

# 一次数据处理的尝试

## 基于 Online Retail II 数据集的 PCA + 聚类分析

姓名：李锦源 学号：20238131022

### 1 项目目标

本项目旨在完成一次真实的数据归约任务，结合实际数据集进行降维、聚类 and 可视化操作。我们选用来自 UCI 的“Online Retail II”数据集，并通过主成分分析（PCA）和 KMeans 聚类算法完成降维和客户分群。

### 2 数据来源

- 数据名称：Online Retail II
- 来源链接：<https://archive.ics.uci.edu/dataset/502/online+retail+ii>
- 简介：该数据集包含一家英国在线零售商在 2010 至 2011 年的交易记录，包括客户 ID、国家、商品描述、数量、单价等字段。

### 3 数据处理流程

#### 3.1 数据读取与清洗

使用 Pandas 读取 Excel 数据，并对缺失值进行删除处理。同时去除 Quantity 和 Price 中的非正值，保证数据质量。

```
data = pd.read_excel('online_retail_II.xlsx', sheet_name='Year 2010-2011')
data.dropna(inplace=True)
features = data[['Quantity', 'Price']]
features = features[(features > 0).all(axis=1)]
```

#### 3.2 数据标准化

为了避免量纲影响，将数据进行标准化处理。

```
from sklearn.preprocessing import StandardScaler
scaler = StandardScaler()
scaled_data = scaler.fit_transform(features)
```

### 3.3 维度规约：PCA 降维

将数据压缩为两个主成分，利于可视化与聚类。

```
from sklearn.decomposition import PCA
pca = PCA(n_components=2)
pca_data = pca.fit_transform(scaled_data)
```

### 3.4 数量规约：KMeans 聚类

将客户分群，达到聚类分析与简化数据结构的目的。

```
from sklearn.cluster import KMeans
kmeans = KMeans(n_clusters=3, random_state=42)
clusters = kmeans.fit_predict(scaled_data)
```

### 3.5 数据可视化

通过 PCA 主成分作为横纵坐标，聚类标签作为颜色，展示客户分布。

```
df_plot = pd.DataFrame(pca_data, columns=['PC1', 'PC2'])
df_plot['Cluster'] = clusters

plt.figure(figsize=(8, 6))
sns.scatterplot(data=df_plot, x='PC1', y='PC2', hue='Cluster', palette='viridis', s=60)
plt.title('PCA + KMeans 聚类图')
plt.xlabel('主成分1')
plt.ylabel('主成分2')
plt.tight_layout()
plt.savefig('cluster_plot.png', dpi=300)
plt.show()
```

可视化结果如下图所示：

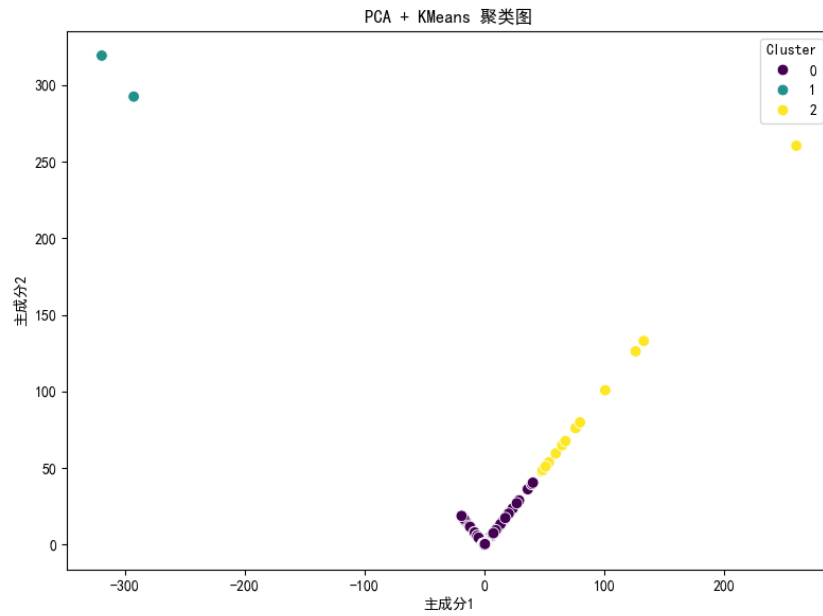


图 1: 主成分分析与聚类可视化

## 4 结果分析

- PCA 压缩保留了大部分数据信息，有效简化了数据维度。
- KMeans 将用户聚为 3 类，为进一步的用户行为分析提供了基础。
- 数据归约使得处理效率大幅提高，同时提升了可视化效果。

## 5 总结与反思

通过本次项目，我掌握了数据清洗、标准化、PCA 降维、聚类分析与可视化技能，理解了数据归约在实际应用中的价值。Python 的数据科学工具链为高效分析提供了极大便利。

## 附录

- Python 源代码：见项目文件 <https://github.com/awa-Orz-Ljy/datas1.git>
- 图像文件：cluster\_plot.png