### BAB III

# DATA WAREHOUSE

#### 3.1 Data Warehouse

Para pengambil keputusan membutuhkan akses seluruh data perusahaan, kemanapun data-data itu ditempatkan. Untuk menyediakan analisis yang meliputi banyak hal dari suatu perusahaan, baik mengenai proses bisnis, kebutuhan, dan tren yang sedang terjadi, perusahaan membutuhkan akses tidak hanya ke dalam nilai current pada database tetapi juga data historikal. Data tersebut semestinya juga dipersiapkan, diorganisasikan dan ditampilkan kepada pengguna sehingga data tersebut dapat digunakan secara optimal oleh pengguna. Kemudahan yang ditawarkan untuk menangani tipe analisis seperti ini adalah terciptanya Data Warehouse untuk menyimpan data yang diperoleh dari beberapa sumber data yang berbeda dan dipelihara dengan unit operasi yang berbeda pula, mencakup transformasi data historikal dan data ringkasan. Data warehouse didasarkan pada teknologi database yang secara luas menyediakan pengelolaan terhadap penyimpanan data.

Teknologi Data Warehouse terdiri dari seperangkat konsep baru dan program bantu (tool) yang mendukung pekerja pengetahuan (eksekutif, manajer, analis) dalam hal pengaturan, pemahaman, penggunaan, penganalisaan data, dan penyediaan informasi secara cepat untuk membantu mendapatkan keputusan yang strategis dalam suatu aplikasi bisnis atau organisasi. Bab ini akan membahas detail Data Warehouse secara lebih mendalam.

### 3.1.1 Definisi Data Warehouse

Bill Inmon yang disebut sebagai "Bapak Data Warehouse" mendefinisikan data warehouse sebagai sekumpulan data yang berorientasi subjek, terintegrasi, time-variant, dan non-volatile dalam rangka mendukung proses pengambilan keputusan manajemen. Beberapa definisi lain dari data warehouse adalah sebagai berikut:

- a. Barry Devlin dari IBM menyatakan Data Warehouse sebagai pusat koleksi yg lengkap dan konsisten data perusahaan yang dikumpulkan dari berbagai sumber untuk memberikan informasi yang dapat dipahami dan dipergunakan dalam konteks bisnis.
- b. Vivek Gupta dari System Services Corp mendefinisikan Data Warehouse sebagai sistem terstruktur berskala besar untuk menganalisa data statis yang telah ditransformasikan dari berbagai aplikasi asalnya agar sesuai struktur bisnis. terkumpul dlm waktu yang lama, direpresentasikan dalam terminologi bisnis, dan terangkum untuk memudahkan analisa.

Ada berbagai definisi dari data warehouse, dimana definisi semua awal tersebut terfokus pada karakteristik data yang terdapat dalam data warehouse. Definisi lain yang lingkupnya lebih luas meliputi pengolahan yang berhubungan dengan akses data dari sumber asli untuk pengiriman data kepada para pengambil keputusan (Anahory & Murray, 1997). Apapun definisinya, tujuan utama dari data warehouse adalah

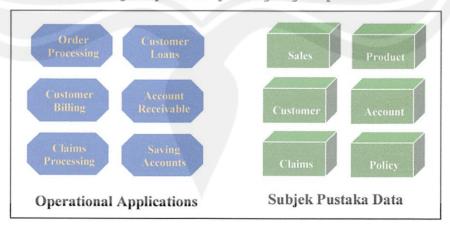
mengintegrasikan bermacam-macam data perusahaan ke dalam satu tempat penyimpanan yang akan memudahkan pengguna menjalankan query, membuat laporan, dan melakukan analisis. Pada dasarnya, data warehouse dapat dikatakan sebagai sebuah teknologi manajemen data dan analisis data (Connoly & Begg, 2005).

# 3.2 Karakteristik Data pada Data Warehouse

Empat karakteristik utama yang ada pada data warehouse, yaitu:

## 1. Subject Oriented

Data warehouse diorganisasikan berdasarkan subjek utama perusahaan pada area (misal: produk, pelanggan, dan penjualan), bukan berdasarkan pada area aplikasi operasional. Data warehouse dipusatkan pada pemodelan dan analisis data untuk pembuatan keputusan, bukan untuk operasi harian atau pemrosesan transaksi. Maka, data warehouse secara khusus menyediakan view yang ringkas dan sederhana di sekitar pembicaraan dengan memisahkan data-data yang tidak berkaitan dengan proses penunjang keputusan.

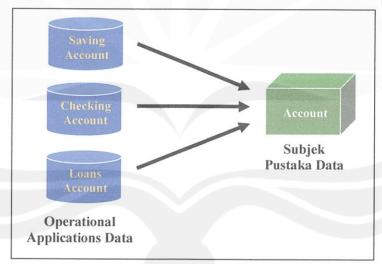


Gambar 3.1 Masalah Subject Oriented

## 2. Integrated

Data pada data warehouse merupakan kumpulan bermacam-macam sumber data dari berbagai sistem aplikasi perusahaan yang berbeda. Data sumber sering tidak konsisten, sebagai contoh satu atribut dapat disimpan dalam format yang berbeda. Sumber data yang terintegrasi harus dibuat secara konsisten untuk memberikan suatu gambaran data yang terpadu kepada pengguna.

Teknik pembersihan dan integrasi data digunakan untuk memastikan konsistensi dalam penamaan, struktur penyandian, ukuran atribut dan sebagainya, diantara sumber-sumber yang berbeda. Data atas suatu subjek tertentu didefinisikan dan disimpan sekali.



Gambar 3.2 Masalah Integrated

### 3. Time Variant

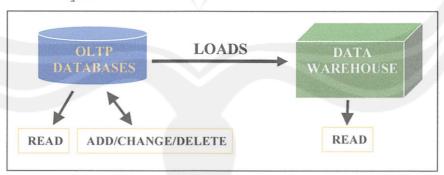
Horison waktu untuk data warehouse secara signifikan lebih lama dari pada sistem operasional. Data dari data warehouse menyediakan informasi dari suatu tinjauan historis (misalkan,

5-10 tahun terakhir). Setiap struktur key di dalam data dari data warehouse memuat suatu elemen waktu, baik itu secara eksplisit dinyatakan maupun implisit.

