





Almacenes de datos (1)

- Un almacén de datos (data warehouse) es una colección de datos:
 - □ orientada a un dominio
 - integrada
 - no volátil
 - □ variante en el tiempo
- Para ayudar en la toma de decisiones [Immon 1992, 1996]

3





Almacenes de datos (2)

- Objetivo: Análisis de datos para soportar la toma de decisiones:
 - □ Generalmente, la información que se necesita analizar sobre un cierto dominio de la organización se encuentra en bases de datos y otras fuentes muy diversas, tanto internas como externas
 - Muchas de estas fuentes son las que se utilizan para el trabajo diario (bases de datos operacionales – online transaccional processing – OLTP)





Almacenes de datos y OLAP

- La tecnología OLAP (online analytical processing):
 - ☐ Generalmente se asocia a los almacenes de datos
 - Aunque se pueden tener almacenes de datos sin OLAP y viceversa
- Los almacenes de datos y las técnicas OLAP:
 - □ Son las maneras más efectivas y tecnológicamente más avanzadas para integrar, transformar y combinar los datos
 - □ Facilitan al usuario o a otros sistemas el análisis de la información

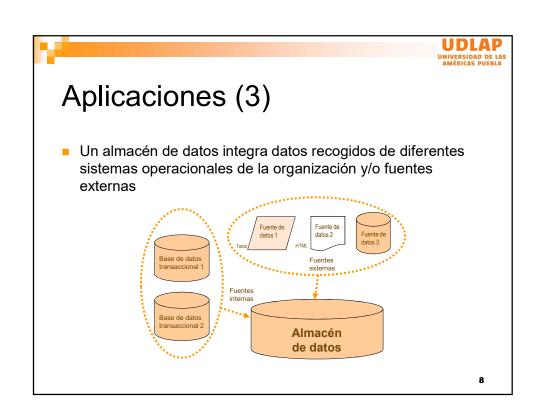
5

Aplicaciones (1)

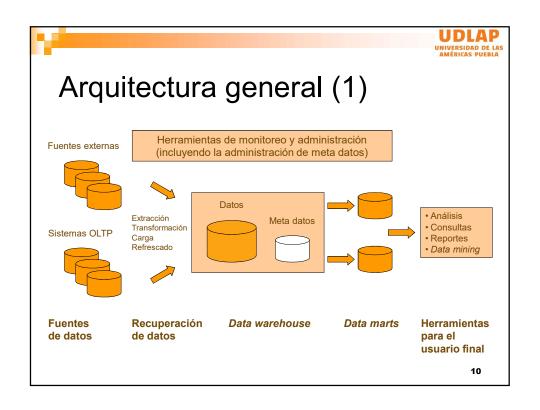


DOMINIO	APLICACIONES		
Supermercados	Análisis del comportamiento de los consumidores Ventas cruzadas		
Bancos	Investigación en contextos de fraude Crédito sujeto a identificación		
Compañías aseguradoras	Modelos de tasación y de selección Análisis de causas de accidentes		
Líneas aéreas y automóviles	Control de calidad Orden de previsión		
Telecomunicaciones	Simulación de tasación		







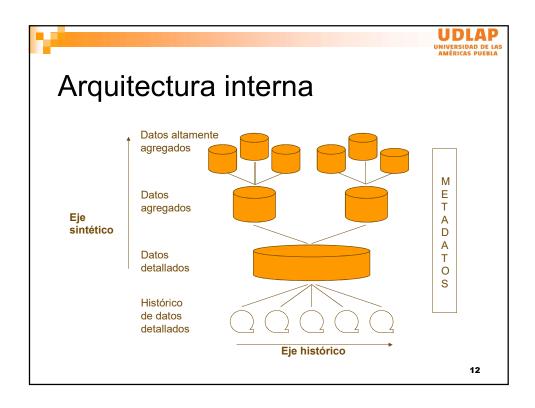


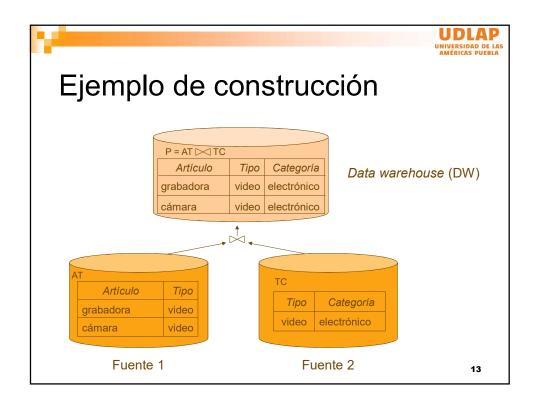


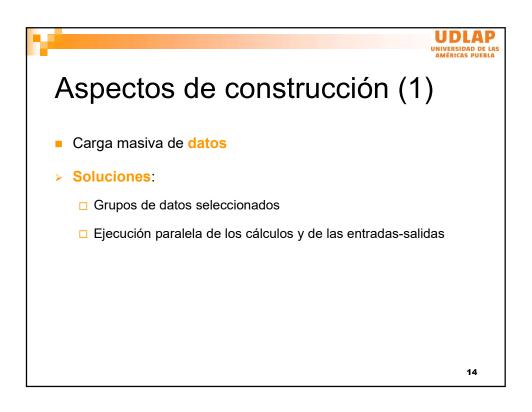


Arquitectura general (2)

- Sistema ETL (extract-transform-load), realiza:
 - □ La extracción de las fuentes datos (transaccionales o externas)
 - □ El filtrado y transformación de los datos (limpieza, consolidación, ...)
 - □ La carga inicial del almacén (ordenación, agregaciones, ...)
 - □ El refrescado del almacén (operación periódica), propaga los cambios de las fuentes externas al almacén de datos
- Repositorio propio de datos: Información relevante, metadatos
- Interfaces y gestores de consulta: Permiten acceder a los datos y sobre ellos se conectan herramientas más sofisticadas (OLAP, EIS, minería de datos)
- Sistemas de integridad y seguridad: Se encargan de un mantenimiento global, copias de seguridad, ...



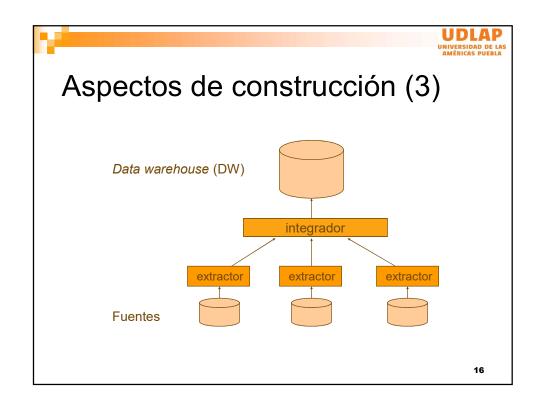




Aspectos de construcción (2) Carga masiva de los esquemas de dimensión de los datos Heterogeneidad de fuentes: Modelos de los datos Esquema Tipos de datos Valores

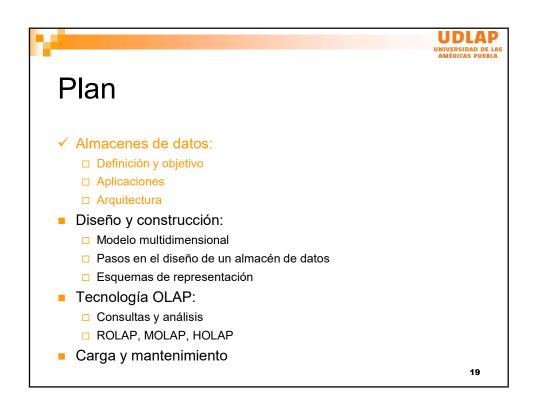
> Soluciones:

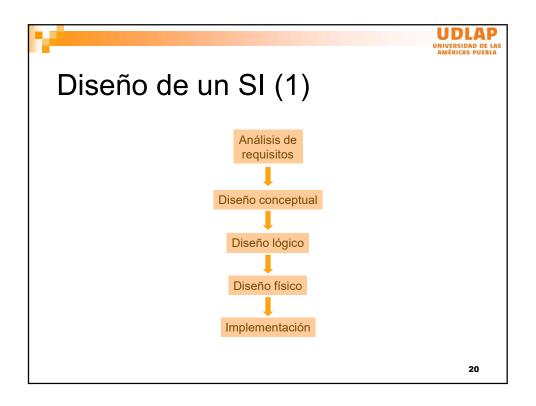
- □ Homogeneización de los datos
- □ Técnicas de "limpieza de datos"

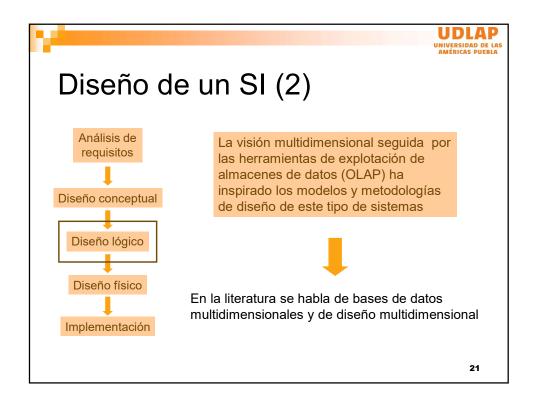
















Modelo multidimensional (1)

- En un esquema multidimensional se representa una actividad que es objeto de análisis (hecho) y las entidades que caracterizan la actividad (dimensiones)
- La información relevante sobre el hecho (actividad) se representa por un conjunto de indicadores (medidas o atributos de hecho)
- La información descriptiva de cada entidad se representa por un conjunto de atributos (atributos de dimensión)





Modelo multidimensional (2)

- El modelado multidimensional se puede aplicar utilizando distintos modelos de datos (conceptuales o lógicos)
- La representación gráfica del esquema multidimensional dependerá del modelo de datos utilizado (relacional, ER, UML, OO, ...)

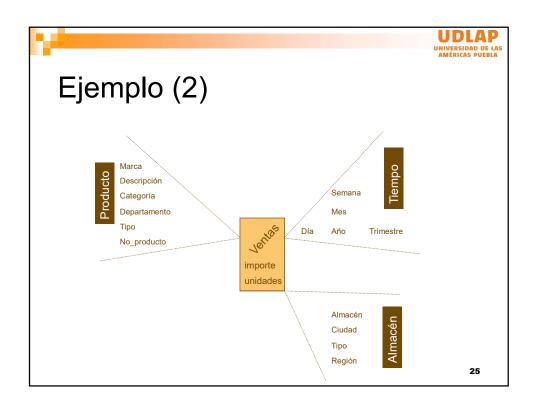
23

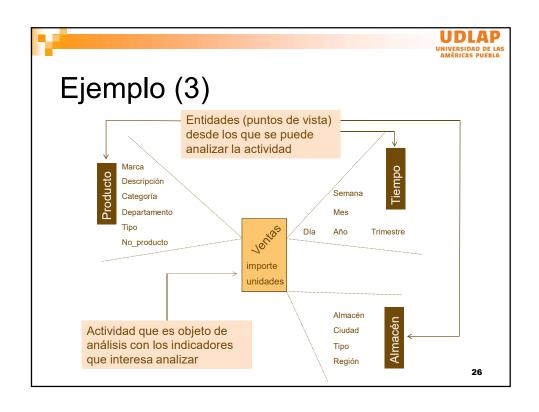


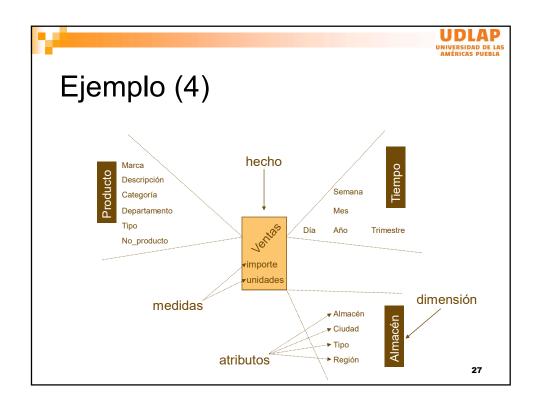


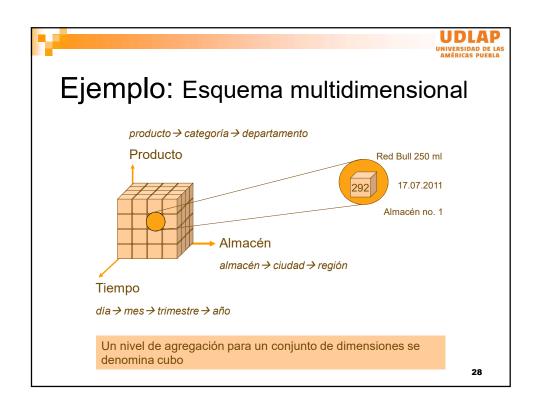
Ejemplo (1)

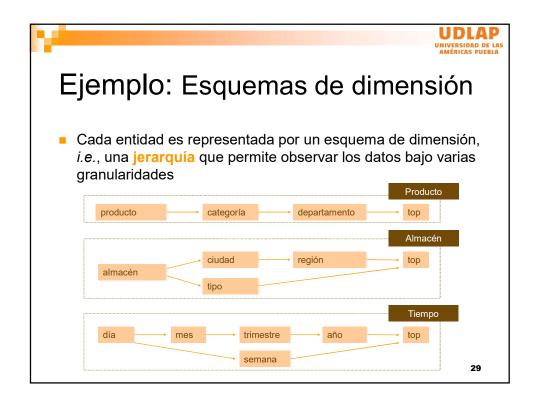
- Organización: Cadena de supermercados
 - ☐ Actividad objeto de análisis: Ventas de productos
 - □ Información registrada sobre una venta: Del producto "Red Bull 250 ml" se han vendido en el almacén "Almacén no.1" el día 17.7.2011, 25 unidades por un importe de \$292.00 pesos
 - Para hacer el análisis no interesa la venta individual (ticket) realizada a un cliente, sino las ventas diarias de productos en los distintos almacenes de la cadena

















Pasos en el diseño de un DW

- Paso 1: Elegir un proceso de la organización para modelar
- Paso 2: Decidir el gránulo (nivel de detalle) de representación del proceso
- Paso 3: Identificar las dimensiones que caracterizan el proceso
- Paso 4: Decidir la información a almacenar sobre el proceso

31





Paso 1: Elegir un proceso (1)

- Proceso: Actividad de la organización soportada por una aplicación OLTP de la cual se puede extraer información con el propósito de construir el almacén de datos:
 - □ Pedidos (de clientes)
 - □ Compras (a suministradores)
 - Facturación
 - □ Envíos
 - □ Ventas
 - Inventario
 - □ ...





