

# *Data warehouse*

## *Introduzione*

Elena Baralis  
Politecnico di Torino

# Supporto alle decisioni aziendali

- La maggior parte delle aziende dispone di enormi basi di dati contenenti dati di tipo operativo
  - queste basi di dati costituiscono una potenziale miniera di informazioni utili
- Sistemi per il supporto alle decisioni permettono di
  - analizzare lo stato dell'azienda
  - prendere decisioni *rapide e migliori*

# Supporto alle decisioni aziendali

- Analisi e previsione dell'evoluzione della domanda
- Individuazione di aree critiche
- Chiarezza dei conti e trasparenza finanziaria
  - reporting, pratiche antifrode e antiriciclaggio
- Definizione e realizzazione di strategie vincenti
  - contenimento di costi e aumento di profitti

# Business Intelligence

- Intelligence: da *intus legere*
- Disciplina di supporto alla decisione strategica aziendale
- Obiettivo: trasformazione dei dati aziendali in informazioni fruibili
  - a livelli diversi di dettaglio
  - per applicazioni di analisi
- Tipologia di utenza eterogenea
- Necessaria un'adeguata infrastruttura hardware e software di supporto

# Ambiti applicativi

- Industrie manifatturiere: gestione ordini e spedizioni, supporto clienti
- Distribuzione: profilo utenti, gestione magazzino
- Servizi finanziari: analisi acquisti (carta di credito)
- Assicurazioni: analisi richieste indennizzo, riconoscimento frodi
- Telecomunicazioni: analisi delle chiamate, riconoscimento frodi
- Servizi pubblici: analisi dell'utilizzo
- Sanità: analisi dei risultati

# Data warehouse

- Base di dati per il supporto alle decisioni, che è mantenuta *separatamente* dalle basi di dati operative dell'azienda
- Dati
  - orientati ai soggetti di interesse
  - integrati e consistenti
  - dipendenti dal tempo, non volatiliutilizzati per il supporto alle decisioni aziendali

*W. H. Inmon, Building the data warehouse, 1992*

# Perché dati separati?

- Prestazioni
  - ricerche complesse riducono le prestazioni delle transazioni operative
  - metodi di accesso diversi a livello fisico
- Gestione dei dati
  - informazioni mancanti (storico)
  - consolidamento dei dati
  - qualità dei dati (problema di inconsistenze)