Tetapi setiap struktur key dari data operasional bisa memuat atau bisa juga tidak memuat elemen waktu. Data disimpan dalam sederetan snapshot, yang masing-masing menggambarkan suatu periode waktu. Fokus dari data warehouse atas perubahan dari waktu ke waktu adalah apa yang dimaksud dengan istilah time variant (perbedaan waktu).

### 4. Non Volatile

Data tidak di-update dalam waktu riil tetapi di-refresh dari sistem operasional secara teratur. Data baru selalu ditambahkan sebagai tambahan pada database dan bukan sebagai data pengganti. Secara terus menerus, database menampung data baru tersebut dan mengintegrasikannya dengan data sebelumnya.



Gambar 3.3 Masalah Non Volatile

## 5. Granularitas

Granularitas menunjuk pada level perincian atau peringkasan yang ada pada unit-unit data dalam data warehouse. Semakin banyak detail yang

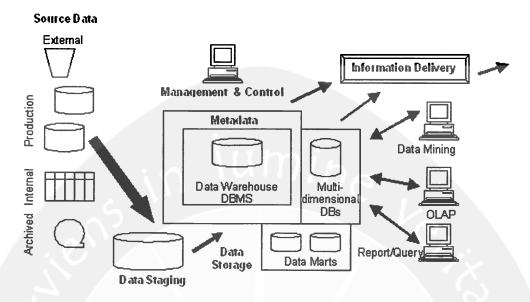
ada, maka semakin rendah level granularitas. Semakin sedikit detail yang ada, maka semakin tinggi level granularitas.

Granularitas data selalu menjadi masalah perancangan. Ketika detailed data di-update, data akan disimpan pada level granularitas terendah. Alasan mengapa granularitas merupakan masalah utama perancangan pada data warehouse adalah bahwa granularitas sangat mempengaruhi volume data yang terletak pada data warehouse dan pada waktu yang sama berpengaruh pada tipe query yang dapat dijawab.

Semakin tinggi level granularitas maka query yang dapat ditangani oleh data warehouse semakin terbatas. Semakin rendah level granularitas maka query yang dapat ditangani oleh data warehouse semakin banyak dan jawaban query yang diperolehpun semakin detail.

### 3.3 Komponen Data Warehouse

Komponen dasar dari Data Warehouse adalah source data, data staging, dan data storage yang akan mengatur data dari Data Warehouse. Komponen ini tidak hanya menyimpan dan mengatur data namun juga menjaga bagian data yang disebut metadata repository. Komponen Information Delivery terdiri dari seluruh cara yang berbeda untuk menyediakan informasi dari Data Warehouse yang tersedia bagi user. Bagaimanapun sebuah Data Warehouse dibangun akan memiliki building block yang sama. Berikut ini adalah gambar mengenai komponen-komponen Data Warehouse:



Gambar 3.4 Building Blocks atau Komponen Data Warehouse (Ponniah, 2001)

## 3.3.1 Komponen Source Data (Sumber Data)

Source data yang digunakan dalam data warehouse dapat dikelompokkan menjadi empat kategori, yaitu:

### a. Production Data

Kategori data ini berasal dari berbagai macam sistem operasional dalam perusahaan. Berdasarkan kebutuhan informasi di dalam data warehouse, segmensegmen data dipilih dari sistem operasional yang berbeda. Dalam proses ini, data-data yang ditangani kemungkinan besar berada dalam format yang bermacammacam, kemungkinan juga berasal dari platform yang berbeda-beda. Istilah seperti sebuah account dapat memiliki arti yang berbeda dalam sistem yang berbeda. Lebih lanjut lagi, data-data tersebut didukung oleh sistem basis data dan sistem operasi yang berbeda-beda.

Karakteristik production data yang paling signifikan dan mengganggu adalah perbedaan (disparity). Tantangan terbesar adalah untuk membuat standarisasi dan mentransformasi data-data berlainan dari berbagai sistem operasional yang berbeda, mengkonversi data, dan mengintegrasikannya menjadi beberapa bagian yang kemudian akan disimpan dalam data warehouse.

### b. Internal Data

Dalam setiap organisasi, masing-masing user menjaga dokumen-dokumen, spreadsheets, profil-profil pelanggan mereka, bahkan basis data lengkap berdasarkan departemennya. Semua hal tersebut merupakan data internal, bagian yang dapat menjadi berguna dalam sebuah data warehouse.

Jika suatu organisasi menjalankan bisnis dengan pelanggannya dalam basis one-to-one dan kontribusi dari tiap-tiap pelanggan di garis bawah adalah signifikan, maka detail profil dari pelanggan dengan demografis yang luas merupakan hal penting dalam data warehouse. Profil dari pelanggan menjadi sangat penting sebagai pertimbangan ketika departemen pemasaran ingin melakukan penawaran khusus pada pelanggan. Meskipun mungkin banyak dari data ini didapatkan dari sistem produksi, tetapi sebagian besar data tersebut dipegang oleh individu dan departemen dalam file-file pribadi mereka. Data-data internal yang dipegang dalam file pribadi di dalam organisasi seperti ini tidak dapat diabaikan.

Data internal menambah kompleksitas dalam proses transformasi dan integrasi data sebelum dapat

disimpan ke dalam data warehouse. Strategi untuk mengambil data kerja (spreadsheets), cara untuk mengambil data dari dokumen-dokumen tekstual dan menghubungkannya ke dalam basis data-basis data deparmental harus ditentukan untuk mengumpulkan data yang saling berhubungan dari sumber-sumber tersebut.

### c. Archived Data

Sistem operasional terutama ditujukan untuk menjalankan suatu bisnis. Dalam setiap sistem operasional, proses yang dilakukan secara berkala adalah mengambil data lama dan menyimpannya dalam file arsip. Biasanya suatu data akan menjadi arsip setelah satu tahun, namun terkadang data disimpan pada data operasional sepanjang lima tahun.

Sebuah data warehouse menyimpan data-data historikal. Pada dasarnya, data-data historikal ini sangat dibutuhkan untuk melakukan analisis, dan untuk melihat data-data tersebut, cukup dengan melihatnya melalui data set-data set yang telah diarsipkan.

