



Data Mining – Customer Segmentation con Clustering e Classificazione

Michael Cavicchioli Sofia Dami Claudia Landi



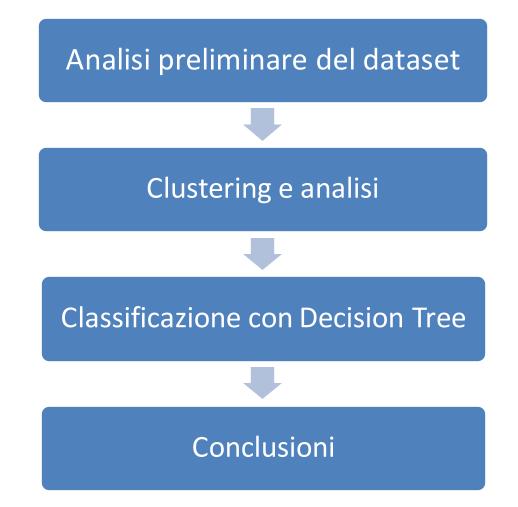
Customer Segmentation

- Strategia di marketing
- Suddivisione dei clienti in gruppi con caratteristiche comuni
- Obiettivi:
 - Campagne di marketing mirate
 - Aumentare le vendite
 - Fedeltà dei clienti





Fasi dello studio





Descrizione del dataset

- 200 osservazioni, 5 features:
 - Customer ID
 - Genre: 88 maschi e 112 femmine
 - Age: da 18 a 70 anni
 - Annual Income: da 15k a 137k
 - Spending Score: punteggio da 1 a 100

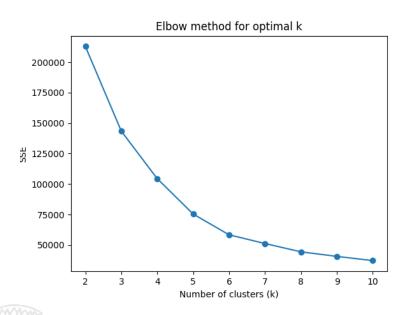
Preprocessing:

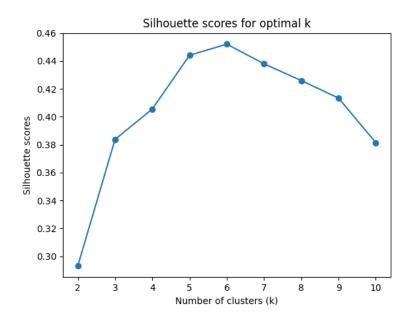
- Eliminazione Customer ID
- Eliminazione eventuali valori nulli
- Encoding di Genre



K-Means: determinare il numero di cluster

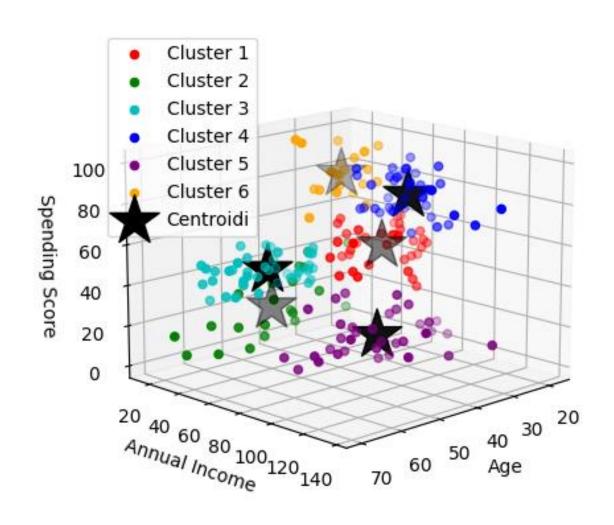
- SSE con elbow method
- Silhouette score: ricerca del massimo
- → Numero ottimale di cluster: 6.







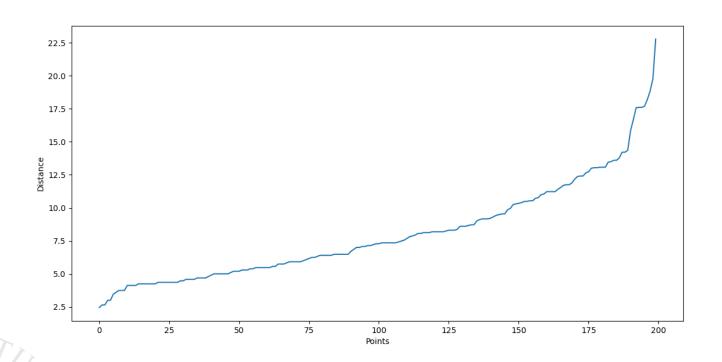
K-Means: risultati





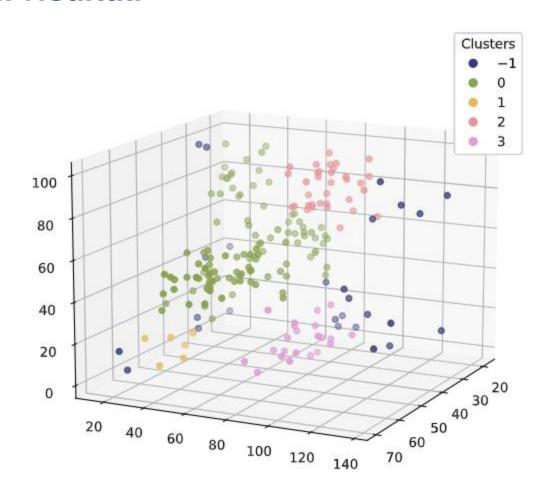
DBscan: ricerca di MinPts e Eps

- Ricerca del miglior MinPts con più esecuzioni e selezione i base al miglior silhouette score → 3
- KNN per trovare il miglior Eps → 14