Paso 1: Elegir un proceso (2)

- Ejemplo: Cadena de supermercados
 - Cadena de supermercados con 300 almacenes en la que se comercializan unos 30,000 productos distintos
- Actividad: Ventas
 - La actividad a modelar son las ventas de productos en los almacenes de la cadena

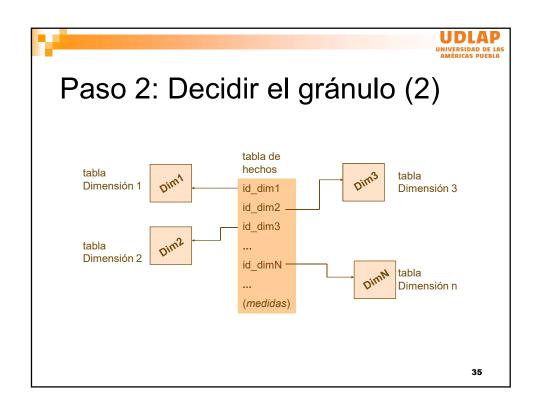
33

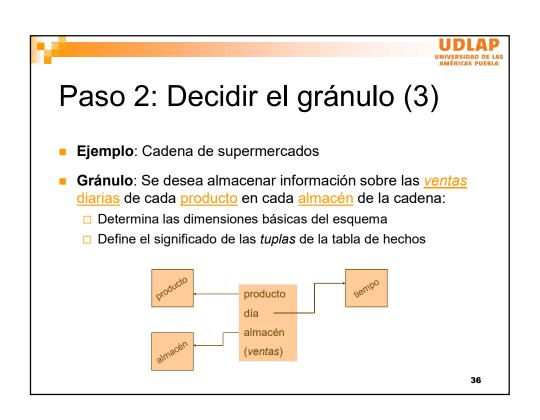




Paso 2: Decidir el gránulo (1)

- Gránulo: Es el nivel de detalle con el que se necesita almacenar información sobre la actividad a modelar:
 - □ Define el nivel atómico de datos en el almacén de datos
 - Determina el significado de la información en la tabla de hechos
 - ☐ Es determinado por las dimensiones básicas del esquema:
 - transacción en el OLTP
 - información diaria
 - información semanal
 - información mensual ...





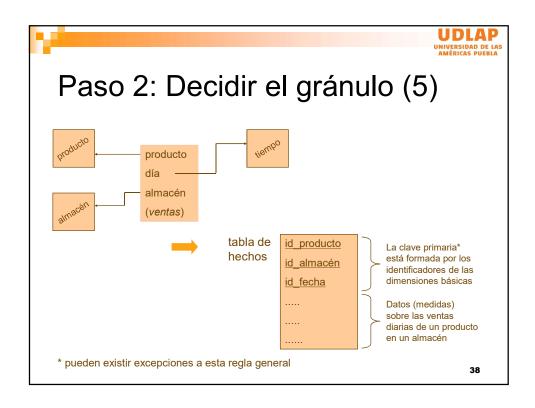


UDLAP
INIVERSIDAD DE LAS
AMÉRICAS PUEBLA

Paso 2: Decidir el gránulo (4)

- Gránulo inferior: No se almacena información a nivel de línea de ticket porque no se puede identificar siempre al cliente de la venta lo que permitiría hacer análisis del comportamiento (hábitos de compra) del cliente
- Gránulo superior: No se almacena información a nivel semanal o mensual porque se perderían opciones de análisis interesantes, e.g., ventas en días previos a vacaciones, ventas en fin de semana, ventas en fin de mes, ...

En un almacén de datos se almacena información a un nivel de **detalle fino** (gránulo) no porque se vaya a consultar el almacén a ese nivel, sino porque ello permite estudiar y clasificar (analizar) la información desde muchos puntos de vista







Paso 3: Identificar dimensiones (1)

- Dimensiones: Entidades que caracterizan la actividad al nivel de detalle (gránulo) que se ha elegido:
 - > Tiempo (dimensión temporal: ¿cuándo se produce la actividad?)
 - ➤ Producto (dimensión producto: ¿cuál es el objeto de la actividad?)
 - > Almacén (dimensión geográfica: ¿dónde se produce la actividad?)
 - ➤ Cliente (dimensión cliente: ¿quién es el destinatario de la actividad?)
 - De cada entidad se debe decidir los atributos (propiedades) relevantes para el análisis de la actividad
 - Entre los atributos de una entidad existen jerarquías naturales que deben ser identificadas (día → mes → año)

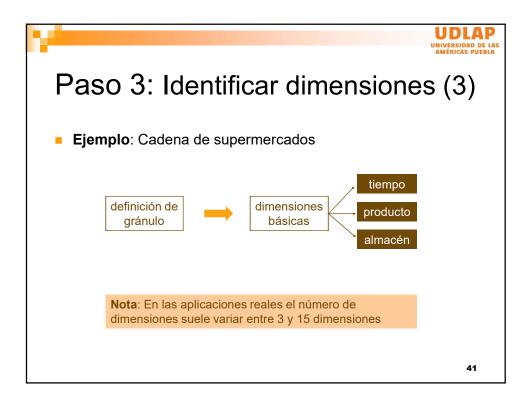
39

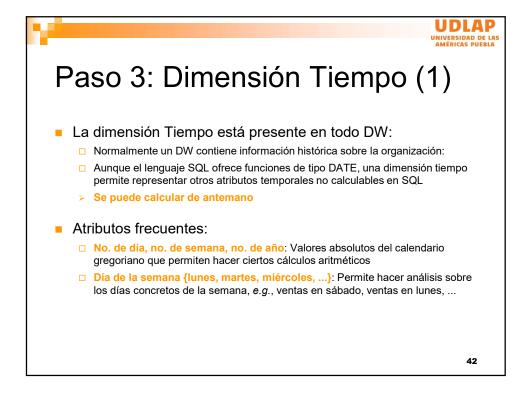


Paso 3: Identificar dimensiones (2)

tabla Dimensión 1











Paso 3: Dimensión Tiempo (2)

- Atributos frecuentes (continuación):
 - □ Día del mes [1..31]: Permite hacer comparaciones sobre el mismo día en meses distintos (ventas el 1º de mes)
 - Marca de fin de mes o de fin de semana: Permite hacer comparaciones sobre el último día del mes o días de fin de semana en distintos meses
 - □ Trimestre del año [1..4]: Permite hacer análisis sobre un trimestre concreto en distintos años
 - Marca de día festivo: permite hacer análisis sobre los días contiguos a un día festivo
 - □ Estación: { primavera, verano, otoño, invierno }
 - Evento especial: permite marcar días de eventos especiales (final de futbol, elecciones, ...)
- Jerarquías: día → mes → trimestre → año; día → semana

43





Paso 3: Dimensión Producto

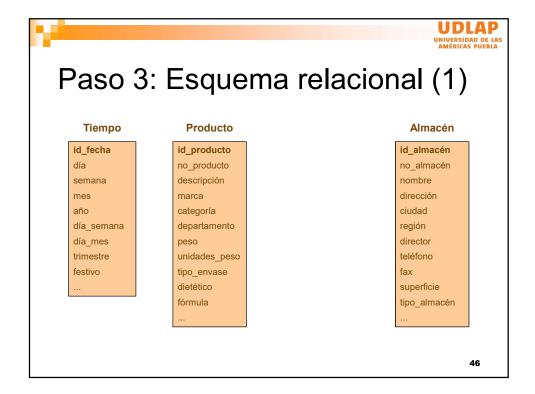
- La dimensión Producto se define a partir del fichero maestro de productos del sistema OLTP:
 - Las actualizaciones del fichero maestro de productos deben reflejarse en la dimensión Producto (¿cómo?)
 - Atributos frecuentes: Identificador (código estándar), descripción, marca, categoría, departamento, peso, unidades de peso, tipo de envase, producto dietético, fórmula, unidades por envase, ...
 - La dimensión Producto debe contener el mayor número posible de atributos descriptivos que permitan un análisis flexible; un número frecuente es de 50 atributos
- Jerarquías: producto → categoría → departamento