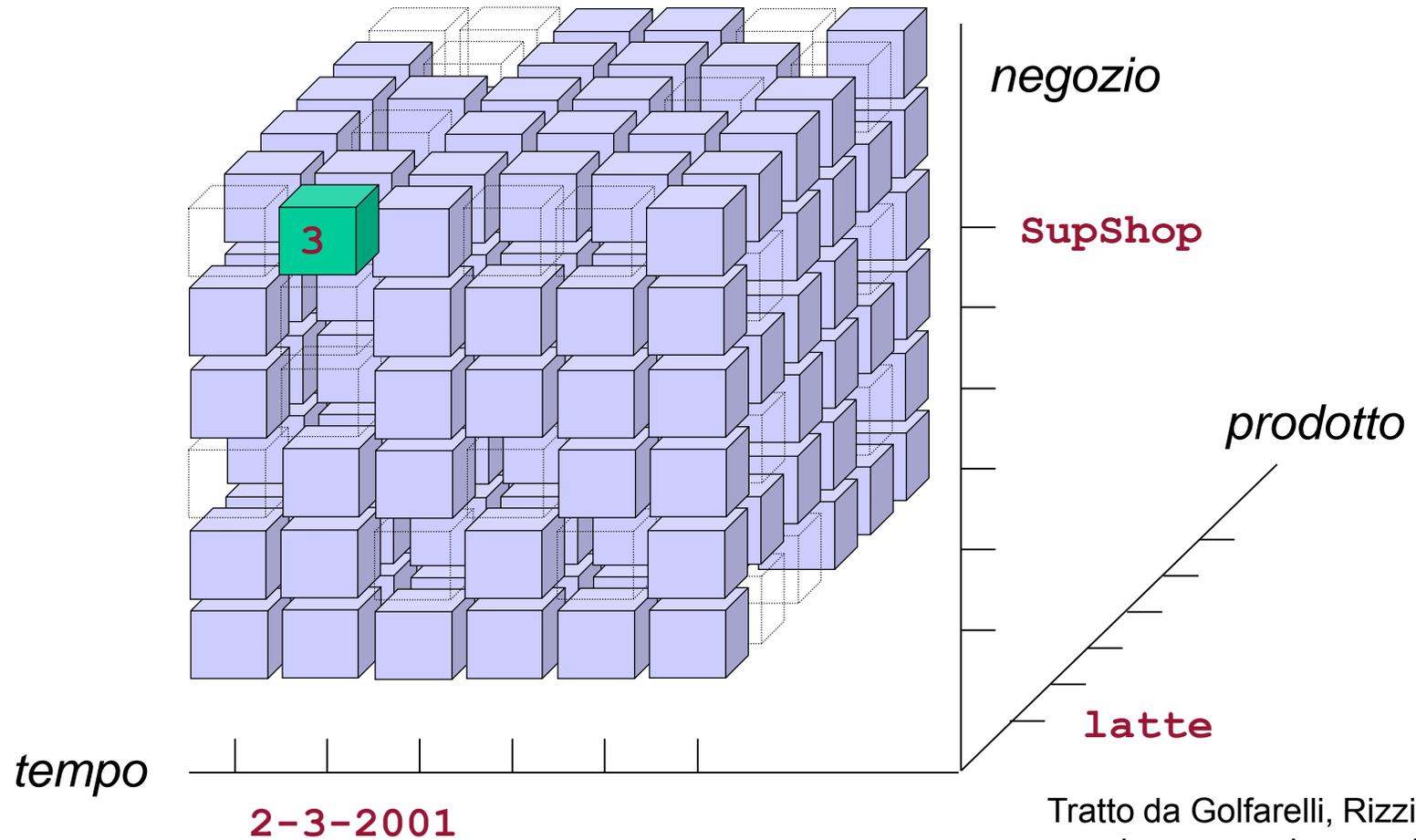
# *Struttura e analisi dei dati*

Elena Baralis  
Politecnico di Torino

# Rappresentazione multidimensionale

- Dati rappresentati come un (iper)cubo con tre o più dimensioni
- Misure su cui si esegue l'analisi: elementi individuati all'intersezione delle dimensioni
- Data warehouse per l'analisi delle vendite di una catena di supermercati
  - assi dimensionali: prodotto, negozio, tempo
  - misure: quantità venduta, importo della vendita, ...

# Rappresentazione multidimensionale



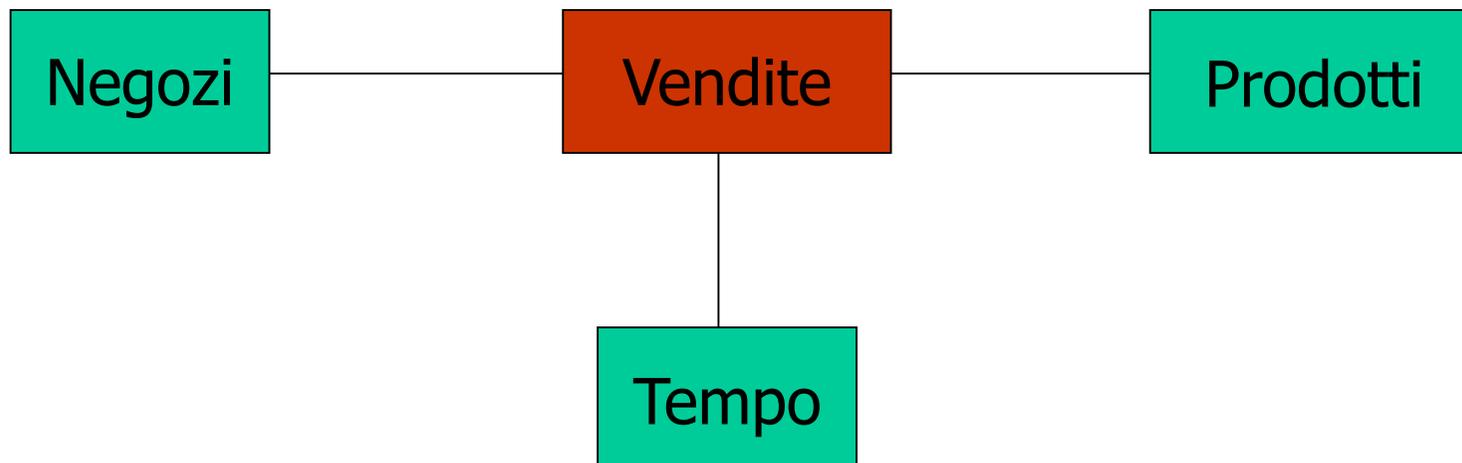
Tratto da Golfarelli, Rizzi, "Data warehouse, teoria e pratica della progettazione", McGraw Hill 2006

