Métricas de Evaluación en Aprendizaje No Supervisado

Clustering y Segmentación de Clientes

Contenido

- 1. Introducción al Aprendizaje No Supervisado
- 2. Métricas Internas
- 3. Métricas Externas
- 4. Ejemplos de Evaluación
- 5. Conclusión

1. Aprendizaje No Supervisado

- No se tienen etiquetas o valores "verdaderos" para entrenar.
- Objetivos comunes:
 - Clustering: Agrupar clientes con comportamientos similares.
 - Reducción de dimensionalidad: Visualizar datos complejos.
 - Detección de anomalías: Identificar comportamientos atípicos.

g Ejemplo:

Segmentación de clientes según frecuencia de compra y gasto promedio.

2. Métricas Internas (sin etiquetas)

Evaluamos la calidad de los clusters usando solo los datos:

Silhouette Score

- Mide qué tan cercano está un punto a su cluster comparado con otros.
- Rango: [-1, 1] (1 = excelente separación)
- g Ejemplo:

Clientes con alto gasto y frecuencia alta → cluster bien separado.

Davies-Bouldin Index

- Evalúa compactación y separación de clusters.
- Entre más pequeño, mejor.

Calinski-Harabasz Index

- Relación dispersión entre clusters vs dispersión dentro de clusters.
- Entre más grande, mejor.

3. Métricas Externas (requieren etiquetas)

Se usan cuando tenemos etiquetas reales para evaluar la coincidencia:

Adjusted Rand Index (ARI)

Mide similitud entre clusters y etiquetas reales.

Rango: [-1, 1], donde 1 = coincidencia perfecta.

Normalized Mutual Information (NMI)

Mide información compartida entre clusters y etiquetas.

Rango: [0, 1]

Fowlkes-Mallows Index (FMI)

Combina precisión y recall sobre pares de puntos.

Rango: [0, 1]

g Ejemplo:

Comparar clusters de clientes con categorías de suscripciones conocidas.

4. Ejemplo Práctico: Segmentación de Clientes

Supongamos que tenemos un dataset con:

- Frecuencia de compra
- Gasto promedio
- Tipo de producto comprado

Visualización de clusters

```
Cluster 1: Clientes frecuentes y alto gasto
Cluster 2: Clientes ocasionales y bajo gasto
Cluster 3: Clientes medianos en ambos
```