DBscan: risultati



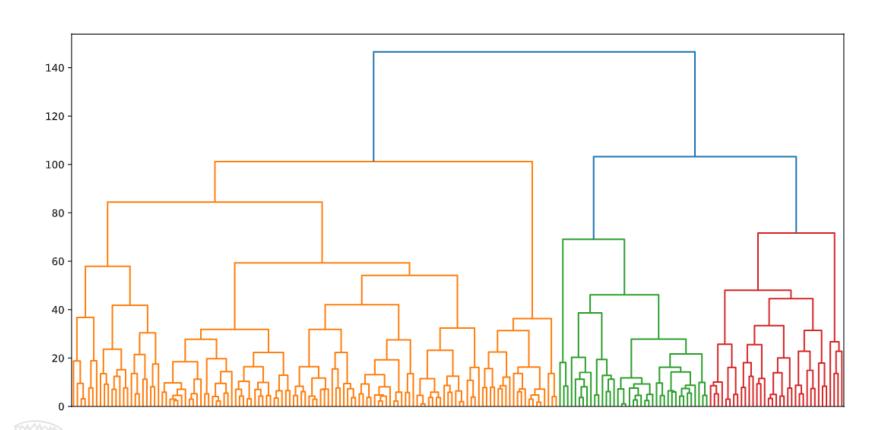


Clustering gerarchico agglomerativo

- MIN o Single Link
- MAX o Complete Linkage
- Group Average
- Taglio per ottenere 6 cluster e confrontare con K-Means
- È stato poi ricercata la migliore strategia in base al miglior silhouette score
- → Complete Linkage



Complete Linkage





Analisi dei cluster

- Analizzati i cluster di K-Means e Complete Linkage
- Cluster non identici ma con caratteristiche simili
- Osservazioni:
 - Il sesso non è discriminante per il clustering
 - Non sempre lo spending score è in linea con l'annual income
 - Persone giovani con basso reddito e spending score alto
 - Viceversa, persone con alto reddito ma basso spending score



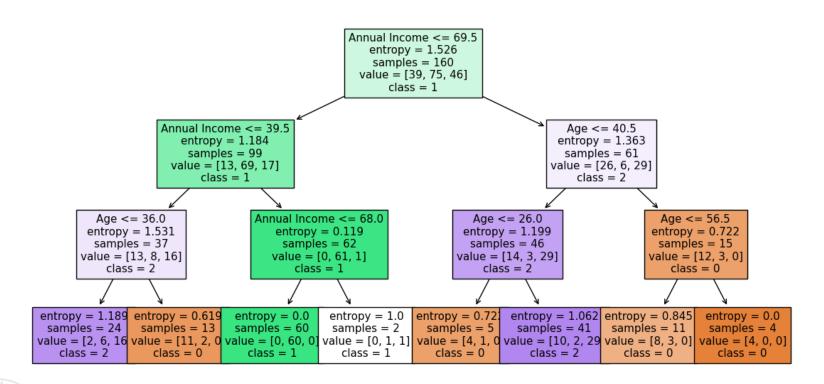
Decision Tree

• Obiettivo: modello per previsione dello spending score



Decision Tree: miglior modello

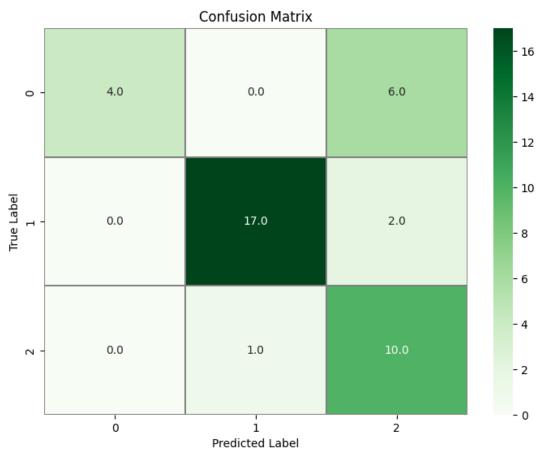
Profondità massima 3, criterio dell'entropia e 3 classi di spending score.





Decision Tree: matrice di confusione

Accuracy: 0.79





Conclusioni

Clustering

- K-Means e Complete Linkage restituiscono risultati simili.
- Il sesso non infliuisce sui cluster.
- Non sempre il reddito si riflette sullo spending score.

Classificazione

- Miglior modello: 3 classi, profondità massima 3, criterio entropy
- Difficoltà nel classificare la classe 0.
- Possibili miglioramenti aumentando le dimensioni del dataset con nuove osservazioni o utilizzando altri modelli.



Grazie per l'attenzione.

