# On-Line Analytical Processing

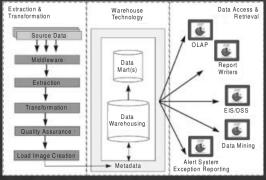
Javier Bonet
Joel Catacora

Base de datos avanzada
 22 de abril del 2015

0 461 94 98104 57418 | 6419385 05 374859 62 52534 637936 93190 461 94 98104 57418 | 6419385 **0**5 374859 6. 986334408 26 058 686264 724 896430 8939 37 978 13 95 04 986334408 26 058 686264 724 896430 8939 98186 44 26441517385 - 715830 12574 970 43 808 82012998 041498186 44 26441517385 - 715830 12574 970 43



Recordamos los distintos tipo de tecnologías que mencionamos en la charla *Data Warehouse*.



Arquitectura del Data Warehouse



El **procesamiento analítico en línea** (On-Line Analytical Processing, OLAP) es una solución utilizada en el campo de la inteligencia de negocios, cuyo objetivo es permitir la consulta de grandes cantidades de datos de forma eficiente y sencilla.

El concepto OLAP puede definirse mediante 5 palabras: Análisis Rápido de Información Compartida Multidimensional, (Fast Analysis of Shared Multidimensional Information, o FASMI).

- Rápida: el sistema está dirigido a proporcionar la mayoría de las respuestas a los usuarios en pocos segundos.
- Análisis: el sistema puede hacer frente a cualquier lógica de negocio y análisis estadístico que sea relevante para el usuario, en forma relativamente sencilla.
- Compartida: significa que el sistema debe implementar todos los requisitos de seguridad, para asegurar la confidencialidad de los datos.
- Multidimensionalidad: el sistema debe proveer una vista conceptual multidimensional de los datos.
- Información: se refiere a todos los datos, relevantes para la aplicación.





- Visión multidimensional
- Manipulación intuitiva de los datos

- Visión multidimensional
- Manipulación intuitiva de los datos
- Accesibilidad

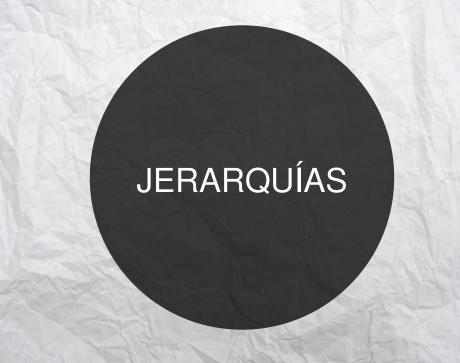
- Visión multidimensional
- Manipulación intuitiva de los datos
- Accesibilidad
- Soporte multi-usuario

- Visión multidimensional
- Manipulación intuitiva de los datos
- Accesibilidad
- Soporte multi-usuario
- Información separada del origen de datos

- Visión multidimensional
- Manipulación intuitiva de los datos
- Accesibilidad
- Soporte multi-usuario
- Información separada del origen de datos
- Flexibilidad ante valores nulos

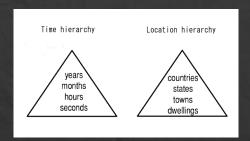
- Visión multidimensional
- Manipulación intuitiva de los datos
- Accesibilidad
- Soporte multi-usuario
- Información separada del origen de datos
- Flexibilidad ante valores nulos
- Rendimiento uniforme

- Visión multidimensional
- Manipulación intuitiva de los datos
- Accesibilidad
- Soporte multi-usuario
- Información separada del origen de datos
- Flexibilidad ante valores nulos
- Rendimiento uniforme
- Dimensiones y niveles de agregación ilimitados



Las **jerarquías** se utilizan para especificar en menor o mayor detalle los datos contenidos en la dimensión. Las jerarquías son de mucha utilidad a la hora de calcular valores "agregados"

### Ejemplos:



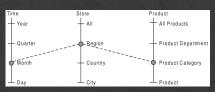


Un **agregado** es un resumen precalculado, almacenado en un DW, por lo general en un esquema separado. Los agregados típicamente se calculan en base a los registros en el nivel más detallado (o base) de su jerarquía. Se utilizan para mejorar el rendimiento de aquellas consultas que requieren sólo de datos sumarizados, o de alto nivel.