# Rappresentazione relazionale: modello a stella

- Misure numeriche memorizzate nella *tabella dei fatti*
  - gli attributi contengono valori numerici
- Le *dimensioni* descrivono il contesto di ogni misura nella tabella dei fatti
  - contengono molti attributi descrittivi

# Esempio

Data warehouse per l'analisi delle vendite di una catena di supermercati



# Dimensione del data warehouse

- dimensione tempo: 2 anni x 365 giorni
- dimensione negozio: 300 negozi
- dimensione prodotto: 30.000 prodotti, di cui 3.000 venduti ogni giorno in ogni negozio
- numero di righe della tabella dei fatti:  
$$730 \times 300 \times 3000 = 657 \text{ milioni}$$

⇒ spazio occupato dalla tabella dei fatti  $\approx$  21GB

# Strumenti di analisi dei dati

- Analisi OLAP: calcolo di funzioni aggregate complesse
  - necessità di fornire supporto a diversi tipi di funzione aggregata (esempi: media mobile, top ten)
- Analisi dei dati mediante tecniche di data mining
  - varie tipologie di analisi
  - pesante componente algoritmica

# Strumenti di analisi dei dati

- Presentazione
  - attività distinta dalla ricerca: i dati ottenuti da una ricerca possono essere rappresentati mediante diversi tipi di strumenti di rappresentazione
- Ricerca di motivazioni
  - esplorazione dei dati mediante approfondimenti (esempio: drill down)

