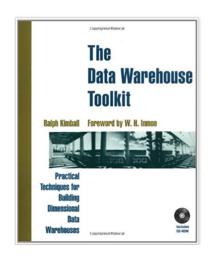
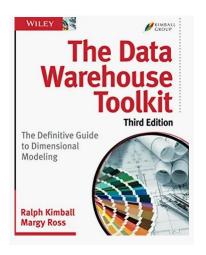


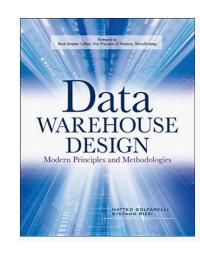
DW y el Modelo Multidimensional

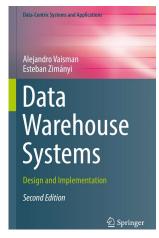
Alejandro Vaisman Instituto Tecnológico de Buenos Aires, Argentina avaisman@itba.edu.ar

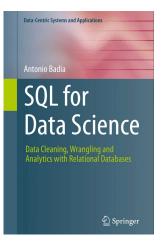
Bibliografía



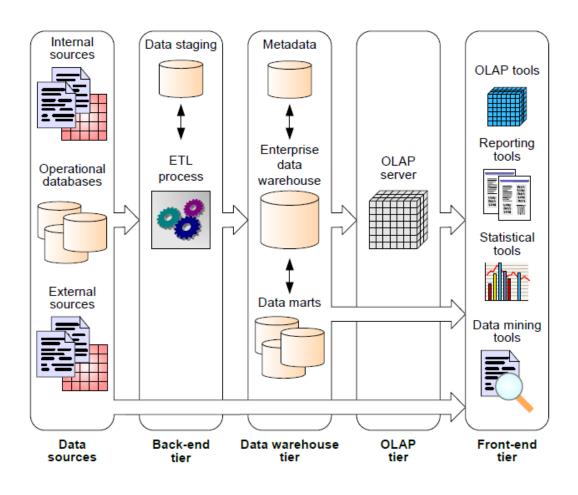








Arquitectura de un DW



Backend

Extracción, Transformación y Carga (Loading)

- Extracción: toma datos de fuentes heterogéneas, internas y/o externas
- Transformación: modifica los datos desde el formato de las fuentes al formato del DW
 - Limpieza: elimina errores e inconsistencias, lleva los datos a un formato standard
 - Integración: Reconcilia datos de distintas furntes, a nivel de esquema e instancia
 - Aggregación: Sumariza los datos de acuerdo a la granularidad del
- Carga: Alimenta el DW con los datos transformados. Incluye el refresco periódico del DW
- Area de Data staging: BD donde se transforman los datos.

Capa de DW

Componentes

- DW organizacional
- Data Marts

Metadatos

- De negocios: describen la semántica de los datos, reglas organizacionales, restricciones
- Técnicos: Desciben la estructura de los datosMetadata

Otros

- Datos de estructura del DW: facts, dimensiones, métricas, funciones de agregación
- Datos físicos: índices, vistas materializadas
- Estadísticas
- Seguridad y acceso, etc.

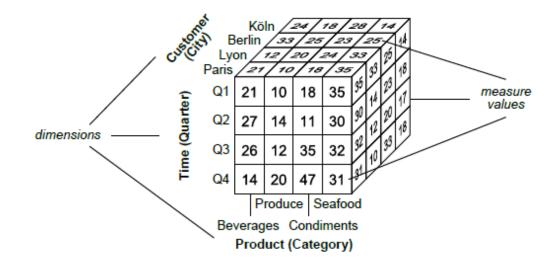
Capa OLAP

- Un servidor OLAP que expone los datos de los DWs y DMs en forma multidimensional
- Las aplicaciones perciben los datos como un cubo MOLAP
- Son consumidos por herramientas OLAP, y consultados por ejemplo, en el lenguaje MDX (MultiDimensional expressions)
- EL DW y los DMs pueden consultarse directamente sin pasar por la capa OLAP, en SQL y SQL extendido con funciones de ventana (window functions)

Capa Front-end

- Aplicaciones que consumen los datos
 - Clientes OLAP
 - Herramientas de data mining
 - Dashboards
 - Herramientas Estadísticas

