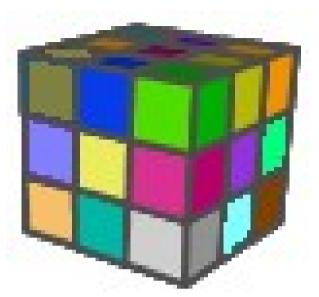


Módulo Minería de Datos Diplomado

Por
Elizabeth León Guzmán, Ph.D.
Profesora
Ingeniería de Sistemas
Grupo de Investigación MIDAS

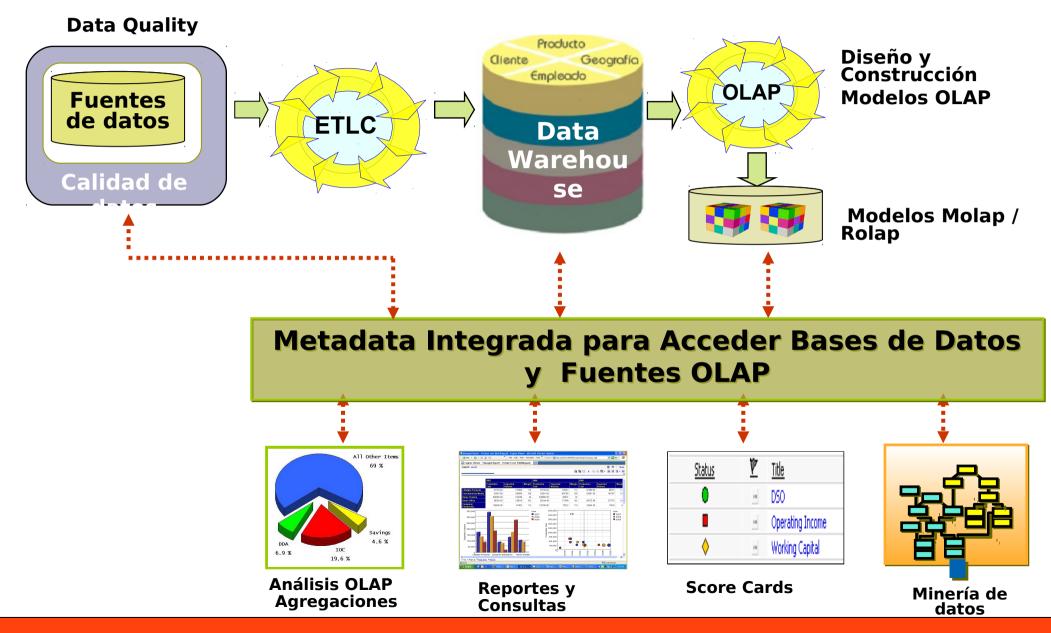


Análsis Dimensional

OLAP

On-Line Analytical Processing

Estructura del Proceso de Acceso a Datos y Entrega de Información en Bl



OLAP

- On-Line Analytical Processing
- Técnica de Análisis Multidimensional
- Diseñado para lograr un buen rendimiento en consultas ad-hoc
- Vista Multidimensional de los datos
- Mecanismo para almacenar un cubo
- Puente entre como los datos están almacenados en la bodega y en como son presentados al usuario

OLAP

Fácil de usar por los analistas del negocio

- Navegar en los Datos
- Velocidad de las consultas
- Esconde complejidad
- Riqueza analítica

OLAP permite mas fácilmente:

- Analizar datos
- Generar reportes
- Acceder los datos por navegadores de web
- Visualizar datos
- Importar datos

Creación de una matriz multidimensional

- Dos pasos clave en la conversión de los datos tabulares en una matriz multidimensional.
- En primer lugar, identificar qué atributos deben ser las dimensiones y que es atributo de ser el atributo de destino cuyos valores aparecen como entradas en la matriz multidimensional.
 - Los atributos utilizados como dimensiones deben tener valores discretos

Creación de una matriz multidimensional

 El valor objetivo es típicamente un recuento o valor continuo, por ejemplo, el costo de un elemento, precio de venta

En segundo lugar, encontrar el valor de cada entrada de la matriz multidimensional mediante la suma de los valores (del atributo de destino) o recuento de todos los objetos que tienen los valores de los atributos correspondientes a esa entrada.

