



Algoritmos de Minería de Datos

Wilmer Gonzalez

6213 - Minería de datos

Facultad de ciencias Universidad Central de Venezuela

17 de julio de 2024

Contenido

Medidas de distancia

"Notoriamente no hay clasificación del universo que no sea arbitraria y conjetural."^a

^aEl idioma analítico de John Wilkins -Jorge Luis Borges



Medidas de distancia (Han, Kamber y Pei, 2012)

¿Cómo podemos comprender mejor las relaciones entre las observaciones presentes en los datos?



¿Cómo podemos comprender mejor las relaciones entre las observaciones presentes en los datos?

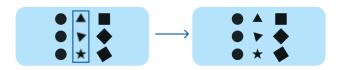


Figura: Preprocesamiento de datos

¿Cómo podemos comprender mejor las relaciones entre las observaciones presentes en los datos?

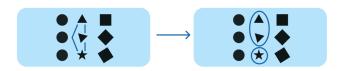


Figura: Medidas de distancia

Objetivo Cuantificar qué tan similares/disimilares son un par de observaciones. $dist \in [0,1]; sim = 1 - dist$



Medidas de distancia

Datos nominales¹

Para un grupo de variables de tipo nominales, la distancia entre un par de observaciones puede escribirse, sea:

- ightharpoonup p la cantidad de variables
- ▶ m la cantidad de co-ocurrencias

$$d(i,j) = \frac{p-m}{p}$$

¹También pueden representarse cómo un arreglo de variables binarias

Datos binarios

Para un grupo de variables de tipo binario, la distancia entre un par de observaciones puede escribirse, sea p la cantidad de variables:

	Observación i	
Observación j	1	0
1	q	r
0	s	t

Distancia simétrica

$$d(i,j) = \frac{r+s}{q+r+s+t}$$

Distancia asimétrica

$$d(i,j) = \frac{r+s}{q+r+s}$$

Similitud asimétrica (Jaccard coef.)

$$sim(i,j) = \frac{q}{q+r+s}$$

Datos numéricos

Para un grupo de variables de tipo nominales, la distancia entre un par de observaciones puede escribirse, sea:

- $ightharpoonup x_{i,p}$ el valor de la variable p-ésima de la observación i.
- $ightharpoonup x_{j,p}$ el valor de la variable p-ésima de la observación j.

Distancia Minkowski

$$d(i,j) = \sqrt[h]{\sum_{k=1}^{p} |x_{ik} - x_{jk}|^{h}}$$

10 / 17

Datos numéricos

Distancia Minkowski

$$d(i,j) = \sqrt[h]{\sum_{k=1}^{p} |x_{ik} - x_{jk}|^h}$$

Distancia Manhattan (h=1)

$$d(i,j) = \sum_{k=1}^{p} |x_{ik} - x_{jk}|$$

Distancia Euclideana (h=2)

$$d(i,j) = \sqrt[2]{\sum_{k=1}^{p} (x_{ik} - x_{jk})^2}$$

Datos numéricos

Distancia Chebyshev

$$d(i,j) = \lim_{h \to \infty} \left(\sum_{k=1}^{p} |x_{ik} - x_{jk}|^h \right)^{1/h} = \max_{k=1}^{p} |x_{ik} - x_{jk}|$$

Datos numéricos

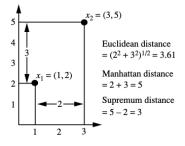


Figura: Ejemplos de distancias numéricas

Medidas de distancia

Datos ordinales

Normalización de rangos

$$z_{ik} = \frac{r_{ik} - 1}{M_k - 1}$$

Luego de este paso se pueden aplicar cualquiera de las distancias numéricas.

Medidas de distancia

Datos especializados (texto) ²

Similitud del coseno

Sea
$$||x|| = \sqrt{x_1^2 + \dots + x_p^2}$$

$$sim(x,y) = \frac{x \cdot y}{||x|| ||y||}$$

Referencias



Han, Jiawei, Micheline Kamber y Jian Pei (2012). Data mining concepts and techniques, third edition.



Steck, Harald, Chaitanya Ekanadham y Nathan Kallus (2024). "Is Cosine-Similarity of Embeddings Really About Similarity?" En.

¡Gracias!

github.com/ucvia/dm