瞭, 包含色彩選擇、線條、 樣式等。



# Kernel Density Estimation (KDE)







採用無母數方法畫出一個觀察變數的機率密度函數 某個 X 出現的機率為何

**Density plot 的特性** 

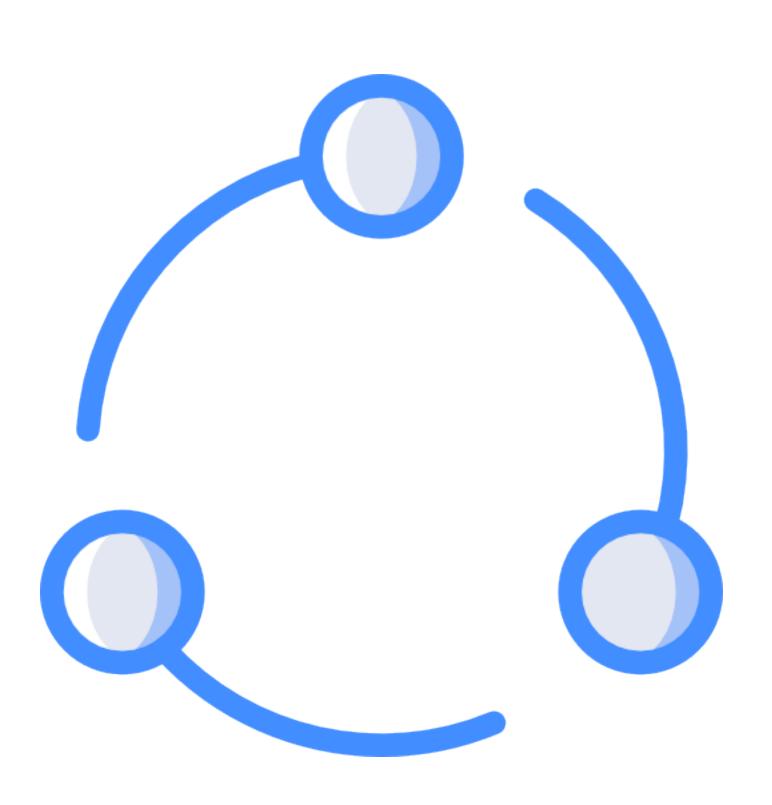
• 歸一:線下面積和為 1

• 對稱:K(-u) = K(u)

- 常用的 Kernel function
  - Gaussian (Normal dist)
  - Cosine

# 重要知識點複習





- KDE 的優點與缺點
  - 優:無母數方法,對分布沒有假設(使用上不需擔 心是否有一些常見的特定假設,如分布為常態)
  - 缺:計算量大,電腦不好可能跑不動
- 透過 KDE plot,我們可以較為清楚的看到不同組間的 分布差異



請跳出PDF至官網Sample Code&作業 開始解題