#### d. External Data

Banyak para eksekutif menggunakan data yang dari sumber-sumber eksternal untuk persentase meningkatkan informasi yang mereka gunakan. Mereka menggunakan statistik-statistik yang berhubungan dengan industri mereka, yang dihasilkan agensi-agensi eksternal. Mereka menggunakan data-data market share dari para kompetitor, serta nilai-nilai standar dari indikator-indikator keuangan terhadap bisnis mereka untuk mengetahui performance perusahaan.

Data eksternal dapat memberikan gambaran mengenai apa yang akan dilakukan atau apa yang telah dilakukan oleh suatu perusahaan. Data eksternal ini sangat dibutuhkan apabila suatu perusahaan ingin membandingkan perusahaannya dengan organisasi lain. Hal seperti inilah yang dapat meningkatkan kinerja perusahaan.

# 3.3.2 Komponen Data Staging (Penyiapan Data)

Setelah melakukan pengekstrakan data dari sistem operasional dan sumber eksternal, maka selanjutnya harus dilakukan pengolahan data untuk menyimpannya dalam data warehouse. Ada tiga fungsi utama yang harus dilakukan untuk menyiapkan data. Fungsi tersebut adalah pengekstrakan data, transformasi data, dan me-load data ke dalam penyimpanan data warehouse. Tahap pembersihan ini dikenal juga dengan istilah ETL (Extraction, Transformation and Loading). Tiga fungsi utama ini berlangsung di sebuah staging area.

Data staging menyiapkan suatu tempat dengan satu set fungsi untuk membersihkan, mengubah, menggabungkan, mengkonversi, menyalin, dan menyiapkan data untuk disimpan dan digunakan dalam data warehouse. Data staging sangat diperlukan dalam data warehouse karena data-data yang berasal dari berbagai sumber berbeda tidak dapat langsung dipindahkan ke dalam data warehouse. Hal ini disebabkan karena data dalam data warehouse adalah subject oriented dan merupakan perpaduan dari berbagai aplikasi operasional. Di bawah ini akan dijelaskan lebih detail lagi mengenai tiga fungsi utama di staging area:

### a. Data Extraction

Fungsi ini berhubungan dengan sumber data yang banyak. Karena itu diperlukan penerapan teknik yang tepat untuk tiap-tiap data sumber. Data sumber mungkin berasal dari mesin-mesin yang berbeda dan dalam format-format berlainan. Sebagian besar sumber data mungkin berada dalam sistem-sistem basis relasional. Beberapa data mungkin berada dalam legacy network dan model-model data hirarkial. Banyak data-data mungkin masih berada dalam bentuk flat files. Bisa juga data diinginkan berasal dari spreadsheets dan data set-data set departemen lokal. Jadi, ekstraksi data bisa menjadi benar-benar kompleks.

Biasanya dilakukan pengekstrakan data ke dalam lingkungan fisik yang terpisah, yang membuat pemindahan data tersebut ke dalam data warehouse menjadi lebih mudah. Pada lingkungan yang terpisah, sumber data dapat diekstraksi ke dalam sebuah grup flat file, atau sebuah basis data relasional data staging, atau kombinasi dari keduanya.

### b. Data Transformation

Setelah melalui tahap ekstraksi, data tersebut masih merupakan data mentah dan tidak dapat diaplikasikan ke data warehouse. Pertamatama semua data hasil ekstraksi tersebut harus dibuat berguna dalam data warehouse. Mengolah informasi agar dapat digunakan untuk membuat keputusan strategis adalah prinsip utama dari

data warehouse. Karena data-data operasional didapatkan dari banyak sistem lama, kualitas data pada sistem-sistem tersebut menjadi kurang baik untuk data warehouse. Kualitas data harus diperkaya dan dikembangkan sebelum dapat digunakan dalam data warehouse.

Sebelum memindahkan data yang telah diekstrak dari source systems ke dalam data warehouse, diperlukan beberapa macam transformasi data. Data harus ditransformasikan menurut standar-standar yang telah ditetapkan, karena data-data tersebut berasal dari source systems yang tidak sama. Harus dipastikan bahwa setelah data-data disatukan, kombinasi data tidak akan melanggar aturan-aturan bisnis (business rule).

Usaha yang besar dalam transformasi data adalah peningkatan kualitas data. Secara sederhana, mencakup antara lain pengisian nilai-nilai yang hilang dari atribut-atribut dalam data yang telah diekstrak. Kualitas data adalah hal yang paling penting dalam data warehouse, karena akibat yang ditimbulkan dari keputusan-keputusan strategis yang diambil berdasarkan pada informasi yang salah dapat sangat merugikan.

Tugas-tugas dasar transformasi antara lain adalah:

Tabel 3.1 Tugas-Tugas Dasar Transformasi Data

TUGAS	DESKRIPSI
Selection	Terletak di awal proses transformasi data. Yaitu memilih seluruh atau sebagian dari beberapa record dari source systems.
Splitting/joining	Meliputi manipulasi data yang diperlukan untuk bagian-bagian record hasil operasi selection. Kadang-kadang data akan dipisahkan (split) atau akan digabungkan (join) dalam proses transformasi data.
Conversion	Meliputi konversi dari sebuah field, untuk dua alasan utama. Pertama untuk standarisasi data-data hasil ekstraksi dari source systems yang berbedabeda, dan yang kedua untuk membuat field-field berarti dan dapat dimengerti user.
Summarization	Terkadang user tidak memerlukan data pada granularitas terendah untuk analisis atau query, karena itu diperlukan ringkasan (summary) untuk disimpan ke dalam data warehouse.
Enrichment	Mengatur ulang dan menyederhanakan field individual untuk membuatnya lebih berguna untuk lingkungan data warehouse.

# c. Data Loading

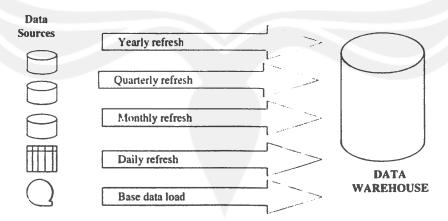
Setelah data ditransformasikan, langkah berikutnya adalah data *loading*. Sebagian besar data *loading* mencakup pengambilan data yang telah siap (bersih), mengaplikasikannya ke *data* 

warehouse, dan menyimpannya ke dalam database yang ada disana.