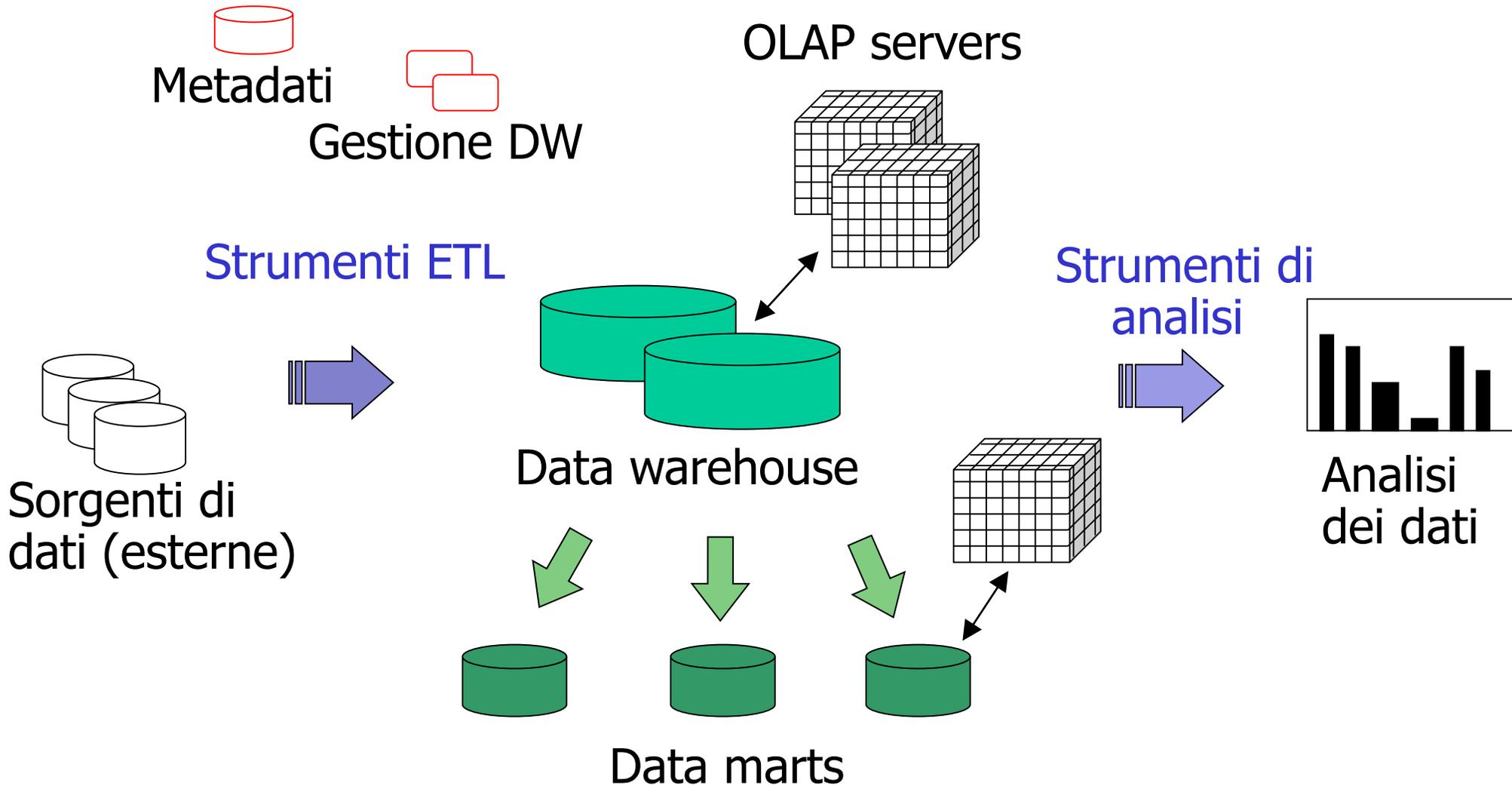
# *Architetture per data warehouse*

Elena Baralis  
Politecnico di Torino

# Architetture per data warehouse

- Separazione tra elaborazione transazionale e analisi dei dati
  - evitare le architetture a un livello
- Architetture a due o più livelli
  - separano in misura diversa i dati in ingresso nel data warehouse dai dati oggetto dell'analisi
  - maggiormente scalabili

# Elementi costitutivi di un data warehouse



# Data warehouse e data mart

*Warehouse aziendale:* contiene informazioni sul funzionamento di “tutta” l’azienda

- processo di modellazione funzionale esteso
- progettazione e realizzazione richiedono molto tempo

*Data mart:* sottoinsieme dipartimentale focalizzato su un settore prefissato

- due possibilità
  - alimentato dal data warehouse primario
  - alimentato direttamente dalle sorgenti
- realizzazione più rapida
- richiede progettazione attenta, in modo da evitare problemi di integrazione in seguito

# Server per data warehouse

- Server ROLAP (Relational OLAP)
  - DBMS relazionale esteso
    - rappresentazione compatta di dati sparsi
  - estensioni SQL per aggregati
  - metodi di accesso speciali che realizzano le operazioni di accesso in modo efficiente
- Server MOLAP (Multidimensional OLAP)
  - dati rappresentati in forma matriciale (multidimensionale) proprietaria
    - dati sparsi richiedono compressione
  - primitive OLAP speciali
- Server HOLAP (Hybrid OLAP)

# Strumenti ETL

- Processo di preparazione dei dati da introdurre nel data warehouse
  - Extraction
  - Transformation
  - Loading
- Processo eseguito durante
  - il primo popolamento del DW
  - l'aggiornamento periodico dei dati

# Processo ETL

*Estrazione:* acquisizione dei dati dalle sorgenti

*Pulitura:* operazioni volte al miglioramento della qualità dei dati (correttezza e consistenza)

*Trasformazione:* conversione dei dati dal formato operativo a quello del data warehouse (integrazione)