- Percibe los datos como un espacio multidimensional (MD): el data cube
- Data cube: compuesto por dimensions y hechos (facts)
- Dimensiones: Perspectives utilizadas para analizar los datos
- Atributos: describen a las dimensiones
 - Por ejemplo, la dimension Producto puede tener atributos ProductNumber y UnitPrice (not se muestran en la figura)
- The celdas or facts tienen asociados valores numéricos llamados métricas (measures)
 - Ejemplo: cantitad de unidades vendidas por categoría y ciudad del cliente
- Dimensiones: Product, Time, and Customer,
- Métrica: Quantity



Introducción al modelo multidimensional

EJEMPLO

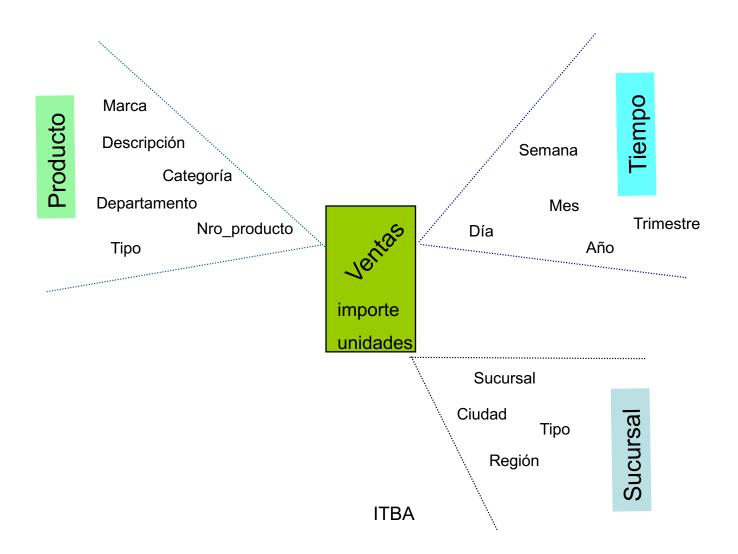
Organización: Cadena de supermercados.

Actividad objeto de análisis: ventas de productos.

Fact de venta: "del producto "p1" se vendieron en la sucursal "Sucursal nro.1" el día 17/7/2003, 5 unidades, por un importe de 105 pesos"

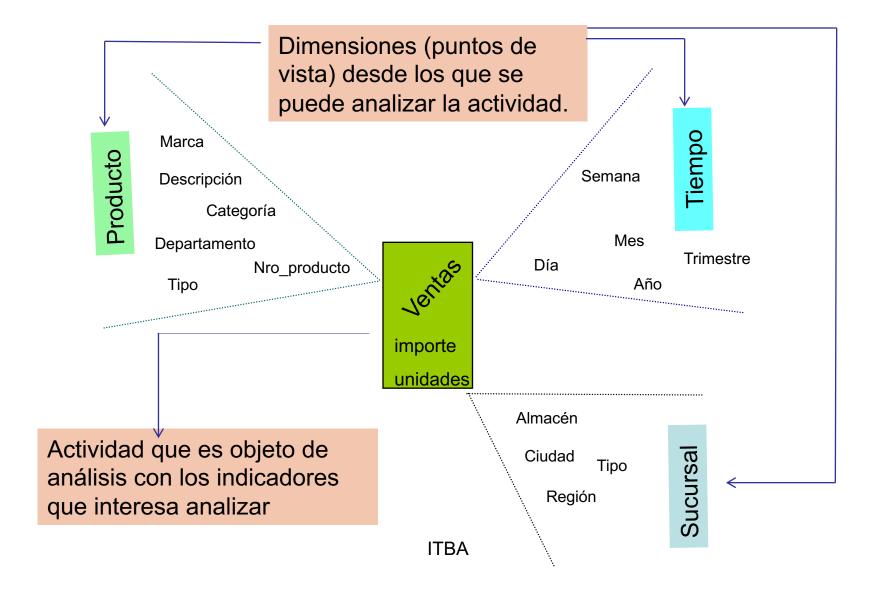
Para el análisis, no interesa la venta individual (ticket) realizada a un cliente sino las ventas diarias de productos en los distintas sucursales de la cadena.

