

# Organizzare e preparare i dati per la Business Intelligence con Microsoft Power BI

Alperia

Bolzano, 04 febbraio 2025



#### Organizzazione dei dati (DataWareHousing) (circa 10%)

- ✓ Fatti vs Dimensioni
- ✓ Definire e creare chiavi per le relazioni
- ✓ Tipi di chiavi: primarie ed esterne, surrogate e naturali
- ✓ Granularità e tabelle bridge
- ✓ Relazioni 1 a molti, molti a molti ed uno a uno
- ✓ Schemi a stella e snowflake
- ✓ Dimensioni con ruoli multipli
- ✓ Slowly Changing Dimension

#### Preparazione dei dati (ETL) (circa 15%)

- ✓ Identificare e connettersi a origini dati
- ✓ Modificare le impostazioni dell'origine dati, incluse le credenziali
- ✓ DirectQuery vs Import
- ✓ Parametri
- Risolvere i problemi di qualità dei dati (incoerenze, valori imprevisti o nulli)
- ✓ Errori di importazione dei dati
- ✓ Selezionare il corretto tipo di dato per le colonne dei dati importati
- ✓ Creare e trasformare colonne
- ✓ Raggruppare e aggregare righe
- ✓ Trasformare tramite Pivot o Unpivot
- ✓ Gestire i dati semistrutturati
- ✓ Riferimento o Duplicazione Query
- ✓ Merge e Append di Query
- ✓ Anatomia del linguaggio "M"





Artificial Intelligence
Predictive and
Advanced Analytics
Information Design
BI & Big Data Strategies
Deep Dive Advanced
Analytics

• • •



## Perché ci serve un «magazzino dei dati»?



Come si utilizzano i dati in azienda

- ... osservare come gira la ruota
- ... prendere le migliori decisioni per far girare la ruota più velocemente
- ✓ Migliore categoria di prodotti?
- ✓ Vendite rispetto al mese scorso?
- ✓ Come possiamo migliorare?



Prendere decisioni basate sui dati



Registrazione di dati operativi

- ... far girare la ruota
- ✓ Ricevere ed evadere ordini
- ✓ Ricevere e reagire a reclami
- ✓ Acquistare per riempire il magazzino

**OLAP=Online Analytical Processing** 

**OLTP = Online Transactional Processing** 

## Perché ci serve un «magazzino dei dati»?



La mancanza di un «magazzino di dati» è accompagnata da affermazioni del tipo (Kimball 1996):

<sup>&</sup>quot;Abbiamo un sacco di dati ma non li usiamo"

<sup>&</sup>quot;I nostri dati sono molto difficili da analizzare" – user friendly

<sup>&</sup>quot;I dati sono su differenti sistemi ed è difficile accedervi" - ETL

<sup>&</sup>quot;Voglio solo vedere ciò che è importante!"

<sup>&</sup>quot;Voglio accedere ai dati in maniera semplice e veloce"

<sup>&</sup>quot;Voglio prendere decisioni basate sui dati!"

## Perché ci serve un «magazzino dei dati»?



Diversi requisiti nei processi transazionali ed analitici

- ✓ Si analizzano migliaia o milioni di dati insieme
- ✓ Ci vuole performance nelle interrogazioni
- ✓ Interessa la «storia»
- ✓ Deve essere utilizzabile da tutti



Prendere decisioni basate sui dati



Registrazione di dati operativi

- ✓ Si elabora un dato alla volta
- ✓ Si inseriscono, modificano, cancellano dati
- ✓ Non interessa la «storia»

**OLAP=Online Analytical Processing** 

**OLTP = Online Transactional Processing** 

#### Cosa è un «magazzino dei dati»?



Un archivio di dati che viene utilizzato ed ottimizzato per scopi di reporting ed analisi dei dati. Con le seguenti caratteristiche:

- 1. Molto facile da usare
- 2. Interrogazioni molto veloci
- 3. A supporto delle analisi di business

#### Obiettivi di un «magazzino dei dati»

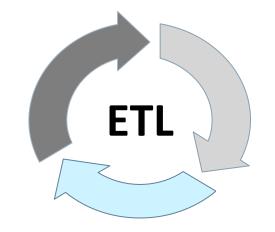




Registrazione

di dati

operativi





#### Luogo centralizzato di archiviazione:

- ✓ Coerente con il business
- √ Veloce nella risposta
- √ Facile da usare
- ✓ Costantemente alimentato
- ✓ Base per la Business Intelligence