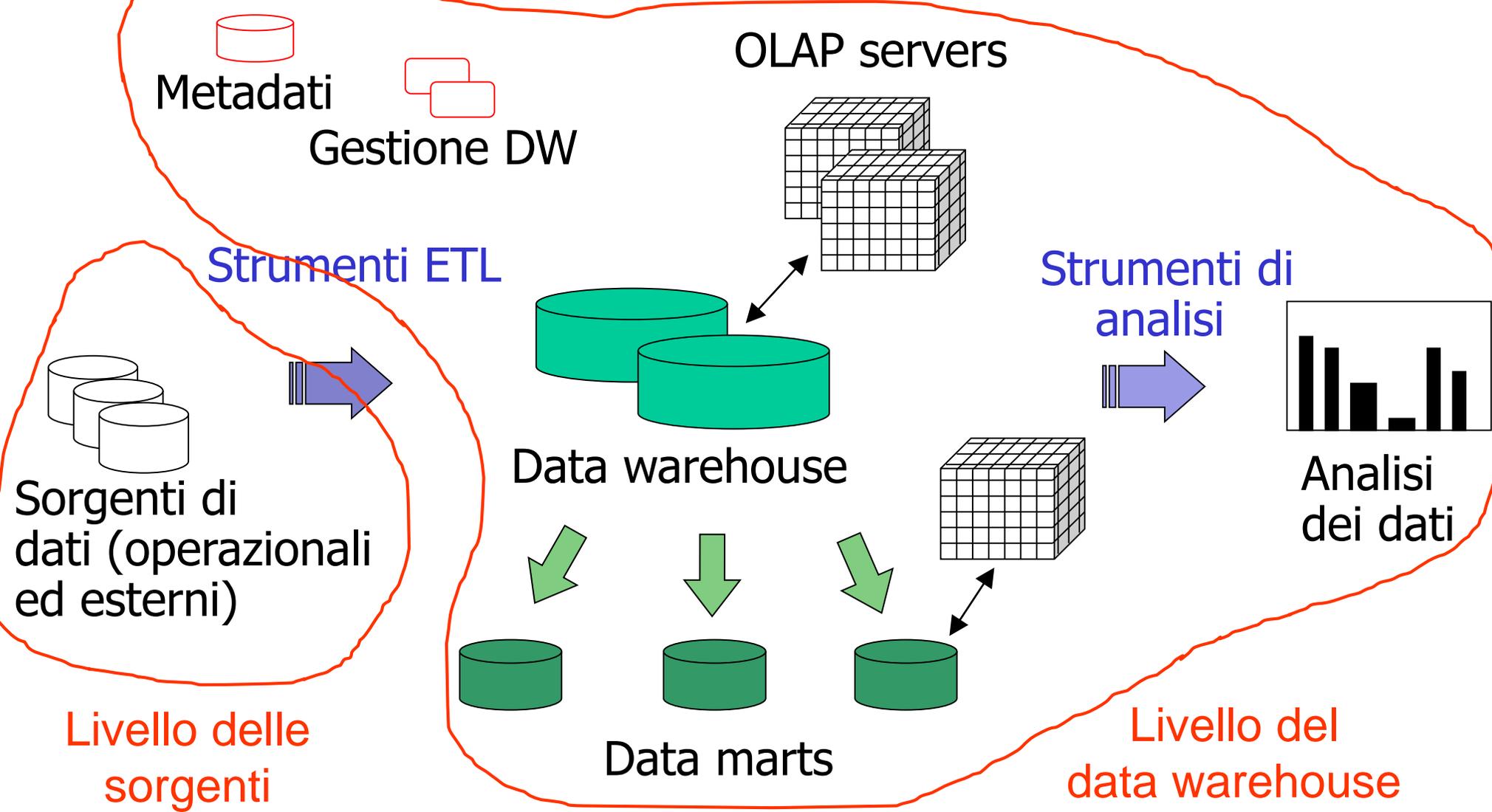
*Caricamento:* propagazione degli aggiornamenti al data warehouse

# Metadati

Metadati = dati sui dati

- Diversi tipi di metadati
  - per trasformazione e caricamento: descrivono i dati sorgenti e le trasformazioni necessarie
    - utile usare una notazione comune per dati sorgente e dati risultanti dalle trasformazioni
    - CWMI (Common Warehouse Metadata Initiative): standard proposto da OMG per l'interscambio di dati tra strumenti DW e repository di metadati in ambienti eterogenei e distribuiti
  - per la gestione dei dati: descrivono la struttura dei dati presenti nel data warehouse
    - anche per dati derivati, quali le viste materializzate
  - per la gestione delle query: dati sulla struttura delle query e monitoraggio della loro esecuzione
    - codice SQL della query
    - piano di esecuzione
    - uso di memoria e CPU