Cubo

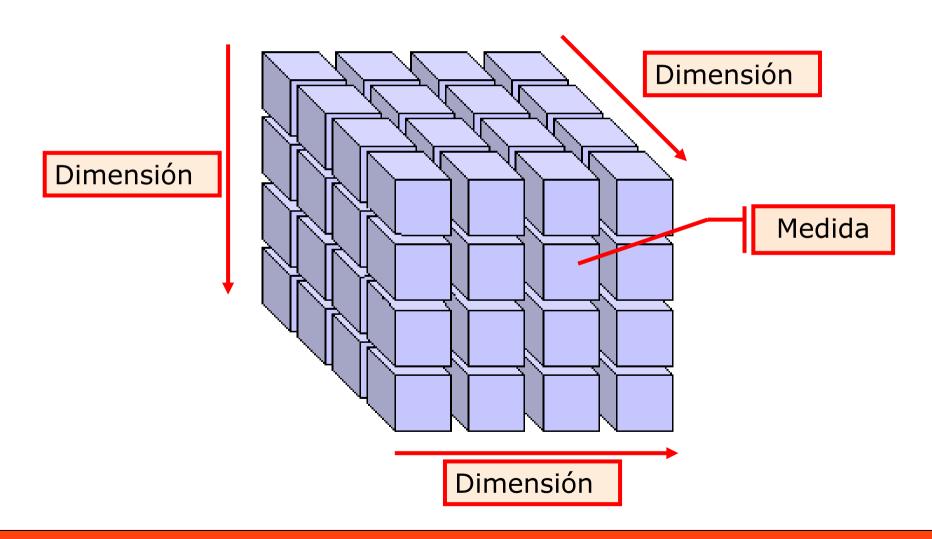
Contiene datos de primer interés para los usuarios

Es un subconjunto de los datos que están en la bodega. Contiene valores **agregados** a todos los **niveles** de las dimensiones

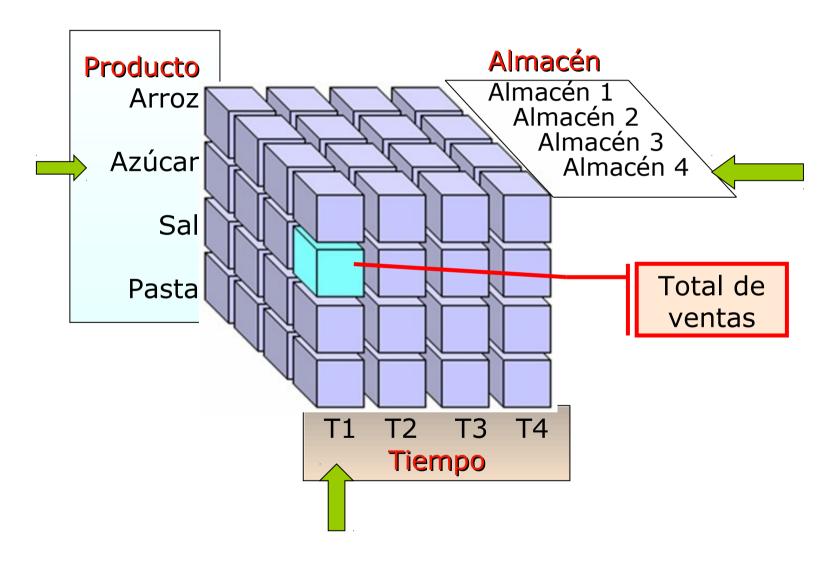
Usados para organizar los datos en dimensiones y medidas

Mejoran la velocidad de consulta

Cubo



Cubo de Ventas



¿Cual fue el total de ventas de azúcar en el almacén 4 durante el tiempo T1?