#### **Ejemplo:**



Esquema de nivel base que usa la parte inferior del nivel de je-rarquías dimensionales.



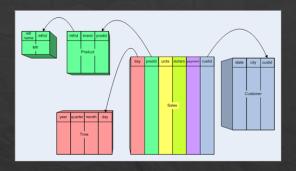
Esquema agregado, que resulta en datos en un nivel más alto en la jerarquía dimensional.

Los **esquemas agregados** proporcionan mejoras en el rendimiento, ya que tienen un número significativamente menor de registros, en relación al esquema que se quiere resumir.

El uso más común de los agregados es tomar una dimensión y cambiar su granularidad. Al cambiar la granularidad de la dimensión, la tabla de hechos tiene que ser parcialmente resumida para adaptarse a la nueva dimensión. Se crean así, nuevas tablas de dimensiones y tablas de hechos, que encajan en este nuevo nivel de granularidad.

#### **Ejemplo:**

Este esquema copo de nieve, tiene una sola tabla de hechos *Sales*, dos métricas (*units and dollars*) y cuatro tablas de dimensiones (*Product, Mfr, Customer, Time, y Customer*).



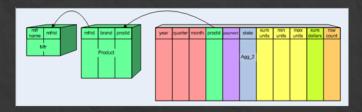
A partir del esquema anterior, creamos una **tabla agregada**, que llamamos **Agg**\_1:



Veamos como se combinaron las columnas del esquema original, en la tabla agregada **Agg\_1**:

- La dimensión *Time* "colapsó" en la tabla de agregación, omitiendo las columnas *month* y day.
- Las dos tablas de la dimensión *Product* "colapsaron" en la tabla de agregación.
- La dimensión Customer se "perdió".
- Para cada métrica en la tabla de hechos (units, dollars), hay uno o más métricas en la tabla de agregación (sum units, min units, max units, sum dollars).
- También hay una nueva métrica, row count, que representa la métrica "conteo".

Veamos otra prosible tabla agregada, Agg\_2:



Varias dimensiones colapsaron: *Time* en el nivel *month*; *Customer* en el nivel *state*; y *Payment Method* a nivel *payment method*. Mientras que la dimensión *Product* se mantuvo tal como estaba en el esquema original.

Tener datos agregados en el modelo dimensional hace que el entorno sea más complejo. Para que esta complejidad adicional sea transparente al usuario, se utiliza una funcionalidad conocida como *navegación de agregados*, la cual es implementada por el motor OLAP, para consultar las tablas dimensionales y de hecho, con el nivel de granularidad correcto.



OLAP utiliza **hipercubos** o **cubos**, de la misma manera que las bases de datos utilizan tablas. Toda la navegación, informes y análisis se hacen en términos de hipercubos. Por lo tanto, un "cubo" de datos se refiere a una representación multidimensional de los datos en dicha forma (obviamente, sólo en el espacio tridimensional).

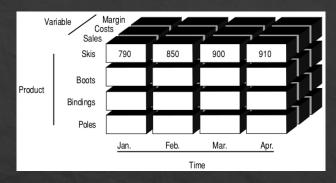
## Construiremos un cubo, tomando como ejemplo el siguiente conjunto de datos:

Month	Sales	Direct Costs	Indirect Costs	Total Costs	Margin
January	790	480	110	590	200
February	850	520	130	650	200
March	900	530	140	670	230
April	910	590	150	740	170
Мау	860	600	120	720	140
June	830	490	100	590	240
July	880	500	110	610	270
August	900	620	130	750	150
September	790	300	90	390	400
October	820	540	100	640	180
November	840	570	150	720	120
December	810	600	120	720	90
Total	10,180	6,340	1,450	7,790	2,390

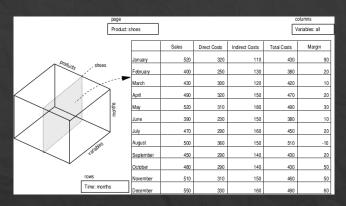
Decimos que sales, costs, y margin representan variables. Si alguien pregunta, "¿Qué estás midiendo?". Le respondemos, "ventas, costos y márgenes". Ante la pregunta, "¿De dónde consigue sus datos?", o "¿con qué frecuencia está haciendo mediciones?". Responderíamos, "Estamos siguiendo las ventas mensuales." Los meses representan la organización de los datos. Entonces, hay dos dimensiones, el tiempo y las variables.

