

Universidad Autónoma de Nuevo León Facultad de Ciencias Físico Matemáticas

#### MINERÍA DE DATOS

Presentación 1: "Reglas de Asociación."

Nombre	Matrícula
Magdaly Rodríguez Ortiz	1815330
Evelyn Lizbeth Trejo Rodríguez	1811917
Alexis Hernández Morales	1887948
Fernando Isaí González Castillo	1819011
Alfonso Llanos Morales	1887939
	100

7° Semestre

Licenciatura en Actuaría

Profesor: Mayra Cristina Berrones Reyes

Ciudad San Nicolás de los Garza – 20 de septiembre del 2020.





Una regla de asociación se define como una implicación del tipo :

' Si A

В

1

antecedente

consecuencia

donde A y B son ítems individuales.

Algunos ejemplos:

- Cereal => Leche
- Harina => Huevo



# Las reglas de asociación nos permiten:



Encontrar las combinaciones de artículos o ítems que ocurren con mayor frecuencia en una base de datos transaccional.



Medir la fuerza e importancia de estas combinaciones.



# **Aplicaciones**

- Defi<mark>nir patrones</mark> de navegación dentro de la tienda.
- Promociones de pares de productos: Hamburguesas y Cátsup.
- Soporte para la toma de decisiones.
- Análisis de información de ventas.
- Distribución de mercancías en tiendas.
- Segmentación de clientes con base en patrones de compra.

### Tipos de Reglas de Asociación

#### **Asociación Cuantitativa**

Con base en los tipos de valores que manejan las reglas:

• Asociación Booleana: asociaciones entre la presencia o ausencia de un ítem.

 $compra(X, «computador») \Rightarrow compra(X, «software contable»)$ 

• **Asociación Cuantitativa:** describe asociaciones entre ítems cuantitativos o atributos.

edad(X, «20...30») ∩ ingreso(X, «\$500.000 ..... \$1.000.000»

 $\Rightarrow$ (compra(X, computadores)



#### **Asociación Multidimensional**

Con base en las dimensiones de datos que involucra una regla:

 Asociación Unidimensional: Si los ítems o atributos de la regla se referencian en una sola dimensión.

compra(X, «zapatos») ⇒
compra(X, «calcetines»)

 Asociación Multidimensional: Si los ítems o atributos de la regla se referencian en dos o más dimensiones.

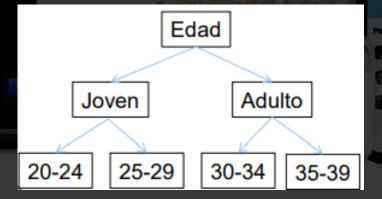
edad(X, <25...40»)  $\cap$  compra(X, <auto>)  $\Rightarrow$  compra(X, <seguro de auto>)

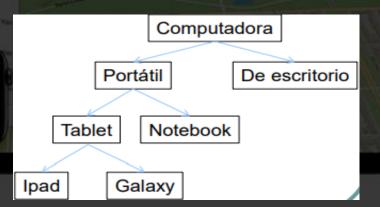


Con base en los niveles de abstracción que involucra la regla:

• Asociación de un nivel: Los ítems son referenciados en un único nivel de abstracción.

Asociación Multinivel: Los ítems son referenciados a varios niveles de abstracción.









### Soporte

Dada una regla "Si A => B", el soporte de esta regla se define como el número de veces o la frecuencia (relativa) con que A y B aparecen juntos en una base de datos de transacciones.

• En lenguaje de probabilidad, soporte es:

Soporte (A=>B) =  $P(A \cap B)$ 

 $\frac{Frecuencia\ en\ que\ A\cap B\ aparecen\ en\ las\ transacciones}{Total\ de\ transacciones}$ 

• El primer requisito que podemos imponer para limitar el número de reglas es que tengan un soporte mínimo.

Regla con bajo soporte: puede haber aparecido por casualidad.

### Confianza

Dada una regla "Si A => B", la confianza de esta regla es el cociente del soporte de la regla y el soporte del antecedente solamente.

Confianza (A => B) = 
$$\frac{Soporte(A \Rightarrow B)}{Soporte(A)}$$

Confianza mide la fortaleza de la regla.