Cubo

El cubo puede responder preguntas que incluyan tres dimensiones y una medida

- Dimensión producto: contiene categorías del producto
- Dimensión almacén: contiene almacenes
- Dimensión tiempo: contiene periodos del año
- Medida ventas: cantidad numérica que puede ser sumarizada

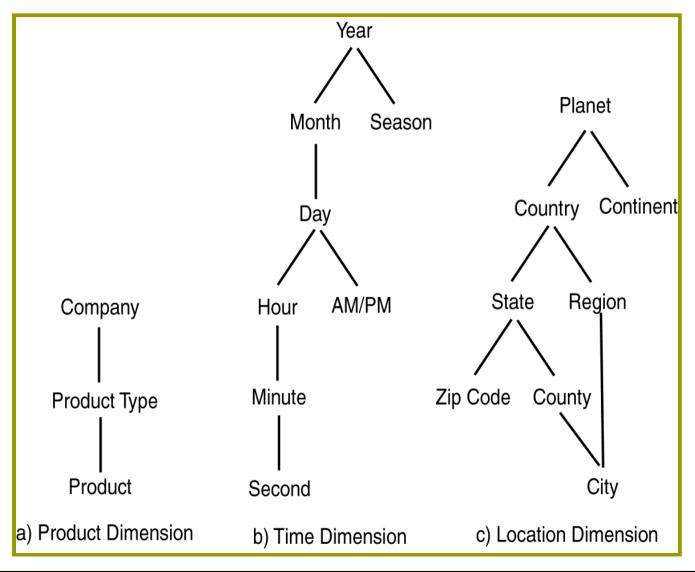
Cubo

Un cubo puede tener hasta 64 dimensiones

- Cada celda del cubo tiene un valor
- El valor de cada celda es la intersección de las dimensiones
- El dato en la celda es una agregación

Para obtener las ventas totales anuales por producto y localización: seleccionar el producto y la localización y **suma** por las cuatro celdas de tiempo

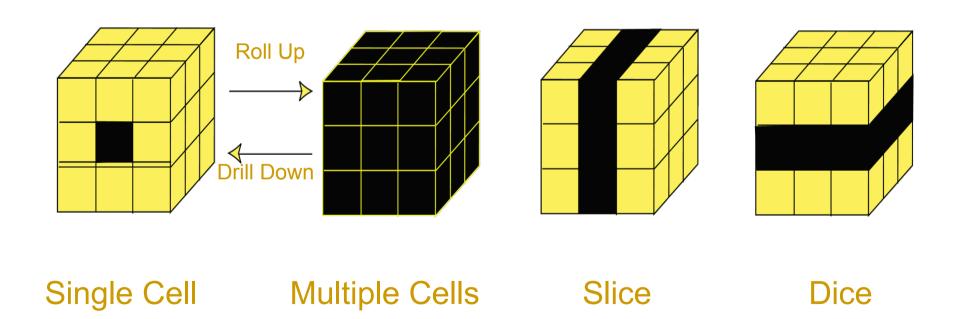
Jerarquía de agregación



Operaciones OLAP

Roll Up: dimensiones generales

Drill Down: dimensiones especificas



OLAP Operaciones

"Slicing" es la selección de un grupo de celdas de la matriz multidimensional especificando un valor para una o más dimensiones.

dice

"Dicing" rotar el cubo para mirar otras

slice

dimensione



 Esto es equivalente a la definición de una submatriz de la matriz completa.

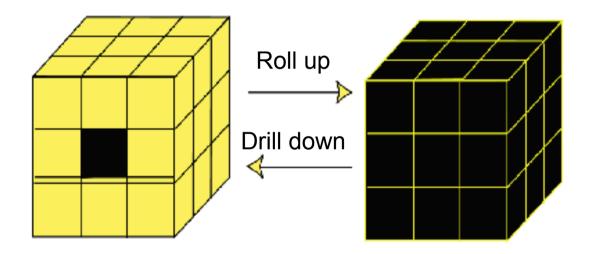
 En la práctica, ambas operaciones también puede ser acompañado por la agregación sobre algunas dimensiones.