Este enfoque de **dimensiones genéricas**, utiliza invariablemente una **dimensión de hechos**, o **variables**. Tratar a los **hechos** como miembros de una dimensión, implica la creación de una **dimensión de datos**.

¿Qué sucede cuando añadimos una tercera dimensión llamada products (productos)?. Tenemos un cubo.



El conjunto de datos tridimensionales, que consiste de *variables, time*, y *products*, se puede mostrar en una pantalla en términos de: **fila, columna** y **página**.



¿Qué pasa si intentamos añadir una cuarta dimensión *tienda*, al cubo?. El cubo como metáfora visual se rompe.

Presentamos una nueva estructura para representar datos, o eventos generadores de datos, que es capaz de reproducir cualquier número de dimensiones.

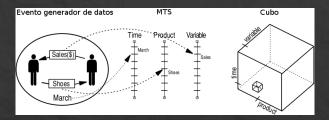
La llamamos, **estructura de tipo multidimensional** (*Multidimensional Type Structures*, o MTS).

Cada dimensión está representada por una línea. Cada miembro dentro de una dimensión está representado por un intervalo, dentro del segmento correspondiente.

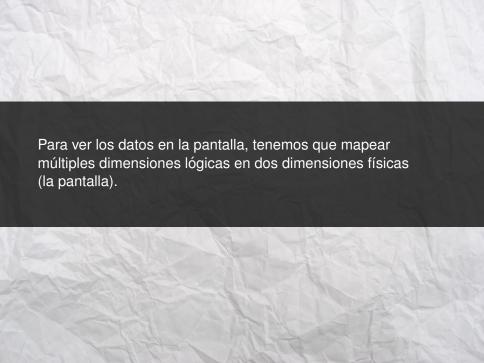
Siguiendo el ejemplo, tenemos tres líneas:

Una para el *tiempo*, una de los *productos*, y por último, una para las *variables*.

Cualquier unión de los intervalos de cada una de los tres líneas, está conectada a un evento y a un elemento del cubo.







Mapear dos dimensiones en una dimensión, implica crear una versión unidimensional de las dos dimensiones. El método típico consiste en anidar una dimensión dentro de la otra.

				1	shoe: sales
	sales	cost	margin	2	shoe: cost
			<b>•</b>	3	shoe: margin
shoes	1	2	3	4	sock: sales
			· <b>-</b>	5	sock: cost
socks	4	5	р	6	sock: margin

Variables anidadas en productos.

				] 1	shoe: sales
	sales	cost	margin	2	shoe: cost
				_ 3	shoe: margin
shoes	1	<b>√</b> 3	<b>√</b> 5	<b>─</b> ₄	sock: sales
	¥.	V.	Ť	5	sock: cost
socks	2 '	4	6	6	sock: margin

Productos anidados en variables

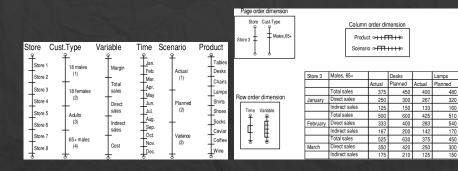
### Efectos de combinar dimensiones:

- Cambia la forma de los datos visibles. La longitud de una lista unidimensional es igual al producto de las longitudes de cada una de las dos dimensiones.
- Cambia el conjunto de vecinos que rodean cualquier punto.