## 3.3.3 Komponen Data Storage (Penyimpanan Data)

Penyimpanan data untuk data warehouse diletakkan pada tempat penyimpanan (repository) yang berbeda. Pada umumnya suatu sistem operasional dalam perusahaan, dapat mendukung operasi transaksional (day-to-day). Oleh karena itu, tempat penyimpanan untuk sistem operasional hanya mengandung current data saja.

Penyimpanan data untuk suatu data warehouse dibutuhkan untuk menyimpan data historikal bervolume besar yang digunakan untuk melakukan suatu analisis. Tempat penyimpanan data dalam data warehouse disimpan terpisah dari tempat penyimpanan data untuk sistem operasional. Hal ini disebabkan karena data dalam data warehouse hanyalah bersifat read only, sedangkan penyimpanan data untuk sistem operasional biasanya digunakan dalam suatu proses transaksional sehingga data-data yang terdapat didalamnya dapat terus di-update.

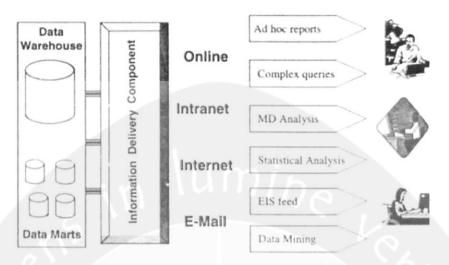


Gambar 3.5 Perpindahan Data ke dalam Data Warehouse (Ponniah, 2001)

## 3.3.4 Komponen Information Delivery (Penyampaian Data)

Informasi dari data warehouse diperlukan oleh tipe user. berbagai macam User-user baru yang menggunakan data warehouse tanpa pelatihan, memerlukan template-template report dan query-query yang telah diset sebelumnya. User-user tidak tetap yang memerlukan informasi hanya sesekali dan tidak secara teratur. User ini juga memerlukan paket informasi dipersiapkan. User-user analis bisnis yang memerlukan fasilitas untuk melakukan analisis kompleks menggunakan informasi dalam data warehouse. Terakhir user-user yang berkemampuan yang ingin dapat mengetahui seluruh data warehouse, mengambil data-data yang menarik, membentuk query-query sendiri, melakukan drill pada lapisanlapisan data, dan membuat report-report tertentu dan query-query ad hoc.

Dalam usaha menyediakan informasi untuk komunitas user-user data warehouse, komponen ini meliputi beberapa metode untuk melakukan penyampaian informasi. Dalam data warehouse mungkin diperlukan memasukkan lebih dari satu mekanisme information delivery. Yang paling umum yaitu penyediaan query-query dan report-report secara online. Para user menyampaikan permintaan secara online dan menerima hasilnya secara online. Dapat juga ditetapkan penyampaian report-report terjadwal melalui atau dapat digunakan intranet milik organisasi yang memadai untuk penyampaian informasi. Mekanisme lainnya adalah dengan menggunakan OLAP dan data mining.



Gambar 3.6 Komponen Penyampaian Data (Ponniah, 2001)

## 3.3.5 Komponen Metadata

Metadata dalam suatu data warehouse mirip dengan kamus data atau katalog data dalam sebuah database management systems. Dalam kamus data, informasi yang disimpan yaitu mengenai struktur data yang bersifat logikal, informasi mengenai file dan alamat, informasi mengenai indeks dan lain sebagainya. Kamus data berisi data mengenai data dalam database. Sama halnya dengan kamus data, komponen metadata adalah data mengenai data dalam data warehouse dibagi menjadi 3 kategori utama:

# a) Operational Metadata

Seperti yang telah diketahui sebelumnya, data untuk suatu data warehouse berasal dari berbagai macam sistem operasional dalam perusahaan. Dalam memilih data dari source systems untuk dimasukkan ke dalam data warehouse, dilakukan pemisahan record, penggabungan bagian-bagian record dari berbagai sumber file-file yang

berbeda. Penyeleksian data dari source systems berhubungan dengan bermacam-macam pola pengkodean dan panjangnya field. Operational metadata berisi semua informasi mengenai sumber data operasional.

## 2) Extraction and Transformasi Metadata

Ekstraksi dan transformasi metadata mengandung data mengenai ekstraksi data dari source systems, yang disebut juga frekuensi ekstraksi, metode ekstraksi, dan aturan bisnis untuk ekstraksi data. Selain itu, kategori metadata berisi ini juga mengandung informasi mengenai semua transformasi data yang berlangsung di staging area.

## 3) End-User Metadata

End-user metadata adalah peta navigasi dari data warehouse yang memungkinkan end-user untuk menemukan informasi dari data warehouse. End-user metadata memampukan end-user untuk menggunakan istilah bisnis mereka sendiri dan mencari informasi dengan cara seperti biasanya dipikirkan dalam bisnis.

# 3.3.6 Komponen Management and Control

Komponen ini adalah arsitektur data warehouse yang berada di atas komponen-komponen lainnya. Komponen ini mengendalikan transformasi data dan transfer data ke dalam data warehouse, serta mengatur penyampaian informasi ke user. Komponen manajemen dan kontrol berinteraksi dengan komponen metadata untuk melakukan fungsi manajemen dan kontrol. Sebagai suatu komponen

metadata, komponen ini mengandung informasi mengenai data warehouse itu sendiri, metadata adalah sumber informasi untuk modul manajemen.

### 3.4 Pemodelan Data Multi-Dimensional

Multidimensional data adalah teknik untuk memodelkan bisnis secara konseptual sebagai sekumpulan ukuran yang dijabarkan oleh segi bisnis secara umum. Multidimensional database merupakan suatu cara yang digunakan untuk melakukan analisa data guna mendukung keputusan. Teknologinya didukung dengan menggunakan metoda OLAP yang dapat dirancang dengan cara khusus.