OLAP Operaciones: Roll-up y drill down

- Valores de los atributos a menudo tienen una estructura jerárquica.
- Cada día se asocia a un año, mes y semana.
- Una localización se asocia con un continente, país, estado (provincia, etc), y la ciudad.
- Los productos se pueden dividir en varias categorías, tales como ropa, electrónica y muebles.
- Tenga en cuenta que estas categorías suelen anidar y la forma de un árbol o red.
- Un año contiene meses, que contiene días.
- Un país contiene un estado que contiene una ciudad.

OLAP Operaciones: Roll-up y drill down

 Esta estructura jerárquica da lugar a la enrollable y perforador de fondo de operaciones.



- Para los datos de ventas, podemos agregado (enrollar) las ventas a través de todas las fechas en un mes.
- Por el contrario, dado un punto de vista de los datos, donde se rompe la dimensión del tiempo en meses, podríamos dividir los totales de ventas mensuales (drill down) en los totales de ventas diarias.
- Asimismo, se puede profundizar o rodar sobre la ubicación o identificación de los atributos del producto.

Ejemplo: Conjunto de Datos Iris

- Se muestra cómo los atributos: longitud, ancho del pétalo, y el tipo de especie, se pueden convertir en una matriz multidimensional
 - En primer lugar, discretizar la anchura y la longitud del pétalo de tener valores categóricos: bajo, medio y alto.
 - Recibimos la siguiente tabla tenga en cuenta el atributo de número

Petal Length	Petal Width	Species Type	Count
low	low	Setosa	46
low	medium	Setosa	2
medium	low	Setosa	2
medium	medium	Versicolour	43
medium	high	Versicolour	3
medium	high	Virginica	3
high	medium	Versicolour	2
high	medium	Virginica	3
high	high	Versicolour	2
high	high	Virginica	44

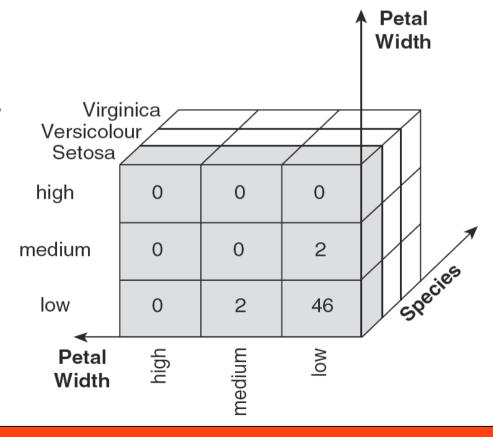
Ejemplo: Iris de datos (continuación)

Cada tupla única: ancho de pétalo, longitud de pétalo, y el tipo de las especies identifica un elemento de la matriz.

Este elemento se le asigna el valor de recuento correspondiente.

La figura ilustra el resultado.

Todo aquello no especificado tuplas son 0.



Ejemplo: Iris de datos (continuación)

- Las rebanadas de la matriz multidimensional se muestran los siguientes tabulaciones cruzadas
- ¿Qué nos dicen estas tablas?

		${f Width}$		
		low	medium	high
ch	low	46	2	0
ng.	medium	2	0	0
Leı	high	0	0	0

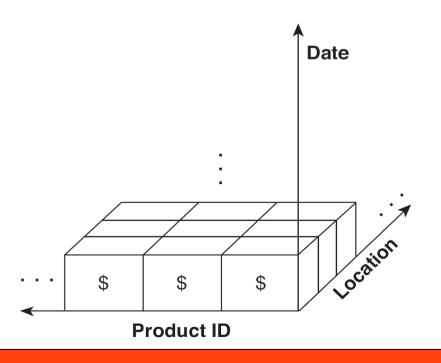
		${f Width}$		
		low	medium	high
th	low	0	0	0
$_{ m ngth}$	medium	0	43	3
Leı	high	0	2	2

		${f Width}$		
		low	medium	high
ch	low	0	0	0
ngt	medium	0	0	3
Leı	high	0	3	44

Ejemplo de datos de cubos

- Conjunto de datos que registra las ventas de productos en una serie de tiendas de la compañía en fechas diferentes.
- Estos datos pueden ser representados como una matriz de 3 dimensiones.