## Data Lake o DataWareHouse?

	Data Lake	DataWareHouse
Dati	Dati grezzi	Dati processati
Tecnologie	Big Data	Database
Struttura	Dati non strutturati	Dati strutturati
Casi d' Uso	Non definito a priori	Specifico e definito
Utenti	Competenze maggiori	Competenze di business

Sono quindi molto diversi e possiamo averli entrambi, possiamo costruire un DWH su alcune parti del DL

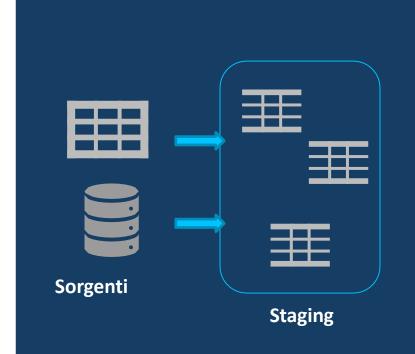
# Cosa è la Business Intelligence?



L'insieme di strategie, procedure, tecnologie e infrastrutture che servono ad ottenere insight significativi dai dati.

# Pipeline dai dati alla Business Intelligence





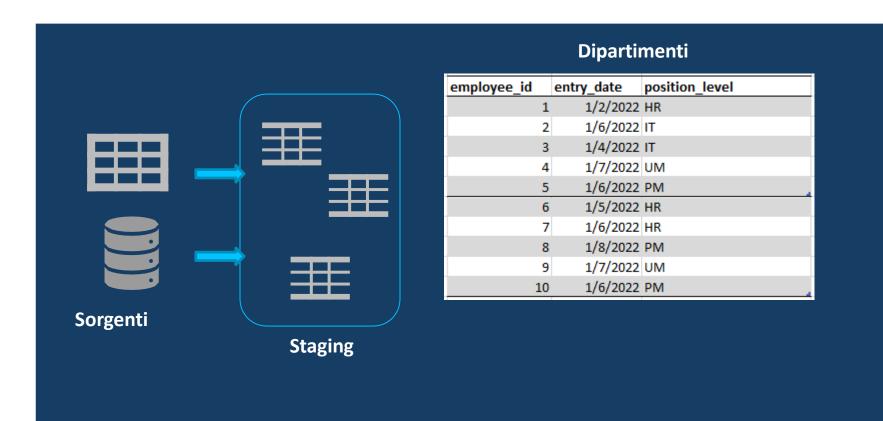
#### Dipartimento 1

employee_id	entry_date	position_level
1	1/2/2022	HR
2	1/6/2022	IT
3	1/4/2022	IT
4	1/7/2022	UM
5	1/6/2022	PM

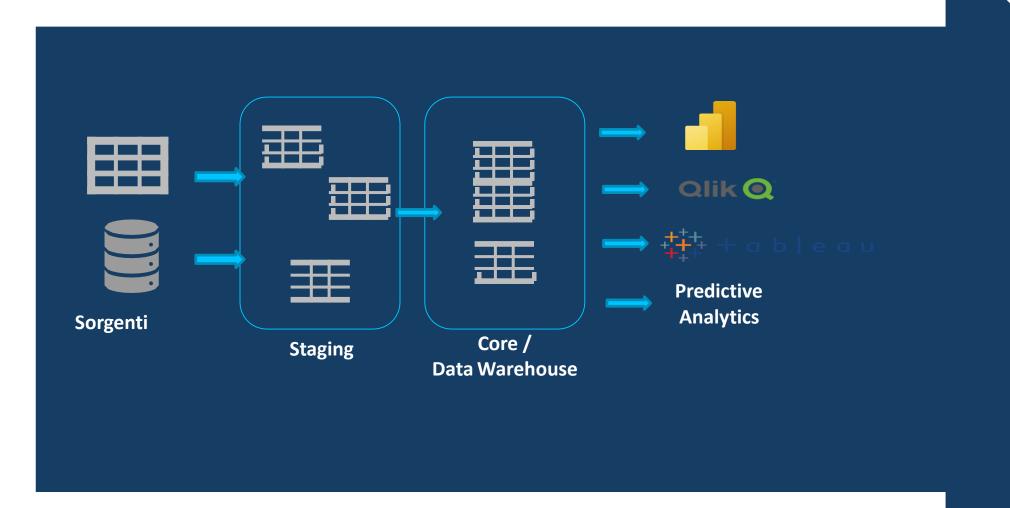
#### Dipartimento 2

employee_id	entry_date	position_level
6	1/5/2022	HR
7	1/6/2022	HR
8	1/8/2022	PM
9	1/7/2022	UM
10	1/6/2022	PM ,