Multidimensional data mempunyai konsep dimensi, hirarki, level, dan anggota yang merupakan suatu cube kubus yang mempunyai hubungan diantaranya. Kubus tersebut merupakan pusat metadata pada multidimensional. Konsep ini cukup baik dipergunakan pada data yang dapat dibuat suatu agregat yang menghasilkan bentuk keluaran berupa kalkulasi untuk sebuah aplikasi bisnis. Berikut konsep-konsep multidimensional data, yaitu:

- 1. Dimensi: merupakan sebuah kategori yang independent dari multidimensional database. Tipe dari dimensi ini mengandung item yang digunakan sebagai kriteria query untuk ukuran database. Sebagai contoh adalah pendistribusian obat di suatu daerah:
  - a. Dimensi Daerah = {Jawa Timur, DKI Jakarta, Surabaya, Jakarta}

- b. Dimensi Waktu = { Tahun 1999, Tahun 2000, Bulan April, Bulan Maret, Bulan Juni, Tanggal 1, Tanggal 2, Tanggal 10}
- c. Dimensi Obat = { Anti Biotik, Vitamin, Ampicilin, Amoxcicilin}
- 2. Hirarki: merupakan bentuk kesatuan dari sebuah dimensi. Sebuah dimensi bisa terbentuk dari multilevel, yang mempunyai parent-child relationship. Hirarki didefinisikan bagaimana hubungan antar level. Contoh hirarki pada Dimensi Daerah:



Gambar 3.7 Hirarki pada Dimensi Daerah

- 3. Level: merupakan sebuah kumpulan dalam hirarki. Sebuah dimensi mempunyai multiple layer informasi, setiap layer adalah level. Contoh level pada Dimensi Daerah:
  - a. Propinsi = {DKI Jakarta, Jawa barat, Jawa
    Timur, Sumatra Selatan}
  - b. Kab./Kodya = {Jakarta Pusat, Bandung,
     Surabaya, Palembang}
  - c. Kecamatan = {Dago, Caringin, Senen, Matraman}
- 4. Member adalah sebuah item data dalam dimensi, kita bisa mendefinisikan ukuran database menggunakan member yang merupakan parent-child relationship.

Contoh member dalam sebuah tabel Pendistribusian Obat:

Tabel 3.2 Tabel Pendistribusian Obat

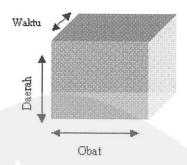
Öbat	Daerah	Waktu	Jumlah
Ampicilin	Dago	1990	2359
Ampicilin	Dago	1991	5489
Ampicilin	Senen	1992	2546
Redoxon	Matraman	1990	1254
Redoxon	Senen	1991	623
Redoxon	Dago	1992	2452
Redoxon	Matraman	1992	1254
Enervon-C	Senen	1990	1254
Enervon-C	Dago	1991	1258
Vit.C	Senen	1992	671
Amoxicilin	Dago	1990	7983
Enervon-C	Caringin	1992	568

Data diatas bisa digambarkan dalam bentuk 2 dimensi.

Tabel 3.3 Bentuk 2 dimensi Tabel Pendistribusian Obat

Penjualan Obat		Dimensi 1				
		th	1990	1991	1992	
	Obat	Daerah	1.4 4.		7.7 TV	Tarr.
	Ampicilin	Dago		2359	5489	
		Senen	13.			2546
Dimens						
2	Enervon-	Dago	23845		1258	
		Senen	1. 1.	1254		
	C					

Dari data diatas dapat di bentuk suatu analisa data. Data tersebut dapat diambil suatu analisa untuk total penjualan obat Ampicilin atau total penjualan obat selama tahun 1990 atau total penjualan untuk daerah Matraman. Data tersebut dapat di gambarkan dalam bentuk kubus dimensi, seperti berikut:



Gambar 3.8 Bentuk 3 dimensi tabel Pendistribusian Obat (www.informatika.lipi.go.id/olap-dan-terminologi-multi-dimensional-database)

Model penyimpanan multidimensi terdiri dari 2 tipe tabel yaitu tabel dimensi dan tabel fakta. Karakteristik dari tabel fakta yaitu:

- a. Dapat tumbuh secara cepat.
- b. Dapat mengenai volume data yang cukup besar.
- c. Terdiri dari ukuran-ukuran numerik bisnis.
- d. Terhubung dengan tabel-tabel dimensi melalui foreign key yang akan mereferensi primary key pada tabel-tabel dimensi.

Sedangkan karakteristik dari tabel dimensi yaitu:

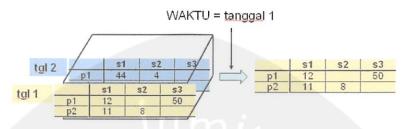
- a. Terdiri dari informasi tekstual yang merepresentasikan atribut-atribut bisnis.
- b. Terdiri dari metadata sederhana.
- c. Terdiri dari data static.
- d. Terhubung dengan tabel fakta melalui referensi dari foreign key.

Operasi pada Multidimensional Data:

1. Slicing dan Dicing

Operasi ini digunakan untuk mengambil potongan kubus berdasarkan nilai tertentu pada

satu atau beberapa dimensinya. Operasi ini dapat dilakukan dengan query biasa.



Gambar 3.9 Contoh operasi slicing-dicing

# 2. Pivoting

Operasi ini digunakan untuk menampilkan nilai-nilai ukuran dalam tata letak tabel yang berbeda.

Operasi ini juga dapat dilakukan pada model data 2 dimensi.

	Penjualan (juta \$)				
	Produk		Waktu		
		Tgl-1	Tgl-2		
Toko tl	Electronics	\$5.2			
	Toys	\$1.9			
	Clothing	\$2.3		- 1	
	Cosmetics	\$1.1			Slice & Piv
Toko t2	Electronics	\$8.9			Direct IV
	Toys	\$0.75			
	Clothing	\$4.6			N)
	Cosmeti			V.	\ \ \

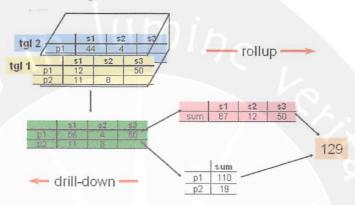
	Penju (juta		
Produk	Tg		
	Toko tl	Toko t2	
Electronics	\$5.2	\$8.9	
Toys	\$1.9	\$0.75	
Clothing	\$2.3	\$4.6	
Cosmetics	\$1.1	\$1.5	

Gambar 3.10 Contoh operasi pivoting

# 3. Roll-up dan Drill-down

Operasi Roll-up digunakan untuk melakukan generalisasi atau naik ke tingkat atasnya dalam hirarki dimensi sebanyak satu atau beberapa

dimensi dengan cara merangkum nilai-nilai ukurannya. Sedangkan operasi *Drill-down* digunakan untuk memilih dan menampilkan data rincian dalam satu atau beberapa dimensi. Operasi *Drill-down* merupakan kebalikan dari operasi *Roll-up*.