• En lenguaje de probabilidad, confianza es una probabilidad condicional:

Confianza (A=>B) =P(B/A) = 
$$\frac{P(A \cap B)}{P(A)}$$

Regla con baja confianza: es probable que no exista relación entre antecedente y consecuente.



• Soporte(Pan) = 
$$0.7$$

• Soporte(JN) = 
$$0.4$$

• Confianza(Pan => 
$$JN$$
) = 0.28/0.7= 0.4

• Confianza(JN => Pan) = 
$$0.28/0.4 = 0.7$$

### Lift

Refleja el aumento de la probabilidad de que ocurra el consecuente, cuando nos enteramos de que ocurrió el antecedente

LIFT

$$Lift(A \Rightarrow B) = \frac{Soporte(A \Rightarrow B)}{Soporte(A) * Soporte(B)} = \frac{P(A \cap B)}{P(A) * P(B)}$$

>1 Representa relación fuerte y frecuencia mayor que el azar (complementos).

≈1 Representa relación del azar.

<1 Representa relación débil y frecuencia menor que el azar(sustitutos).



# Ejemplo

• Lift( Pan => JN) = Lift( JN => Pan) = 
$$0.28/(0.7*0.4) = 1.00$$

# Ejemplo

Supongamos que en un supermercado se tienen 1,000 transacciones por día, en las cuales se encuentra que en 400 compran jugo de naranja, en 50 compra vodka y que en 40 transacciones aparecen los 2 ítems juntos.



• Soporte del Jugo de naranja = 
$$\frac{Transacciones\ en\ las\ que\ esta\ presente\ el\ jugo\ de\ naranja}{Total\ de\ transacciones} = \frac{400}{1000} = 0.4$$

• Soporte de Vodka= 
$$\frac{Transacciones\ en\ las\ que\ esta\ presente\ el\ vodka}{Total\ de\ transacciones} = \frac{50}{1000} = 0.05$$

• Soporte del (Jugo de naranja=>Vodka) = 
$$\frac{Jugo \ de \ Naranja \cap Vodka}{Total \ de \ transacciones} = \frac{40}{1000} = 0.04$$

• Confianza(Vodka=>Jugo de naranja) = 
$$\frac{Soporte(Vodka=>Jugo de naranja)}{Soporte(Vodka)} = \frac{40}{50} = 0.8$$

• Confianza(Jugo de naranja => Vodka) = 
$$\frac{Soporte(Jugo de naranja => Vodka)}{Soporte(Jugo de Naranja)} = \frac{40}{400} = 0.1$$

• Lift(Jugo de Naranja=>Vodka) = 
$$\frac{Soporte(Jugo de naranja => Vodka)}{Soporte(Jugo de Naranja) * Soporte(Vodka)} = \frac{0.04}{0.4*0.05} = 20$$

## Bibliografía

- Python for Data Mining Quick Syntax Reference Valentina Porcu
- La contribución de las reglas de asociación la minería de datos Marly Ester de Moya Amaris y Jorge Enrique Rodríguez Rodríguez
- https://www.jacobsoft.com.mx/es\_mx/aprendizaje-con-reglas-de-asociacion/?fbclid=IwAR3gTwkm3A\_iPxSaJdyp2fzzjBRFrZjcEgMX9UPoKfuDhQklBknWCC1mLQg#:~:text=Aprendizaje%20con%20Reglas%20de%20Asociaci%C3%B3n%20usando%20Python&text=Primero%20identifica%20los%20items%20individuales,acuerdo%20con%20un%20umbral%20establecido
- https://es.coursera.org/lecture/mineria-de-datos-introduccion/soporte-confianza-y-liftqMivx?utm\_source=link&utm\_medium=page\_share&utm\_content=vlp&utm\_campaign=top\_button
- https://ccc.inaoep.mx/~emorales/Cursos/NvoAprend/Acetatos/reglasAsociacion.pdf
- http://elvex.ugr.es/decsai/intelligent/slides/dm/d2%20association.pdf
- •https://www.cienciadedatos.net/documentos/43 reglas de asociacion
- https://medium.com/@jaywrkr/miner%C3%ADa-de-datos-3-f75d15f90c46