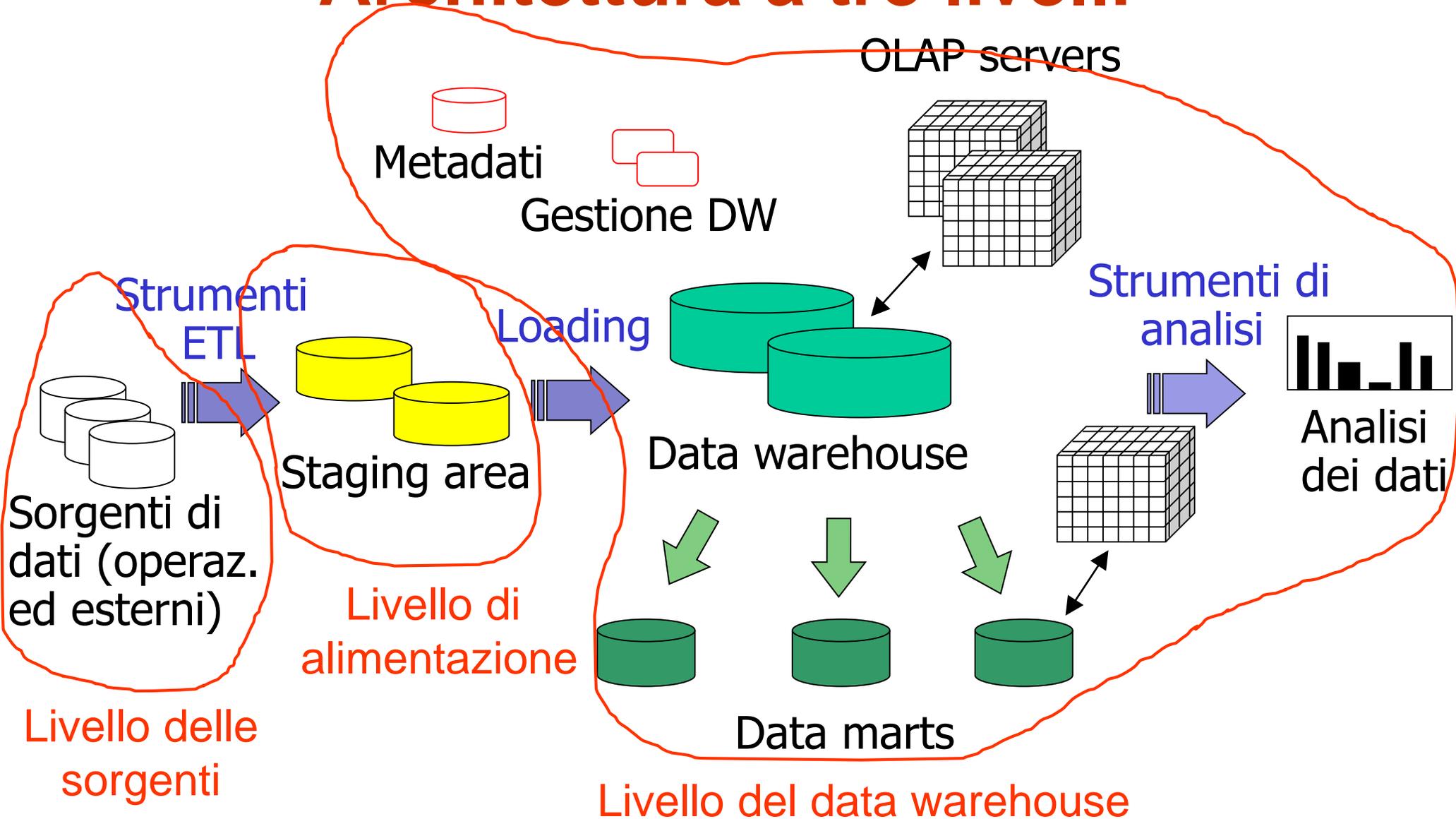
# Architettura a due livelli



# Caratteristiche delle architetture a 2 livelli

- Disaccoppiamento dalle sorgenti
  - possibilità di gestire dati esterni al sistema OLTP
  - modellazione dei dati adatta all'analisi OLAP
  - progettazione fisica del data warehouse mirata al carico analitico
- Facilità di gestione delle differenti granularità temporali dei dati operazionali e analitici
- Separazione del carico transazionale da quello analitico
- Necessità di svolgere “al volo” la preparazione dei dati (ETL)

# Architettura a tre livelli



# Caratteristiche delle architetture a 3 livelli

- *Staging area*: area di transito che permette di separare l'elaborazione ET dal caricamento nel data warehouse
  - permette operazioni complesse di trasformazione e pulizia dei dati
  - offre un modello integrato dei dati aziendali, ancora vicino alla rappresentazione OLTP
  - talvolta denominata Operational Data Store (ODS)
- Introduce ulteriore ridondanza
  - aumenta lo spazio necessario per i dati