Gambar 3.11 Contoh operasi roll-up

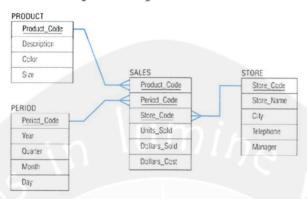
### Skema Multidimensinal Data:

### 1. Star Schema

Terdiri dari tabel fakta terpusat dan tabel dimensi yang terdapat disekelilingnya yang terhubung oleh Primary Key dan foreign key. Pada skema ini, tabel fakta tunggal berisi data rinci dan agregat. Satu kolom kunci untuk tiap dimensi sebagai kunci primer (primary key) tabel fakta. Nilai-nilai pada kolom kunci telah terdefinisi. Setiap dimensi akan direpresentasikan dalam satu tabel yang umumnya sangat terdenormalisasi. Keuntungan Star Schema:

- a. Mudah dipahami.
- b. Mudah untuk merepresentasikan hirarki dimensi.
- c. Metadata tidak rumit.

- d. Low maintenance.
- e. Jumlah operasi join minimal.



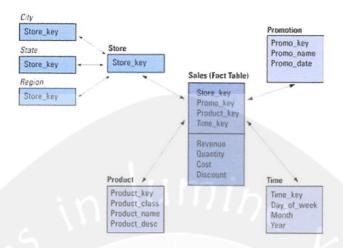
Gambar 3.12 Contoh Star Schema

### 2. Snowflake Schema

Skema ini lebih dekat dengan Entity Relationship Diagram (ERD) karena lebih dinormalisasi. Pada skema ini, atribut level tidak diperlukan lagi. Setiap tabel dimensi memiliki satu kolom kunci untuk setiap level dalam hirarki dimensi. Tabel dimensi pada level terendah menggabungkan atribut-atribut tabel dimensi lainnya dan masih berupa tabel fakta yang terdenormalisasi.

Kelebihan Snowflake Schema dibandingkan Star Schema adalah pemrosesan query tinggi untuk query-query yang melibatkan agregasi (hitungan total). Sedangkan kekurangan Snowflake Schema:

- a. Rumit dalam pemeliharaan dan metadatanya.
- b. Jumlah tabel dalam database membengkak.



Gambar 3.13 Contoh Snowflake Schema

### 3.5 Data Mart

Selain istilah data warehouse, dikenal juga istilah data mart. Data mart adalah versi yang lebih kecil atau subset dari Data Warehouse yang mendukung kebutuhan-kebutuhan departemental atau fungsi bisnis tertentu dalam perusahaan. Data mart mengandung subset data pada data warehouse yang biasanya merupakan ringkasan data yang berhubungan dengan departemen khusus atau fungsi bisnis tertentu.

Data mart tidak hanya berukuran lebih kecil namun data mart merupakan Data Warehouse yang lebih fokus. Pada banyak kasus, perusahaan menemukan kegunaan menciptakan data mart untuk unit bisnis yang spesifik yang memiliki kesamaan kebutuhan analisis data yang lebih spesifik. Data mart dapat berguna sebagai langkah pertama untuk membangun sebuah Data Warehouse yang skala besar. Data mart dapat juga diektraksi dari sebuah Data Warehouse dan ditempatkan pada sebuah lokal server untuk digunakan oleh anggota dari sebuah work

group ketika isi data mart mencukupi untuk kebutuhan yang terbatas.

mart menyediakan suatu struktur sistem informasi yang memperkenankan organisasi memiliki akses data fleksibel untuk melakukan slice dan dice pada data dengan berbagai cara dan menyelidiki hubungan antara summary dan detail data secara dinamis. Data mart adalah repositori kumpulan data dari data operasional dan sumber-sumber lain yang dirancang untuk menyajikan kumpulan bagian informasi dari para pekerja pengetahuan. Dalam cakupannya, data mungkin diproses dari database enterprise yang luas atau data warehouse atau mungkin lebih khusus.

Beberapa alasan yang mendasari pembuatan data mart antara lain:

- 1) Memberikan hak kepada *user* untuk mengakses data yang sering dibutuhkan untuk dianalisis.
- 2) Menyediakan data dalam bentuk yang sesuai dengan keseluruhan view data untuk sekelompok user dalam suatu departemen.
- 3) Meningkatkan waktu respon bagi end-user karena pengurangan volume data yang diakses.
- 4) Normalnya data mart menggunakan data yang lebih sedikit sehingga tugas-tugas seperti pembersihan data, load data, transformasi, dan integrasi menjadi jauh lebih mudah, dan karena itu pengimplementasian dan pembentukan data mart lebih sederhana daripada pembentukan data warehouse.

5) Biaya implementasi data mart normalnya lebih sedikit bila dibandingkan dengan kebutuhan dalam pembentukan data warehouse.

Ada beberapa pendekatan dalam pembangunan data mart. Pendekatan pertama yaitu membangun beberapa data mart dengan menggunakan data yang terintegrasi ke data warehouse. Pendekatan lainnya adalah dengan membuat data mart sejalan dengan pembuatan data warehouse. Hal ini dikarenakan untuk pemenuhan kebutuhan bisnis yang mendesak, sebagai contoh perusahaan ingin segera mengetahui total penjualan produk tertentu pada saat tertentu (Connolly & Begg, 2005).

## 3.5.1 Tipe-Tipe Data Mart

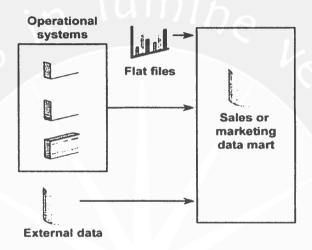
Data mart dapat dikategorikan ke dalam dua tipe, yaitu: Independent Data Mart dan Dependent Data Mart. Pengkategorian ini didasarkan pada sumber data (data sources) dari data mart tersebut. Berikut ini akan dijelaskan secara lebih rinci tentang kedua tipe ini.