Hechos y dimensiones



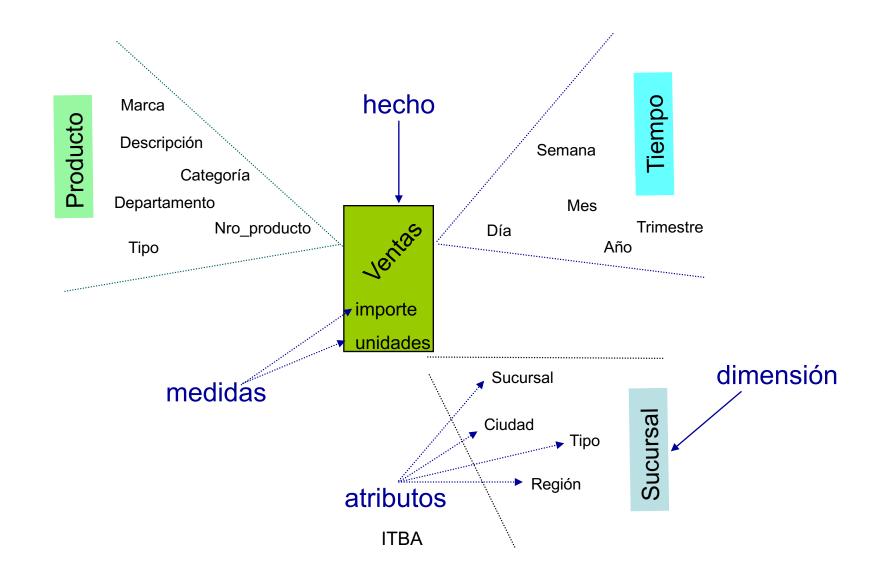
3/11/22

Hechos y dimensiones



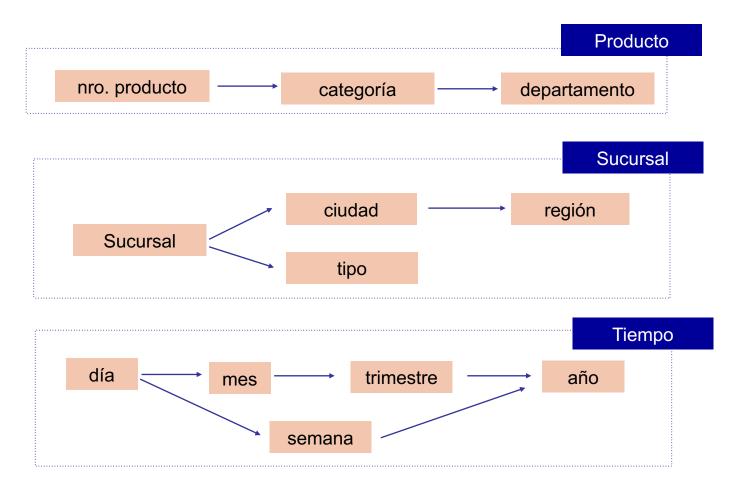
3/11/22

Hechos, dimensiones, métricas



3/11/22

Jerarquías de agregación



Explotación del DW: OLAP

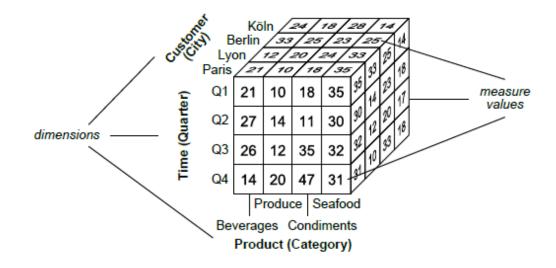
Una consulta a un DW consiste generalmente en la obtención de medidas sobre los hechos parametrizadas por atributos de las dimensiones y restringidas por condiciones impuestas sobre las dimensiones



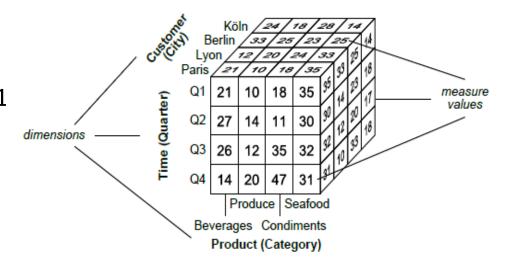
Restricciones: productos del departamento Bebidas, ventas durante este año

Parámetros de la consulta: por categoría de producto y por trimestre

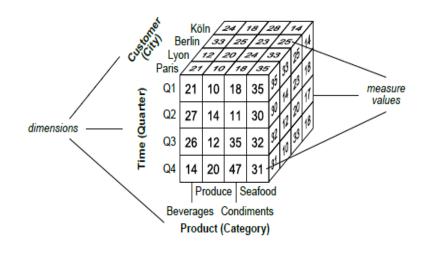
- Percibe los datos como un espacio multidimensional (MD): el data cube
- Data cube: compuesto por dimensions y hechos (facts)
- Dimensiones: Perspectives utilizadas para analizar los datos
- Atributos: describen a las dimensiones
 - Por ejemplo, la dimension Producto puede tener atributos ProductNumber y UnitPrice (not se muestran en la figura)
- The celdas or facts tienen asociados valores numéricos llamados métricas (measures)
 - Ejemplo: cantitad de unidades vendidas por categoría y ciudad del cliente
- Dimensiones: Product, Time, and Customer,
- Métrica: Quantity