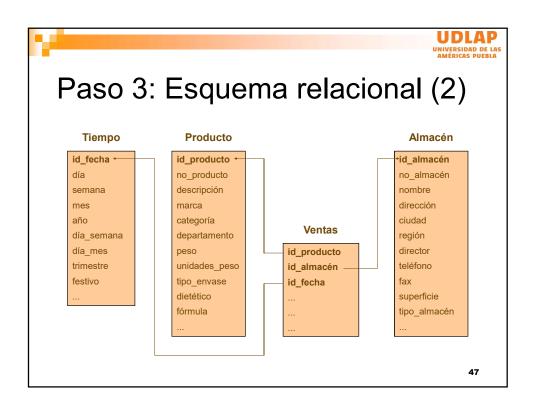


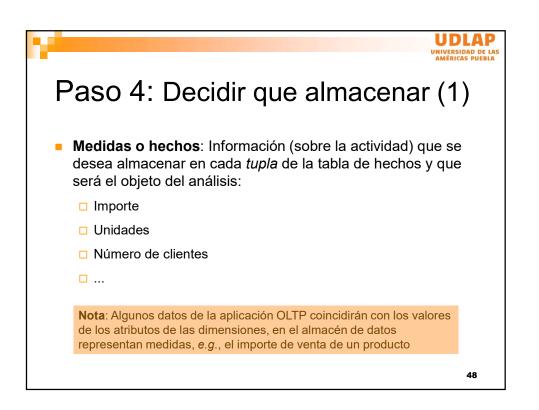


Paso 3: Dimensión Almacén

- La dimensión Almacén representa la información geográfica básica:
 - □ Esta dimensión suele ser creada explícitamente recopilando información externa que sólo tiene sentido en el DW y que no la tiene en un OLTP, e.g., número de habitantes de la ciudad de la tienda, caracterización del tipo de población de la ciudad, ...
 - Atributos frecuentes: Identificador (código interno), nombre, dirección, ciudad, región, teléfono, fax, tipo de almacén, superficie, fecha de apertura, fecha de la última remodelación, superficie para congelados, superficie para productos frescos, datos de la población del distrito, zona de ventas, ...
- Jerarquías:
 - □ almacén → ciudad → región (jerarquía geográfica)
 - □ almacén → tipo (jerarquía de ventas)



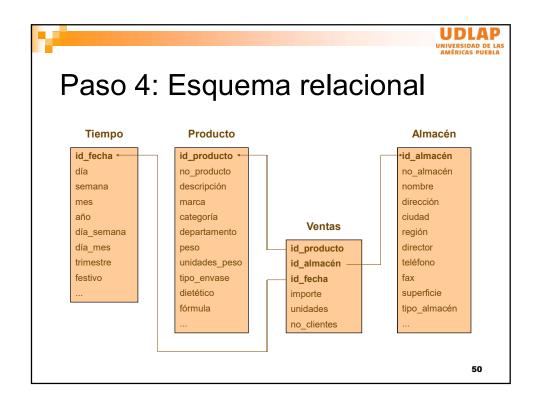


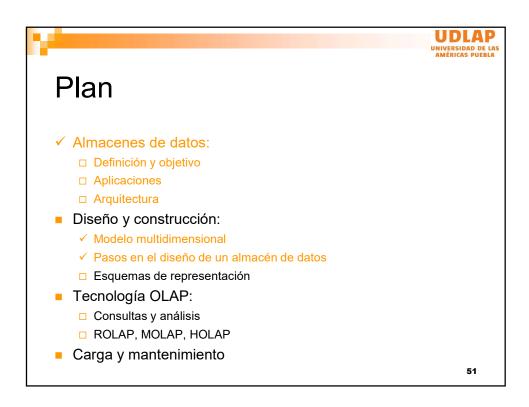


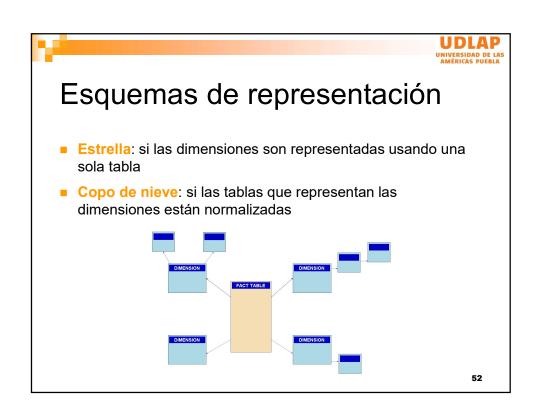


Paso 4: Decidir que almacenar (2)

- Ejemplo: Cadena de supermercados
- Gránulo: Se desea almacenar información sobre las <u>ventas</u> diarias de cada producto en cada almacén de la cadena
- Medidas requeridas para representar las ventas:
 - □ El importe total de las ventas del producto en el día
 - □ El número total de unidades vendidas del producto en el día
 - □ El número total de clientes distintos que han comprado el producto en el día









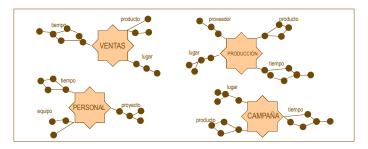






Constelación

- Contiene múltiples tablas de hechos:
 - Las tablas de dimensiones pueden estar compartidas entre más de una tabla de hechos
 - □ Cuando el número de las tablas vinculadas aumenta, la arquitectura puede llegar a ser muy compleja y difícil de mantener



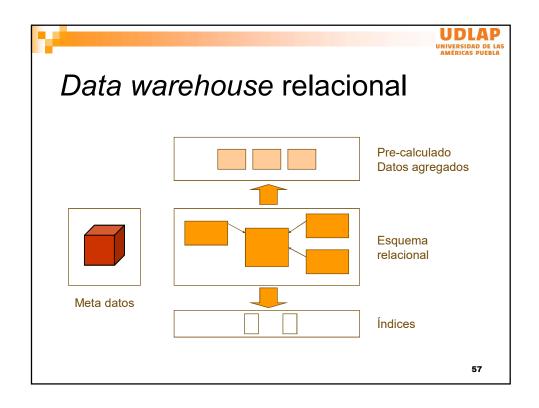
55

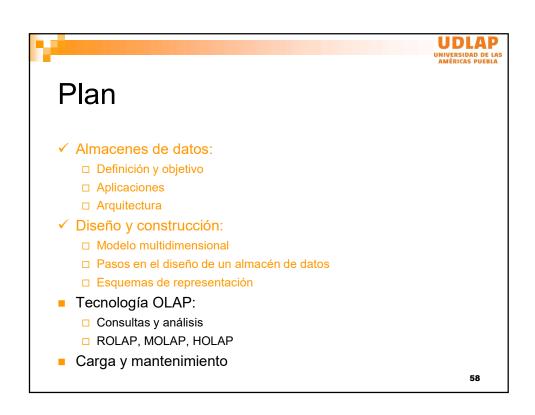




Data marts

- Subconjunto de un almacén de datos, generalmente en forma de estrella o copo de nieve:
 - □ Se definen para satisfacer las necesidades de un departamento o sección de la organización
 - Contiene menos información de detalle y más información agregada
- El almacén de datos puede estar formado por varios data marts y, opcionalmente, por tablas adicionales