# 3.5.1.1 Independent Data Mart

Independent data mart merupakan sebuah sistem stand-alone yang dibangun per bagian, yang mengambil data langsung dari sumber-sumber data operasional atau eksternal. Independent data mart mempunyai karakteristik sebagai berikut:

- a. Sumbernya adalah sistem-sistem operasional dan eksternal.
- b. Proses ETL-nya sulit. Karena independent data mart mengambil data dari sumber-sumber data yang belum bersih atau belum konsisten,

- sehingga usaha yang dilakukan dititikberatkan kepada error processing dan integritas data.
- c. Data mart dibangun untuk memenuhi kebutuhankebutuhan analitik. Penciptaan independent data mart seringkali diakibatkan karena kebutuhan solusi yang cepat untuk permintaan-permintaan analisis.



Gambar 3.14 Independent Data Mart

## 3.5.1.2 Dependent Data Mart

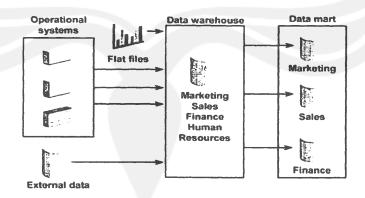
Dependent data mart mempercayakan data-datanya pada enterprisewide warehouse, yang menyediakan beberapa keuntungan seperti berikut:

- a. Konsistensi data pada data mart terjamin.
- b. Proses pengembangan untuk pemindahan, transformasi, dan penyimpanan data pada data warehouse hanya membutuhkan modifikasi dan penambahan apabila kita menciptakan data mart tambahan.
- c. Manajemen database lebih mudah, karen aturanaturan untuk backup, recovery, dan pengarsipan tersedia untuk semua data mart yang ada.

d. Data yang lebih detail dapat disimpan dalam enterprise warehouse, dan data mart dapat berbagi informasi, yang memungkinkan

Sedangkan karakteristik dari dependent data mart antara lain:

- 1. Sumber datanya adalah data warehouse.
- ETL-nya 2. Proses mudah. Dependent data mengambil data dari data warehouse pusat yang telah terlebih dahulu dibangun. Karena itu upaya utama dari membangun sebuah data mart, yaitu membersihkan dan mengekstraksi, dapat dilewatkan. Data mart tipe ini hanya membutuhkan data untuk dipindahkan dari satu database ke database lainnya.
- 3. Data mart ini adalah bagian dari perencanaan perusahaan. Dependent data mart biasanya dibangun untuk mencapai ketersediaan data dan performa yang lebih baik, kontrol yang lebih baik, dan biaya telekomunikasi yang lebih rendah sebagai hasil dari akses lokal ke data yang relevan terhadap departemen tertentu.



Gambar 3.15 Dependent Data Mart (Green, 2002)

## 3.5.2 Data Warehouse dan Data Mart

Seperti halnya data warehouse, data mart terdiri atas sebuah gambaran dari data operasional yang membantu pelaku bisnis untuk mengatur strategi berdasarkan analisis dari kecenderungan yang terjadi pada masa lalu dan pengalaman-pengalaman. Kunci yang membedakannya adalah pembuatan sebuah berdasarkan pada sebuah data khusus, kebutuhan yang telah didefinisikan sebelumnya untuk pengelompokan tertentu dan konfigurasi dari data terpilih. Sejak konfigurasi data mart menekankan pada kemudahan akses pada informasi yang saling berhubungan, star schema atau model dimensional adalah pilihan desain yang sangat popular, karena menyediakan sebuah relational database untuk melebihi fungsi analisis dari sebuah multidimensional database.

Karakteristik yang membedakan antara data mart dan data warehouse adalah sebagai berikut (Connolly & Begg, 2005):

- Data mart memfokuskan hanya pada kebutuhankebutuhan pemakai yang terkait dalam sebuah departemen atau fungsi bisnis.
- Data mart biasanya tidak mengandung data operasional yang rinci, seperti halnya pada pada data warehouse.
- 3. Karena data mart mengandung lebih sedikit data bila dibandingkan dengan data warehouse, maka data mart lebih mudah untuk dipahami dan dinavigasikan.

Perbedaan-perbedaan antara data mart dan data warehouse dapat dilihat pada tabel di bawah ini:

Tabel 3.4 Perbandingan Data Warehouse dan Data Mart

GC(1/10)/A	Data Warehouse	Data Mart
Ŀ	Lingkup perusahaan/Enterprise	Lingkup departemen
Ŀ	Perpaduan dari semua data mart	Subjek tunggal, line of bussiness (LOB)
Ŀ	Menerima data dari staging area	• Star-join (facts dan dimesions)
4	Struktur data sesuai cara pandang perusahaan	Struktur data sesuai dengan cara pandang tiap departemen
	Teknologi yang optimal untuk menyimpan dan mengatur data dalam jumlah yang sangat besar	<ul> <li>Teknologi optimal untuk akses dan analisa data</li> </ul>
Ŀ	Diorganisir pada E-R model	

### 3.6 Oracle Warehouse Builder

Oracle Warehouse Builder (OWB) lebih dari sekedar alat bantu (tool) ETL. OWB juga merupakan tool untuk perancangan dan pemeliharaan data warehouse, data mart, dan e-business intelligence. Aspek penting OWB berasal dari perspektif pelanggan yang memungkinkan integrasi dari lingkungan data warehouse tradisional dengan lingkungan e-business yang baru (Oracle Corporation, Sumber data OWB tidak hanya terbatas pada database Oracle saja. OWB juga mendukung database lain, mencakup DB2, SQL Server, Sybase, Informix, Teradata. OWB juga bekerja dengan file dan aplikasi sumber data pada perusahaan, sehingga OWB mendukung koleksi data yang lengkap untuk perusahaan.

OWB menyediakan kemampuan profiling dan auditing melalui user interface-nya, menyediakan manajemen

kualitas data yang lengkap ketika dikombinasikan dengan keikutsertaan user tersebut dan peningkatan proses. Dari sejarah yang ada, pembersihan dan profiling data memerlukan pengetahuan yang baik mengenai SQL dan PL/SQL. Akan tetapi OWB terintegrasi dengan profiler dan Data Correction Wizard yang menjadikan tugas tersebut relatif lebih mudah untuk dilaksanakan. Warehouse Builder terdiri dari komponen fungsional utama, seperti berikut:

## 1. Repository

Terdiri dari satu set tabel pada database Oracle yang diakses melalui Java-based access layer. Semua pekerjaan user disimpan dalam repository, sebagai contoh: definisi sumber, definisi target, dan mapping sumber ke target.