	Jan	Feb	Mar
Ridgewood	555	611	677
Newbury	490	539	598
Avon	220	242	271

Jan	Ridgewood	555
	Newbury	490
	Avon	220
Feb	Ridgewood	611
	Newbury	539
	Avon	242
Mar	Ridgewood	677
	Newbury	598
	Avon	271

Siguiendo el ejemplo, que ahora consiste de: *products*, *times*, *stores*, *customers*, *variables*, y *scenarios*; vemos una posible representación, en base a filas, columnas y páginas:



La capacidad de cambiar fácilmente las vistas de los mismos datos, mediante la reconfiguración de cómo se muestran las dimensiones, es uno de los grandes beneficios que proveen los sistemas multidimensionales, a la navegación de los usuarios finales. Esto se debe a la separación de la estructura de datos (MTS), de su visualización (grilla multidimensional).

Hay algunas reglas básicas que hay que tener en cuenta en el análisis de datos multidimensionales:

- Debe tratar de utilizar páginas. Esto ayuda a maximizar el grado en que todo en la pantalla es relevante.
- Cuando necesita anidar múltiples dimensiones a través de las filas y columnas, generalmente es mejor anidar más dimensiones a través de las columnas que a través de las filas, ya que suele haber mas espacio vertical en la pantalla, que horizontal.
- Antes de decidir cómo mostrar la información en la pantalla, pregúntese "¿Qué quiero mirar?", o "¿Qué estoy tratando de comparar?".

## Vista clásica OLAP:

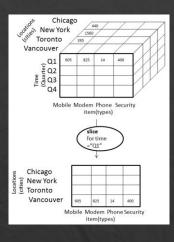
Store.Paris								
		Act	tual		Plan			
	Toys		Clothes		Toys		Clothes	
	Sales	Costs	Sales	Costs	Sales	Costs	Sales	Costs
Q1	320	200	825	750	525	603	750	629
Q2	225	220	390	250	554	600	365	400
Q3	700	600	425	630	653	725	720	530
Q4	880	850	875	700	893	875	890	889



### Slice:

En esta operación seleccionamos un valor particular de una de las dimensiones del cubo, buscando así quedarnos con una "rebanada" del cubo.

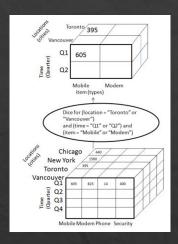
### Slice:



# Dice: Seleccionar valores específicos para 2 o más dimensiones de las que se visualizan y con esto obtener un subcubo del cubo

original.

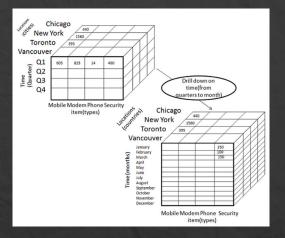
### Dice:



### Drill Down:

Esta operación lo que busca es ofrecer más detalle respecto de la información que actualmente se puede visualizar. Esto se puede lograr de dos formas, bajando un nivel en la jerarquía de una dimensión particular o agregando una dimensión para dar aún mas información sobre el contexto.

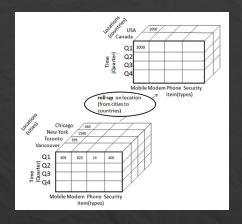
### Drill Down:



### Drill Up:

A diferencia de la anterior operación lo que queremos lograr es visualizar menos información, abstraernos un poco más, lo cual puede realizarse subiendo un nivel en la jerarquía de una dimensión o eliminando alguna de las dimensiones.

## Drill Up:



## Pivot:

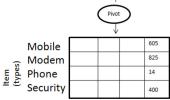
Aplicando esta operación ofrecemos al usuario una presentación alternativa de la información rotando los ejes de datos.