Consulta y análisis

- Las herramientas OLAP presentan al usuario una visión multidimensional de los datos (esquema multidimensional) para cada actividad que es objeto de análisis
- El usuario formula consultas a la herramienta OLAP seleccionando atributos de este esquema multidimensional sin conocer la estructura interna (esquema físico) del almacén de datos
- La herramienta OLAP genera la correspondiente consulta y la envía al gestor de consultas del sistema, e.g., mediante una sentencia SELECT-FROM-WHERE

59





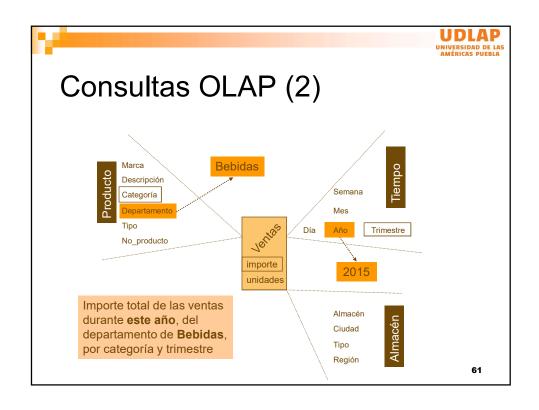
Consultas OLAP (1)

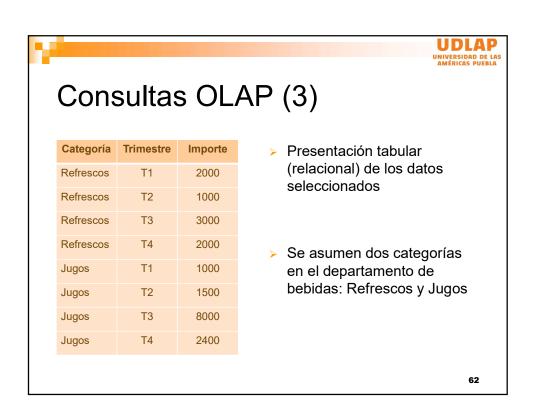
Una consulta consiste generalmente en obtener medidas sobre la tabla de hechos parametrizadas por atributos de las dimensiones y restringidas por condiciones impuestas sobre las dimensiones:

medida hechos

¿Importe total de las ventas durante este año de los productos del departamento Bebidas, por trimestre y por categoría?

- Restricciones: Ventas durante este año, productos del departamento Bebidas
- > Parámetros de la consulta: Por trimestre y por categoría de producto









Consultas OLAP (4)

Presentación matricial (multidimensional) de los datos seleccionados:

Categoría / Trimestre	T1	T2	Т3	T4
Refrescos	2000	1000	3000	2000
Jugos	1000	15000	8000	2400

Los parámetros de la consulta (por trimestre y por categoría) determinan los criterios de agrupación de los datos seleccionados, *i.e.*, ventas de productos del departamento bebidas durante este año; la agrupación se realiza sobre dos dimensiones (Producto, Tiempo)

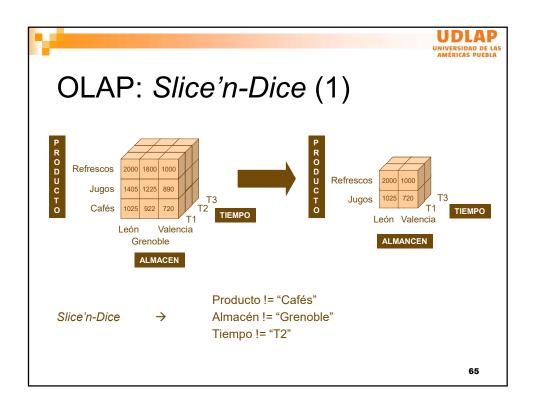
63

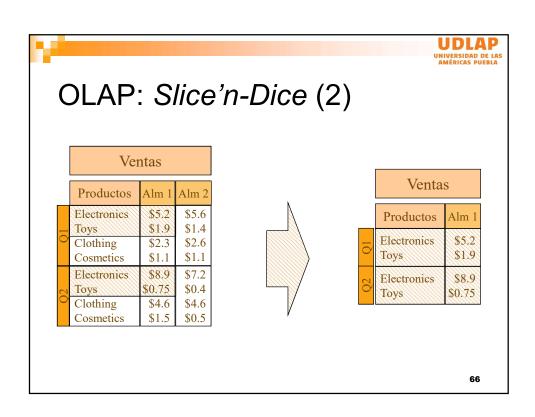




Operadores OLAP

- Lo interesante no es poder realizar consultas que, en cierto modo, se pueden hacer con selecciones, proyecciones, uniones y agrupamientos tradicionales
- Lo realmente interesante de las herramientas OLAP son sus operadores de refinamiento o manipulación de consultas:
 - □ Slice'n-Dice
 - □ Roll
 - □ Drill
 - □ Pivot









OLAP: Roll, Drill (1)

- El carácter agregado de las consultas en el análisis de datos, aconseja la definición de nuevos operadores que faciliten la agregación (consolidación) y la disgregación (división) de los datos:
 - □ Agregación (*Roll*): Permite eliminar un criterio de agrupación en el análisis, agregando los grupos actuales
 - □ **Disgregación** (*Drill*): Permite introducir un nuevo criterio de agrupación en el análisis, disgregando los grupos actuales

67





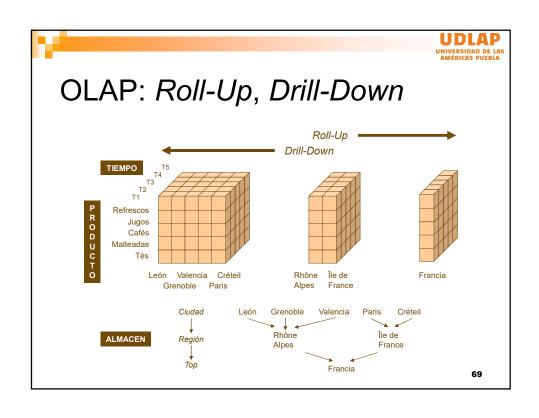
OLAP: Roll, Drill (2)

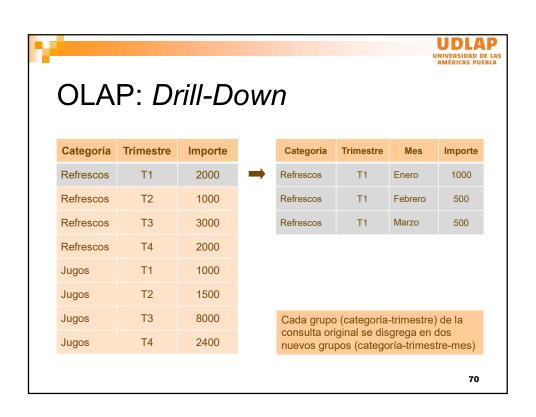
- Las operaciones de agregación y disgregación se pueden hacer:
 - □ Sobre atributos de una dimensión sobre los que se ha definido una jerarquía: Roll-Up, Drill-Down:

departamento ⇔ categoría ⇔ producto (Producto) año ⇔ trimestre ⇔ mes ⇔ día (Tiempo)

□ Sobre dimensiones independientes: *Roll-Across*, *Drill-Across*:

Producto ⇔ Almacén ⇔ Tiempo







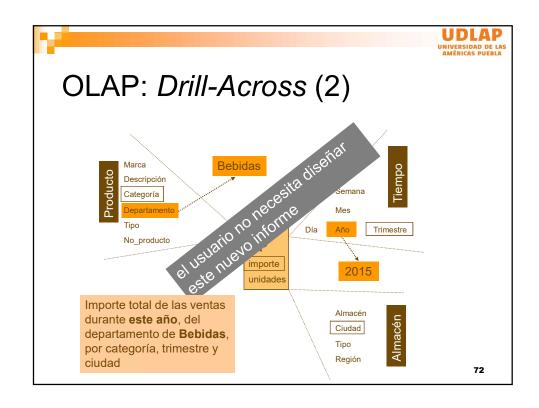


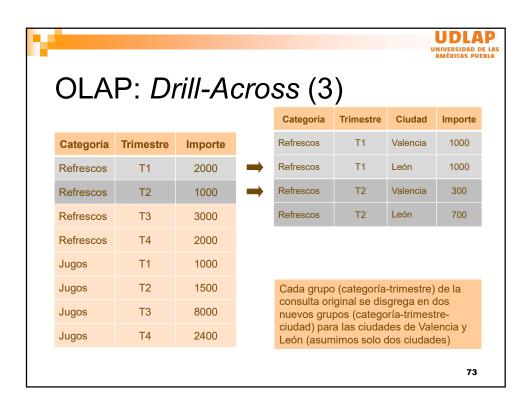
OLAP: Drill-Across (1)

Si se desea introducir la dimensión Almacén en el análisis anterior e incluir un nuevo criterio de agrupación sobre la ciudad del almacén:

> ¿Importe total de las ventas durante este año de los productos del departamento Bebidas, por trimestre y por categoría y por ciudad del almacén?

- Restricciones: Ventas durante este año, productos del departamento Bebidas
- Parámetros de la consulta: Por trimestre, por categoría de producto y por ciudad del almacén





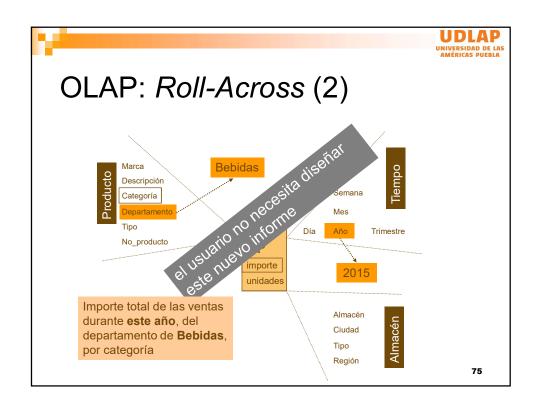


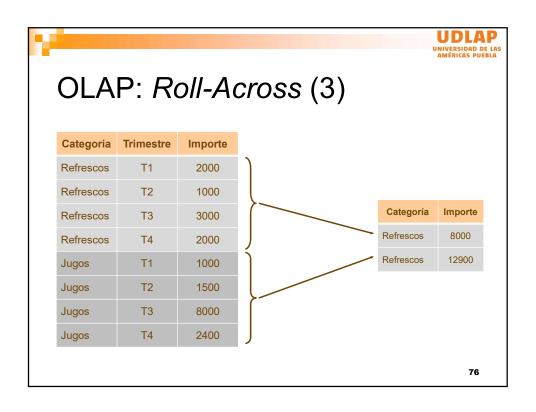
UDLAP
UNIVERSIDAD DE LAS
AMÉRICAS PUEBLA

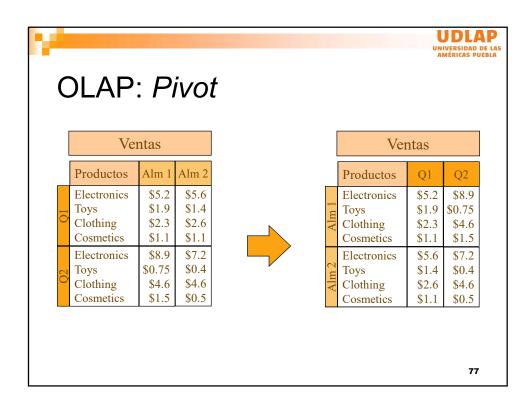
Si se desea eliminar el criterio de agrupación sobre la dimensión Tiempo en la consulta original:

¿Importe total de las ventas durante este año de los productos del departamento Bebidas por categoría?

- Restricciones: Ventas durante este año, productos del departamento Bebidas
- > Parámetros de la consulta: Por categoría de producto











Herramientas OLAP

- Las herramientas de OLAP se caracterizan* por:
 - Ofrecer una visión multidimensional de los datos (matricial)
 - □ No imponer restricciones sobre el número de dimensiones
 - □ Ofrecer simetría para las dimensiones
 - □ Permitir definir de forma flexible (sin limitaciones) sobre las dimensiones: Restricciones, agregaciones y jerarquías entre ellas
 - □ Ofrecer operadores intuitivos de manipulación: *Slice'n-Dice*, *Roll-Up*, *Drill-Down*, *Pivot*
 - Ser transparentes al tipo de tecnología que soporta el almacén de datos (ROLAP o MOLAP)

*Subconjunto de las 12 reglas propuestas por E. F. Codd





Plan

- ✓ Almacenes de datos:
 - □ Definición y objetivo
 - □ Aplicaciones
 - □ Arquitectura
- ✓ Diseño y construcción:
 - Modelo multidimensional
 - □ Pasos en el diseño de un almacén de datos
 - □ Esquemas de representación
- Tecnología OLAP:
 - ✓ Consultas y análisis
 - □ ROLAP, MOLAP, HOLAP
- Carga y mantenimiento

79





ROLAP, MOLAP, HOLAP

- El almacén de datos y las herramientas OLAP se pueden basar físicamente en varias organizaciones:
 - □ Sistemas ROLAP: Se implementan sobre tecnología relacional, pero disponen de algunas facilidades para mejorar el rendimiento (índices de mapas de bits, índices de JOIN)
 - □ Sistemas MOLAP: Disponen de estructuras de almacenamiento específicas (arrays) y técnicas de compactación de datos que favorecen el rendimiento del almacén
 - ☐ Sistemas HOLAP: Sistemas híbridos entre ambos

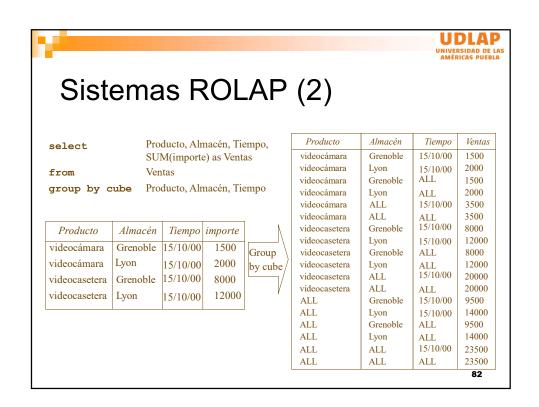


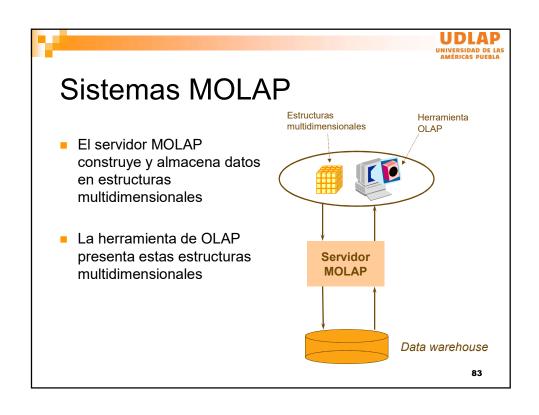


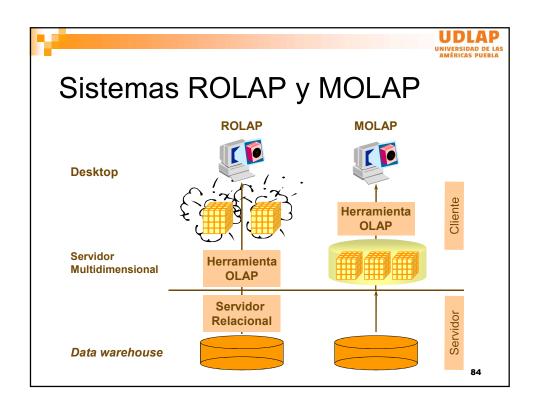
Sistemas ROLAP

- El almacén de datos se construye sobre un SGBD relacional
- Los fabricantes de SGBD relacionales ofrecen extensiones y herramientas para poder utilizar el SGBDR como un sistema gestión de almacenes de datos:
 - □ Índices de mapa de bits
 - □ Índices de JOIN
 - □ Técnicas de particionamiento de los datos
 - Optimizadores de consultas
 - Extensiones del SQL (group-by cube, operadores OLAP)