- 2. Graphical User Interface (GUI) Memungkinkan akses ke repository. GUI menonjolkan editor grafis dan penggunaan wizard secara luas. GUI ditulis dalam Java, yang memampukan untuk dapat berjalan pada platform Windows dan UNIX.
- 3. Code Generator

  Ditulis dalam Java dan didasarkan pada definisi
  yang ada pada repository, serta men-generate code
  untuk implementasi pada warehouse.

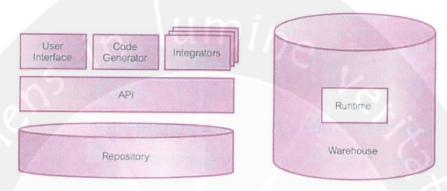
# 4. Integrators

Merupakan komponen yang digunakan untuk mengekstrak data yang berasal dari sumber data tertentu.

#### 5. Run Time

Merupakan satu set tabel, sequence, package, dan trigger yang diinstall pada skema target. Objek

database ini adalah dasar dari kemampuan auditing dan deteksi kesalahan dari OWB. Sebagai contoh, load data dapat di-restart berdasarkan informasi yang tersimpan di tabel runtime. OWB mencakup sebuah runtime audit viewer untuk browsing tabel runtime dan report runtime.



Gambar 3.16 Arsitektur Oracle Warehouse Builder (Connolly and Begg, 2005)

OWB membantu user dalam melakukan beberapa tugas pada data warehouse, seperti berikut ini:

### 1. Pendefinisian struktur data sumber

Segera setelah kebutuhan ditetapkan dan sumber data telah dikenali, tool seperti OWB dapat digunakan untuk membangun data warehouse. OWB mampu menangani bermacam-macam sumber data dengan menggunakan integrator. OWB juga mempunyai konsep sebuah modul yang merupakan pengelompokkan yang logis dari objek yang saling terkait.

Ada dua tipe modul, yaitu sumber data dan warehouse. Sebagai contoh, modul sumber data mungkin berisi semua definisi tabel dalam database OLTP yang merupakan sumber untuk data warehouse. Dan modul yang bertipe warehouse mungkin berisi

definisi dari tabel fakta, dimensi, dan staging yang menyusun data warehouse.

Hal ini penting untuk dicatat bahwa modul selalu berisi definisi, yaitu metadata dari salah satu sumber atau warehouse. User mengidentifikasikan integrator yang sesuai dengan sumber data, dan setiap integrator mengakses sebuah sumber dan meng-import metadata yang menggambarkannya.

## 2. Perancangan target warehouse

Langkah selanjutnya adalah merancang target warehouse berdasarkan kebutuhan user. Salah satu desain yang paling populer adalah star schema dan variasinya. Selain itu, tool intelegensi bisnis juga banyak yang dioptimalkan untuk jenis desain tersebut. OWB mendukung semua variasi dari desain skema. OWB menonjolkan wizard dan editor grafis untuk tabel fakta dan dimensi. Contohnya, dalam Dimension Editor didefinisikan atribut, level, dan hirarki dari dimensi.

# 3. Pemetaan (mapping) sumber ke target

Bilamana sumber dan target telah terdefinisi, tugas selanjutnya adalah memetakan keduanya secara bersama. Modul sumber dapat dipakai kembali dalam pemetaan yang berbeda. Modul warehouse sendiri dapat juga digunakan sebagai modul sumber. Contohnya, pada arsitektur dimana database OLTP memberi masukan data ke data warehouse pusat, yang kemudian memberi masukan data ke data mart, maka di sini data warehouse berperan sebagai target

dilihat dari perspektif database OLTP dan sebagai sumber dilihat dari perspektif data mart.

Pemetaan dari OWB didefinisikan menjadi dua level. High-level mapping menandai adanya modul sumber dan target. Satu level dibawahnya adalah detail mapping yang memperbolehkan user untuk memetakan kolom sumber ke dalam kolom target dan menetapkan transformasi. Fitur transformation library dari OWB memungkinkan user untuk dapat memilih transformasi yang sudah ditetapkan sebelumnya.

## 4. Generate code

Code Generator adalah komponen OWB yang membaca definisi target dan pemetaan sumber ke target dan men-generate code untuk implementasi warehouse selanjutnya. Tipe code yang dihasilkan dapat bervariasi tergantung dari tipe objek yang user inginkan untuk implementasi.

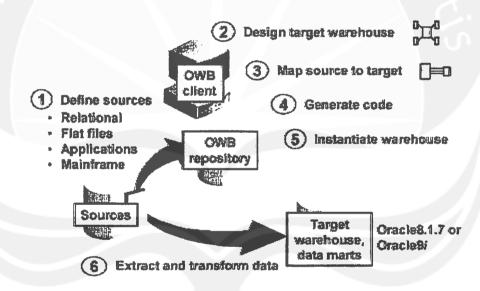
# 5. Pembentukan warehouse dan ekstrak data

Sebelum data dipindahkan dari sumber ke database target, developer harus membentuk warehouse. Dengan kata lain, menjalankan script DDL yang telah digenerate untuk menghasilkan skema target. OWB memilih langkah ini sebagai deployment. Segera setelah skema target terbentuk, program PL/SQL dapat memindahkan data dari sumber ke dalam target.

### 6. Pemeliharaan data warehouse

Setelah data warehouse terbentuk dan proses initial load selesai dijalankan, maka data warehouse harus dipelihara. Sebagai contoh, tabel

fakta harus direfresh secara teratur, sehingga query yang dijalankan mengembalikan hasil yang upto-date. Tabel dimensi harus diperluas diperbaharui, walaupun frekuensinya sangat sedikit dibandingkan dengan tabel fakta. Salah satu contoh dari slowly changing dimension adalah customer, dimana alamat, status, atau nama mungkin saja berubah sepanjang waktu. Selain INSERT, OWB menyediakan cara lain untuk memanipulasi data warehouse antara lain UPDATE, INSERT/UPDATE (insert baris, jika sudah ada, akan diubah), dan UPDATE/INSERT (update baris, tidak ada, akan ditambahkan).



Gambar 3.17 Alur Proses Pembangunan Data Warehouse dalam OWB