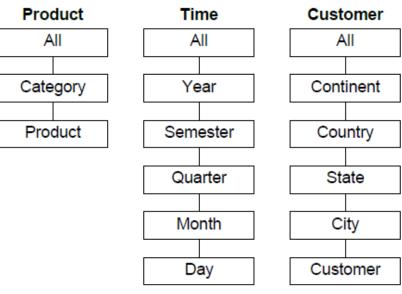


- Importante: Definir la granularidad del data cube
 - En el ejemplo: Trimestre, Ciudad, Categoría
 - Este cubo no es el de granularidad más fina, sino una agregación
- Dimensiones: Elementos de una dimension, a una cierta graularidad se denominan "miembros"
 - Ejemplo: Paris es un miembro del nivel "City" de la dimension "Customer"
- Métricas: En la granularidad definida, la métrica de la coordenada (Q1, Paris, Beverages) tiene un valor de 21
 - Por ejemplo, la dimension Producto puede tener atributos ProductNumber y UnitPrice (not se muestran en la figura)

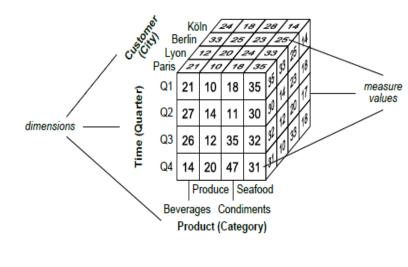


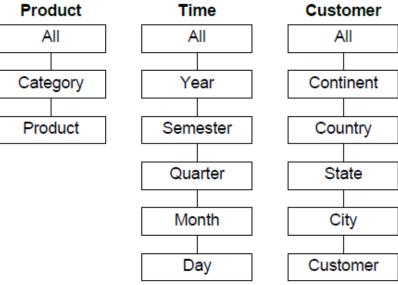
- Las Jerarquías permiten visualizar los datos a diferentes niveles de granularidad
- La estructura jerárquica de una dimension se denomina esquema
- Definir las jerarquías de agregación es fundamental para garantizar la correctitud de las sumarizaciones
- En el ejemplo se muestran las jerarquías de las dimensiones Product, Time, Customer



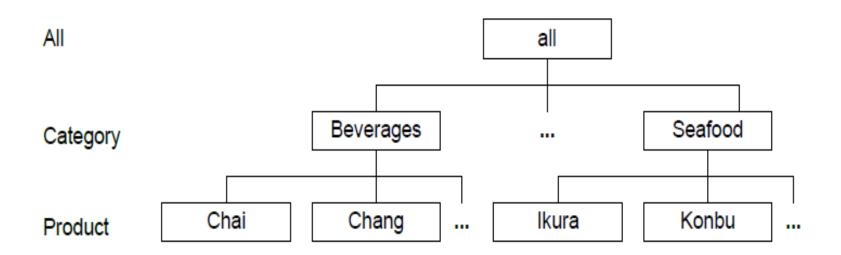


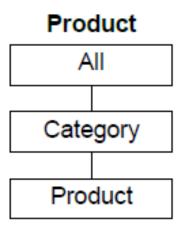
- El cubo base está compuesto por los niveles inferiores de las dimensiones
- En el ejemplo, la estructura del cubo base es (Product, Day, Customer)
- Existen muchos posibles cubos con estas 3
 dimensiones, partiendo del cubo base:
 (Product, Day, Customer), (Product, Day, City), (Product, Day, State),...., (Category, Day, Customer), (Category, Day, City),...,(Category, Year, Continent)





- Los miembros de los niveles de una dimension conforman sus instancias.
- Para la dimension Product Podemos tener, por ejemplo:

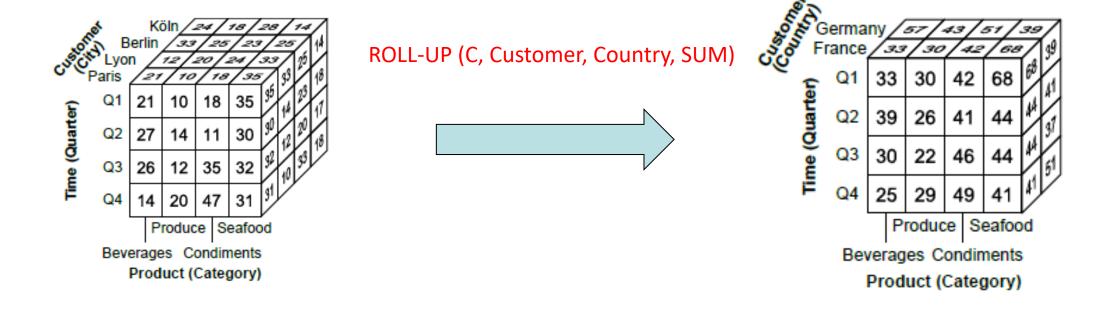




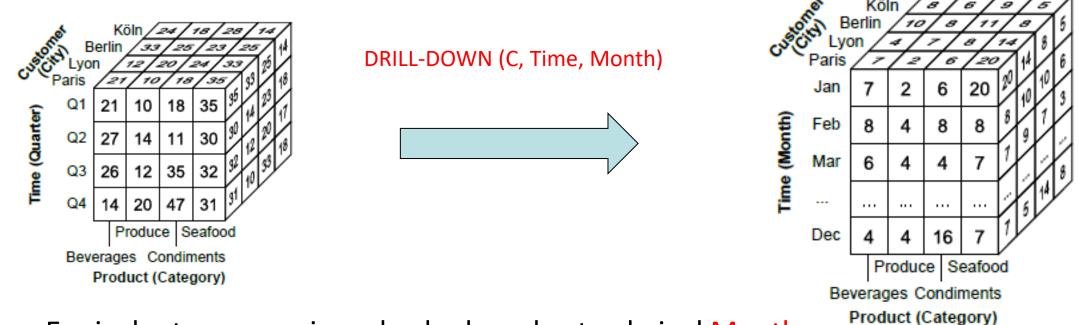
El Modelo Multidimensional: Métricas

- Dos clasificaciones ortogonales
- Según su aditividad
 - Aditivas: Las más communes: monto de ventas, costo, salario.
 - Semi-aditivas: Cantidad en stock (inventario). No se pueden sumar a lo largo del tiempo.
 - No-aditivas: No se pueden sumarizar usando la adición (precio unitario, tasa de cambio)
- Según su distributividad
 - Distributivas: Definidas por funciones de agregación que se pueden computar en forma distribuida
 - Count() es distributive; Count distinct() no es distributive
 - S = {3,3,4,5,8,4,7,3,8}; Count distinct (S) = 5; S= {3,3,4},{5,8,4},{7,3,8}. Si aplicamos Count distinct a cada subconjunto y lo sumamos, el resultado es 8.
 - Algebraica: Funciones escalares de funciones distributivas (ej: Promedio)
 - Holísticas: No se pueden computar a partir de sub-agregados (mediana, ranking)
- Sumarizabilidad: la correcta agregación de las métricas a lo largo de una dimensión

 ROLL-UP: Sumariza un cubo a lo largo de una dimension, hasta un nivel, usando una función de agregación

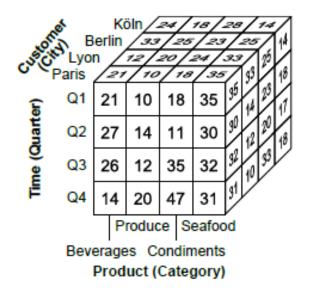


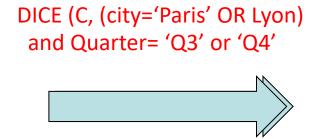
- DRILL DOWN: Desagrega un cubo a lo largo de una dimension, hasta un nivel
- En general es la inversa del rollup

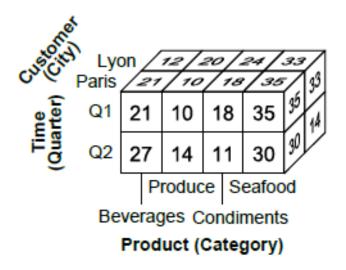


Equivalente a sumarizar el cubo base hasta el nivel Month

- DICE: Obtiene un subcubo que satisfice una condición Booleana
- La dimension a eliminar debe tener un único miembro







- SLICE: Elimina una dimension del cubo
- La dimension a eliminar debe tener un único miembro. Si previamente se hizo un DICE por City = 'Paris', se toma simplemente una "rodaja" del cubo.