81











Ventajas e inconvenientes

Sistemas ROLAP:

- □ Pueden aprovechar la tecnología relacional
- Pueden utilizarse sistemas relacionales genéricos (más baratos o incluso gratuitos)
- El diseño lógico corresponde al físico si se utiliza el diseño de Kimball

Sistemas MOLAP:

- □ Generalmente más eficientes que los ROLAP
- □ El coste de los cambios en la visión de los datos
- □ La construcción de las estructuras multidimensionales

85





Plan

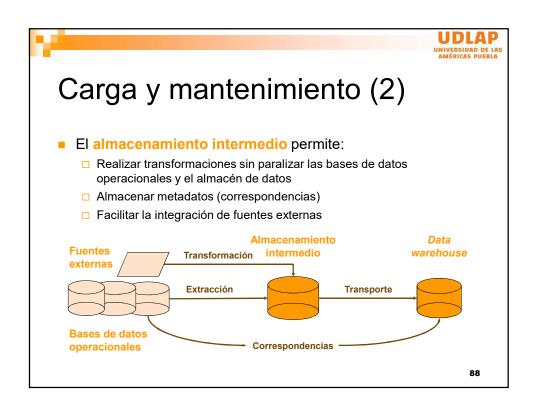
- ✓ Almacenes de datos:
 - □ Definición y objetivo
 - □ Aplicaciones
 - □ Arquitectura
- ✓ Diseño y construcción:
 - □ Modelo multidimensional
 - □ Pasos en el diseño de un almacén de datos
 - □ Esquemas de representación
- ✓ Tecnología OLAP:
 - □ Consultas y análisis
 - ☐ ROLAP, MOLAP, HOLAP
- Carga y mantenimiento

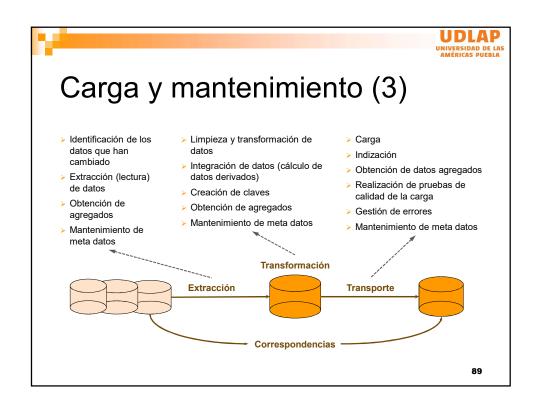


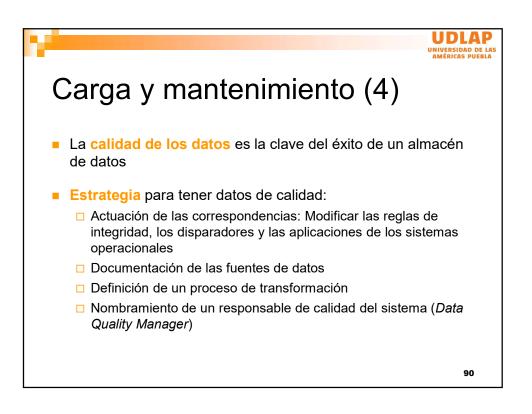
Carga y mantenimiento (1)

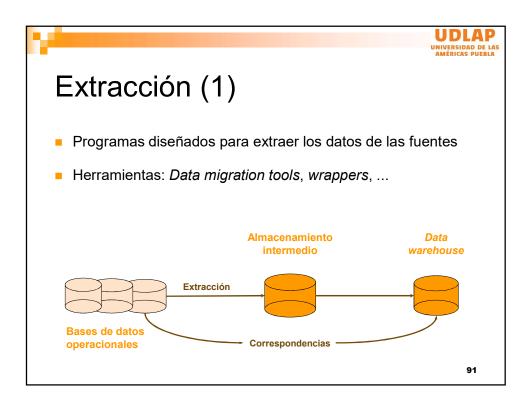
- El sistema encargado del mantenimiento del DW es el sistema ETT* (extraction, transformation, transportation):
 - La construcción del sistema ETT es responsabilidad del equipo de desarrollo del almacén de datos
 - □ El sistema ETT es construido específicamente para cada almacén de datos, aproximadamente 50% del esfuerzo
 - En la construcción del ETT se pueden utilizar herramientas del mercado o programas diseñados específicamente
- Funciones del sistema ETT:
 - □ Carga inicial (initial load)
 - Mantenimiento o refresco periódico: Inmediato, diario, semanal, mensual, ... (refreshment)

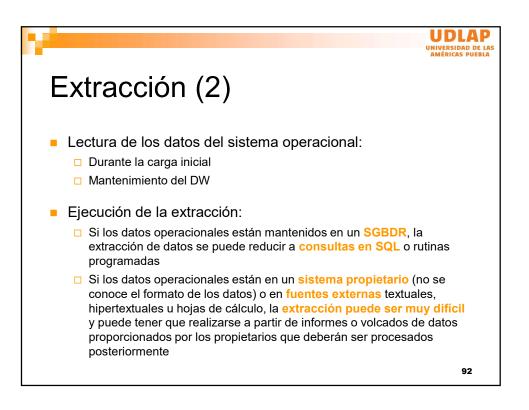
* Mejor conocido como ETL (extract-transform-load)