### Pivot:

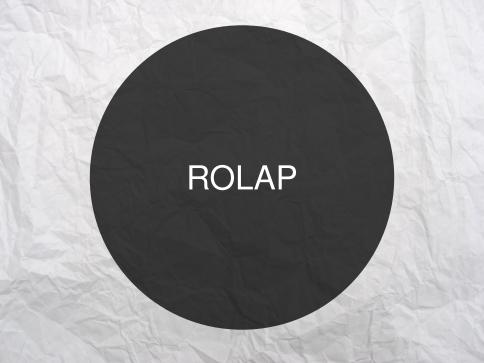
Chicago
(cities)
Toronto
Vancouver

605	825	14	400

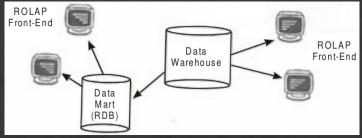
Mobile Modem Phone Security item(types)



Chicago New Toronto Vancouver York Location (Cities)



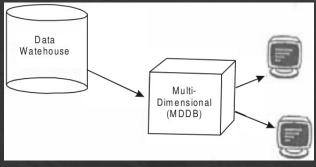
El procesamiento analítico relacional en línea, (relational online analytical processing, ROLAP) se trata de sistemas y herramientas OLAP construidos sobre una base de datos relacional (RDB). Las ventajas de este modelo es que puede manejar una gran cantidad de datos y puede aprovechar todas las funcionalidades de la base de datos relacionales. Tiene como desventaja, un rendimiento lento, y además cada informe ROLAP es una consulta SQL, con lo cual está limitado por las funcionalidades de SQL.



Bases de datos relacionales.

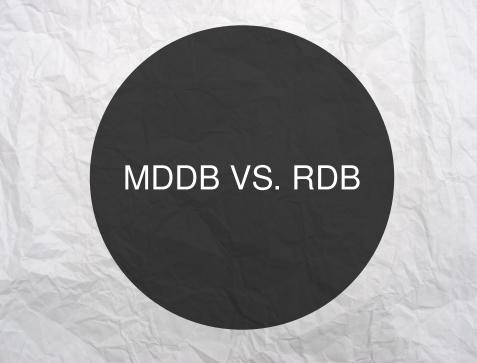


El procesamiento analítico multidimensional en línea, (multidimensional online analytical processing, MOLAP) consiste en herramientas que se ejecutan sobre una base de datos multidimensional (MDDB). La ventaja principal de este modelo es que proporciona un gran rendimiento de consultas, dado que se pre-computan los datos en el cubo, cuando éste es creado. Sin embargo este modelo solo puede manejar una cantidad limitada de datos, ya que el cubo no se puede derivar de un gran volumen de datos.



Bases de datos multidimensionales.

ROLAP	MOLAP
Los cubos son generados dinámicamente al momento de ejecutar la consulta	Cada vez que se requiere realizar cambios sobre algún cubo, se debe recalcularlo totalmente, para que se reflejen las modificaciones llevadas a cabo
Los datos de los cubos se deben calcular cada vez que se ejecuta una consulta sobre ellos	Los datos de los cubos no son calculados en tiempo de ejecución

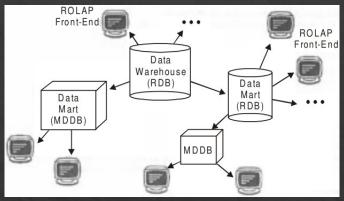


- Bases de datos multidimensionales: las MDDBs almacenan los datos en un "hipercubo", es decir, una matriz de almacenamiento multidimensional optimizada.
- Bases de datos relacionales: las RDBs guardan los datos como tablas, con filas y columnas que no mapean directamente con la vista multidimensional que tienen los usuarios de los datos.

- Tamaño: las MDDBs están, generalmente limitados por el tamaño de los datos, aunque el límite en el tamaño ha ido aumentando gradualmente a lo largo de los años.
- Volatilidad de los datos de origen: las RDBs tratan mejor la alta volatilidad de los datos. Los datos multidimensionales en hipercubos generalmente tardan mucho en cargarse y actualizarse.
- Protección de la inversión: La mayoría de las empresas ya han realizado importantes inversiones en tecnología relacional. El uso continuado de estas herramientas y habilidades para otro propósito proporciona un rendimiento adicional de la inversión.



El **procesamiento analítico en línea híbrido** (Hybrid Online Analytical Process, HOLAP) es una combinación de ROLAP y MOLAP. HOLAP permite almacenar una parte de los datos como en un sistema MOLAP y el resto como en uno ROLAP.



Bases de datos relacionales, y multidimensionales.