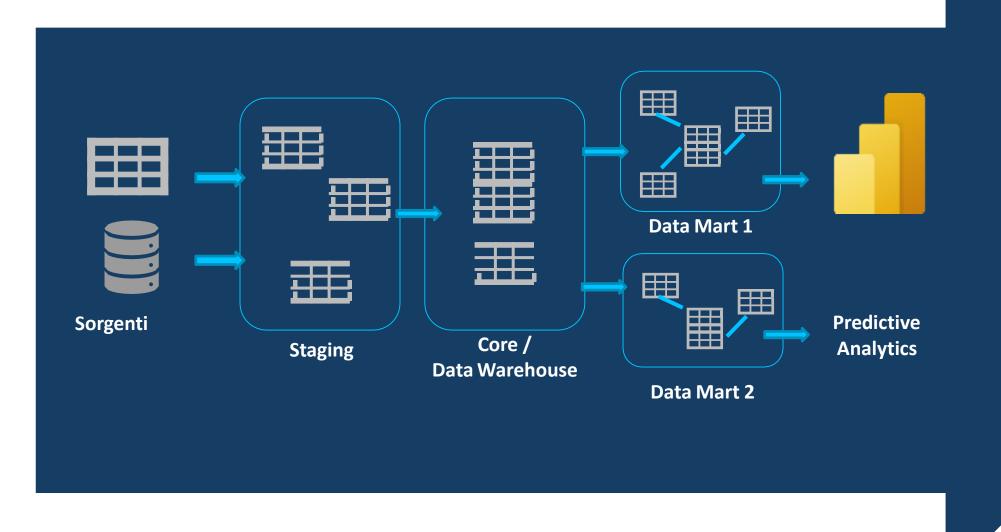








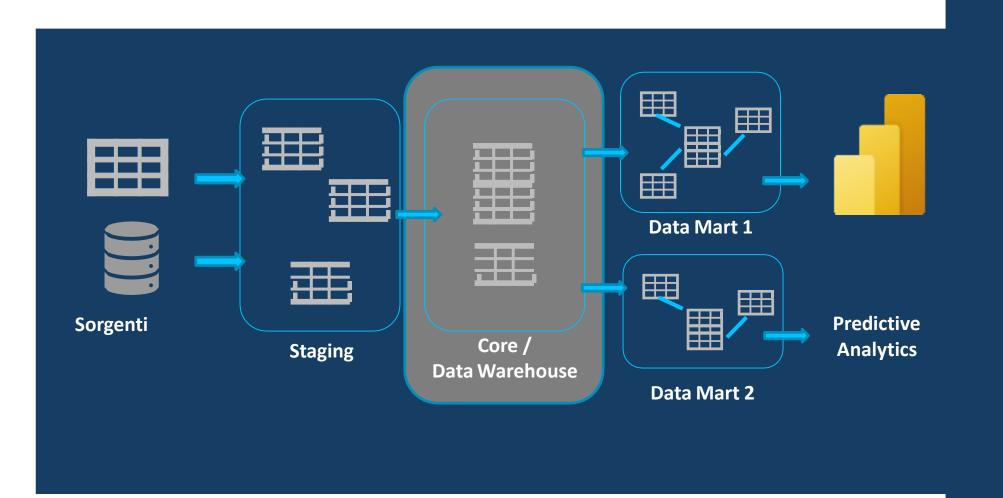




se abbiamo un grande data warehouse composto da moltissime tabelle e abbiamo molti casi d'uso diversi