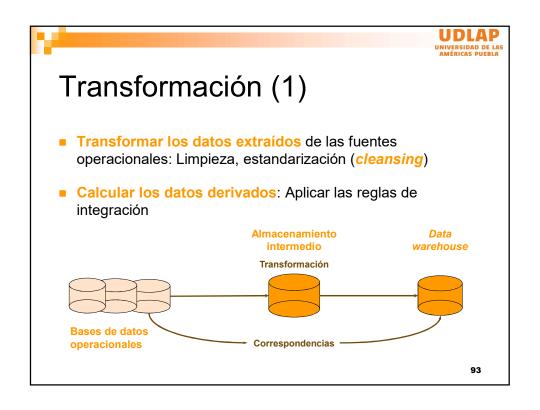


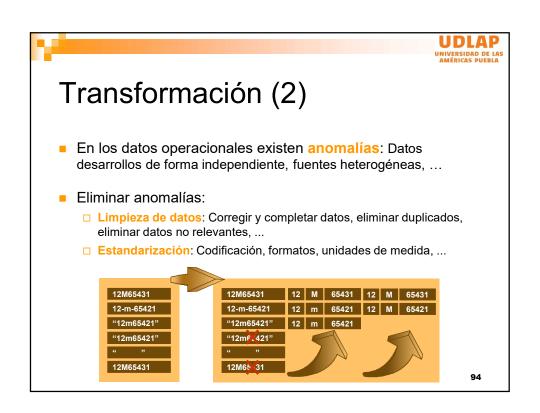


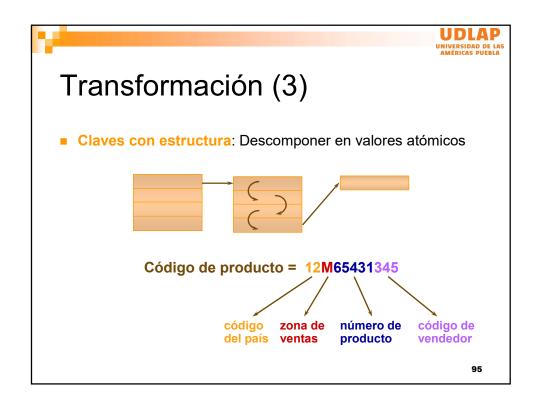


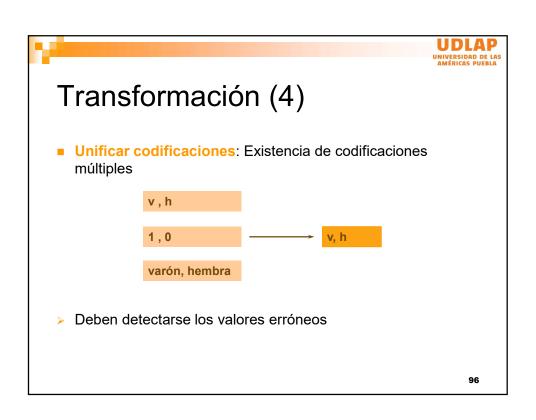


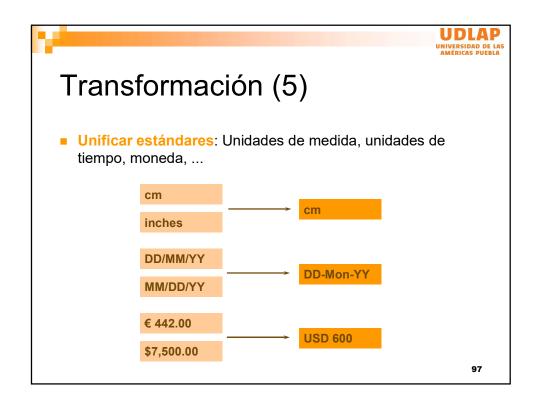


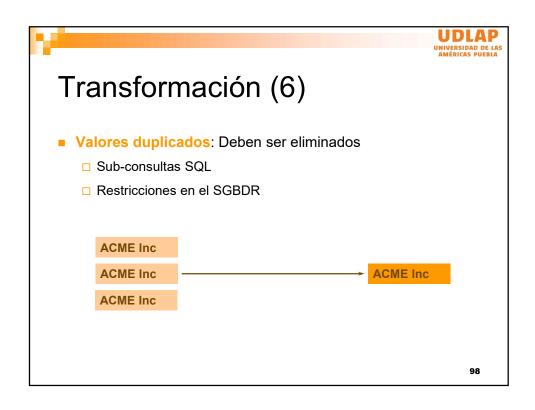


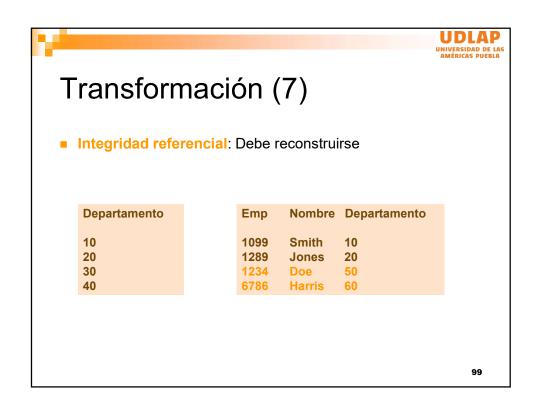


















Transporte – Carga (1)

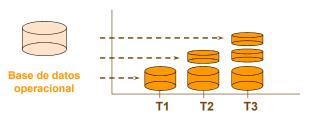
- Consiste en mover los datos desde las fuentes operacionales o el almacenamiento intermedio hasta el almacén de datos y cargar los datos en las estructuras de datos correspondientes
- La carga puede consumir mucho tiempo:
 - □ En la carga inicial del DW se mueven grandes volúmenes de datos
 - En los mantenimientos periódicos del DW se mueven pequeños volúmenes de datos
 - □ La **frecuencia** del mantenimiento periódico está determinada por el gránulo del DW y los requisitos de los usuarios

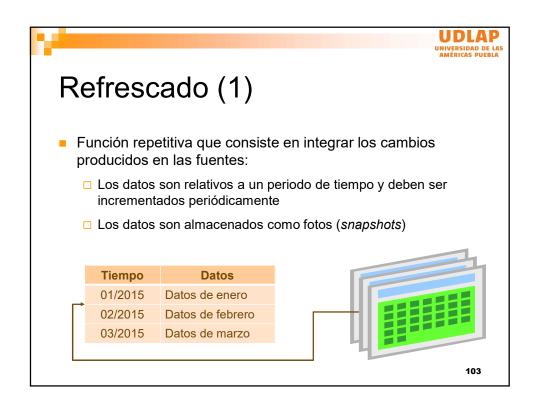
101

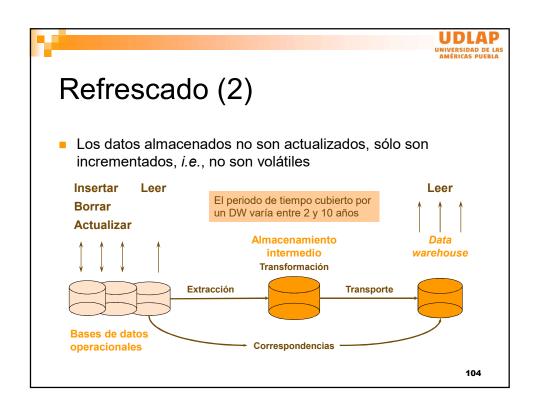


Transporte – Carga (2)

- Creación y mantenimiento:
 - □ T1: Crear el DW (base de datos)
 - □ T2, T3: En intervalos de tiempo fijos añadir cambios al DW
 - Se deben determinar las "ventanas de carga" más convenientes para no saturar la base de datos operacional
 - Ocasionalmente archivar o eliminar datos obsoletos que ya no interesan para el análisis











Refrescado (3)

- En el mantenimiento del DW antes de realizar la extracción es preciso identificar los cambios:
 - □ Identificar los datos operacionales (relevantes) que han sufrido una modificación desde la fecha del último mantenimiento
 - Métodos:
 - Carga total, cada vez se empieza de cero
 - Comparación de instancias de la base de datos operacional
 - Uso de marcas de tiempo (time stamping) en los registros del sistema operacional
 - Uso de disparadores en el sistema operacional
 - Uso del fichero de log (gestión de transacciones) del sistema operacional
 - Uso de técnicas mixtas

105





Refrescado (4)

- En general:
 - □ Evitar recalcular todo → volumen importante de datos
 - □ Integrar datos no existentes en el *data warehouse*
 - □ Actualizar los datos agregados de manera eficaz
- Para ello:
 - ➤ Identificar eficazmente las deltas → sólo se actualizan los datos que fueron modificados