- 3 bidimensional agregados
- 3 unidimensionales agregados
- 1 cero-dimensional agregado (el total)



Ejemplo de datos de cubos (continuación)

 Agregaciones por dos dimensiones (valores en las casillas), una dimensión (totales de columnas y filas) y cero dimensiones (total general)

date

		Jan 1, 2004	Jan 2, 2004	 Dec 31, 2004	total
	1	\$1,001	\$987	 \$891	\$370,000
ict II	:	:		:	:
produ	27	\$10,265	\$10,225	 \$9,325	\$3,800,020
pı	: :	:		•	•
•	total	\$527,362	\$532,953	 \$631,221	\$227,352,127

MOLAP y ROLAP

Las arquitecturas de los Bodegas han evolucionado en base al crecimiento, en funcionalidad y rendimiento, de los DBMS.

Es por ello, que la arquitectura reinante de los '80 fue el modelo **MOLAP** (**Multidimensional OLAP**).

En los '90, surge una nueva arquitectura de DW denominada ROLAP (Relational OLAP)

Capacidad de análisis

- Ofrece vistas de objetos multidimensionales
- Tiempo de respuesta cero, pues tiene todo precalculado.
- Si no se precalcula todo (en general todo el precálculo tiene volúmenes inaceptables) la capacidad de análisis se limita a aquellas porciones del cubo que fueron precalculadas.

 Existen variantes de los MOLAP donde en caso de no poder responder a una consulta, se precalcula el cubo que responde a esa pregunta y a la periferia, pudiendo llevar esta generación varias horas de construcción (generalmente batch).

Sistema de diseño propietario

- Generalmente el cubo se trata de una "caja negra" de datos encriptados que pueden residir de forma local o en un servidor MOLAP.
- Flexibilidad y escalabilidad limitados.
- Cambios en el modelo dimensional del negocio implican la generación de todos los cubos nuevamente.

Ambientes adecuados

- Modelos dimensionales pequeños y estáticos.
- Instalaciones dónde el tiempo de respuesta sea crítico.
- Pocos volúmenes de datos.
- Análisis de información a nivel agregado.

ROLAP

Capacidad de análisis

- Ofrece vistas de objetos multidimensionales.
- Tiempos de respuestas que rondan entre los segundos y los minutos.
- Existen técnicas de tuning, caching,
 materialización de vistas, indexación y
 esquema de diseño que mejoran la performance de respuesta de los ROLAP.

ROLAP

Sistema de diseño abierto

- El cliente interactúa directamente contra el RDBMS vía SQL en distintos motores.
- Provee flexibilidad y escalabilidad.
- Los cambios en el modelo dimensional del negocio son trasladados al DW e inmediatamente se encuentra disponible para las consultas pertinentes.
- La ventana de carga del data warehouse es menor pues no existe el tiempo de generación de los multi-cubos.

ROLAP

Ambientes adecuados

Modelos dimensionales grandes y dinámicos.

Grandes volúmenes de datos.

Necesidad de análisis a nivel transaccional.

OLAP

Demos y presentaciones:

– Pentaho:

http://demo.pentaho.com/pentaho

Referencias

- [1] Wiley Mastering Data Warehouse Design Relational And Dimensional Techniques 2003.
- [2] Wiley Data Analysis -The Data Warehouse Toolkit Second Edition.
- [3] Wiley Building The Data Warehouse Third Edition
- [4] Wiley The Data Warehouse ETL Toolkit -2005.
- [5] Wiley The Data Warehouse Lifecycle Toolkit 1998
- [6] MicroStrategy Business Intelligence 2006.
- [7] Data Mining: Introductory and Advanced Topics by Margaret Dunham, Publisher: Prentice Hall 2006
- [8] Introduction to Data Mining. Tan, Steinbach, Kumar. 2006