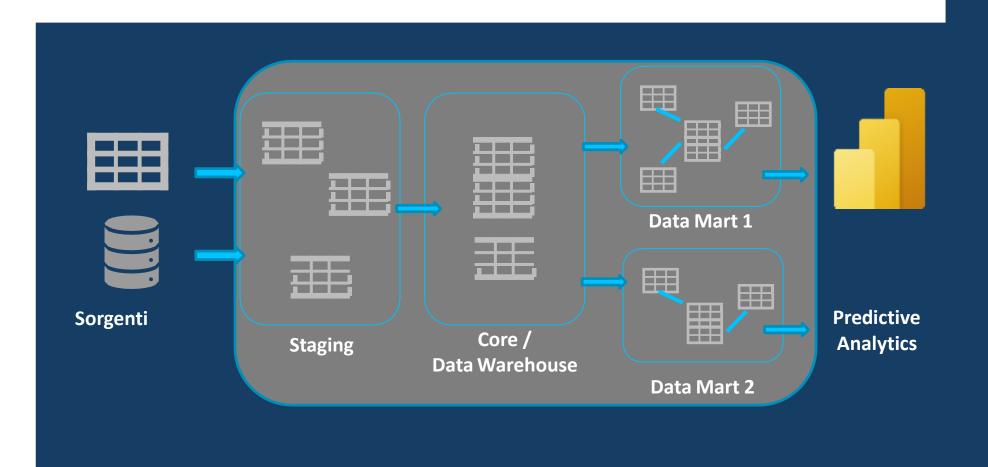
## Cosa è DataWareHouse?





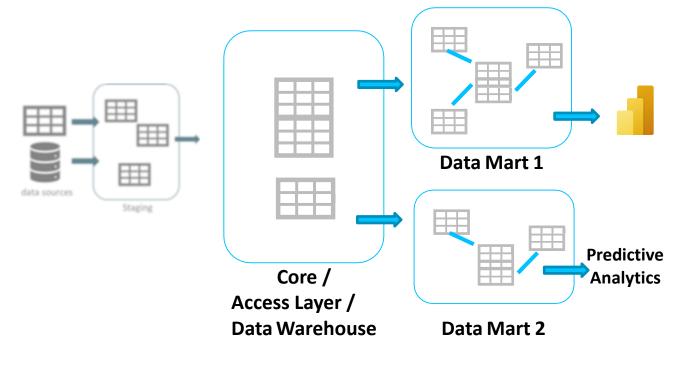
#### Cosa è DataWareHouse?





#### **Focus sui Data Mart**





- ✓ Sottoinsieme del DataWareHouse
- ✓ Modello Dimensionale
- ✓ Possono essere ulteriormente aggregati

#### Vantaggi

- + usabilità
- + accettazione di un DM rispetto ad un DWH
- + prestazioni

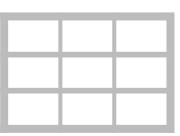
#### Casi d'uso

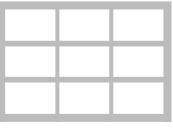
- Utilizzabile con diversi strumenti
- Utilizzabile con diverse tecnologie (ad es. «in memory»)
- Plasmabile su ogni processo di business





Relazionali





**Tabelle** (relazioni)

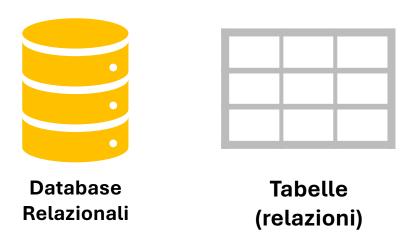
id	date	•	customer_id
1	1/2/2022		2
2	1/2/2022	Chilli - Green, Organically Grown	2
3	1/2/2022		5
4	1/2/2022	Cheese Cracker (Mcvities)	1
5	1/2/2022	Centre Filled Chocolate Cake	5

Righe (record) e Colonne (campi)

```
SELECT
       <column1>,
        <column2>, ...
        FROM
```

**SQL** per interrogare (query)







id	k	late	product	customer_id
1		1/2/2022	Fulltoss Tangy Tomato	2
2		1/2/2022	Chilli - Green, Organically Growr	2
3		1/2/2022	Masala Powder	5
4		1/2/2022 Cheese Cracker (Mcvities) 1		1
5		/2/2022 Centre Filled Chocolate Cake		5

_		
id	name city	
1	Frank	New York
2	Sarah	Chicago
3	Sabrina	New Orleans
4	Maya	Los Angelas
5	Marc	Delas



Chiavi Chiavi primarie esterne

					١.	
id	¢	late	product	customer_id	n	ame
1	I	/2/2022	Fulltoss Tangy Tomato	2		Sarah
2	I	/2/2022	Chilli - Green, Organically Grown	2		Sarah
3	I	/2/2022	Masala Powder	5		Marc
4	I	/2/2022	Cheese Cracker (Mcvities)	1		Frank
5	I	/2/2022	Centre Filled Chocolate Cake	5		Marc
	٦				7	

id	name	city
1	Frank	New York
2	Sarah	Chicago
3	Sabrina	New Orleans
4	Maya	Los Angelas
5	Marc	Delas

```
SELECT s.id,
s.product,
s.customer_id,
c.name
FROM Sales s

LEFT JOIN customer c
ON s.customer_id = c.id
```



Chiavi Chiavi primarie esterne

id	ate	product	customer id	name
1	/2/2022	Fulltoss Tangy Tomato	2	Sarah
2	/2/2022	Chilli - Green, Organically Grown	2	Sarah
3	/2/2022	Masala Powder	5	Marc
4	/2/2022	Cheese Cracker (Mcvities)	1	Frank
5	/2/2022	Centre Filled Chocolate Cake	5	Marc

id	name	city
1	Frank	New York
2	Sarah	Chicago
3	Sabrina	New Orleans
4	Maya	Los Angelas
5	Marc	Delas

- ✓ Logica, algoritmi e performance dagli anni 70 agli anni 90
- ✓ Performance sempre più elevate
- ✓ Utilizzabile negli OLAP, relazione tra più tabelle e contesto



Chiavi Chiavi primarie esterne

ľ			<u> </u>			<b>N</b> .	
	id	¢	late	product	customer_id	n	ame
	1		/2/2022	Torriato	2		Sarah
	2		/2/2022	Chilli - Green, Organically Grown	2		Sarah
	3	I	/2/2022	Masala Powder	5	1	Marc
	4		/2/2022	Cheese Cracker (Mcvities)	1		Frank
	5		/2/2022	Centre Filled Chocolate Cake	5		Marc
						77	

id	name	city
1	Frank	New York
2	Sarah	Chicago
3	Sabrina	New Orleans
4	Maya	Los Angelas
5	Marc	Delas

Relational database management system (RDMS)

- ✓ Oracle
- ✓ Microsoft SQL Server
- ✓ PostgreSQL
- ✓ MySQL
- ✓ Amazon Relational Database Service (RDS)
- ✓ Azure SQL databases
- ✓ Snowflake

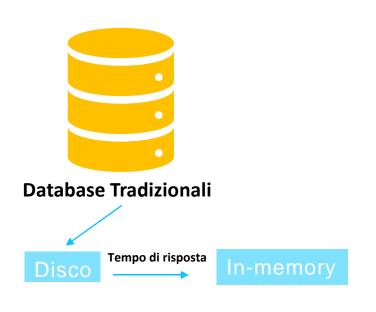
# Tecnologie per i DWH – i database in-memory

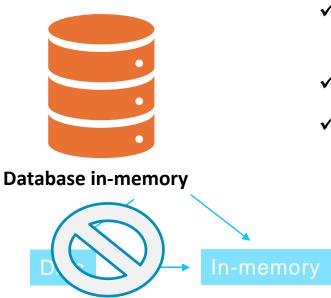


- ✓ Ottimizzati per le prestazioni delle query
- ✓ Ideali per le analytics con un alto volume di query
- ✓ Usati solitamente per i data marts
- ✓ Indipendenti da dati strutturati in modo relazionale o non relazionale

#### Tecnologie per i DWH – i database in-memory







- Sistema di archiviazione a colonne
- ✓ Piani di query paralleli
- ✓ Altre tecnicalità...

- Durability: quando il database viene scollegato dall'alimentazione o viene resettato, le informazioni vengono completamente perse
- Durability garantita tramite snapshot o immagini

**PowerBI:** motore in-memory colonnare chiamato VertiPaq (noto in passato come xVelocity)

# Tecnologie per i DWH – i cubi



✓ I dati sono organizzati in cubi non relazionali

Cubo = Dataset Multimensionale

- Arrays al posto di tabelle
- ✓ Garantite query veloci
- ✓ Si interrogano con **MDX**, un linguaggio specializzato
- √ Tecnologia matura direi obsoleta

## Tecnologie per i DWH – i cubi



Perché questa tecnologia è diventata meno importante?

- ✓ E' complessa e necessita di competenze molto specialistiche (MDX).
- ✓ Hardware molto performanti a costi ridotti.



- ✓ Metodologia per organizzare i dati
- √ Usata solitamente nei processi di DataWareHousing
- ✓ Ottimizzata per la performance (query veloci) e l'usabilità
- ✓ Ideata per facilitare il reporting e l'olap



Metodologia per organizzare i dati

#### ✓ Fatti

Contengono qualcosa che viene solitamente misurato

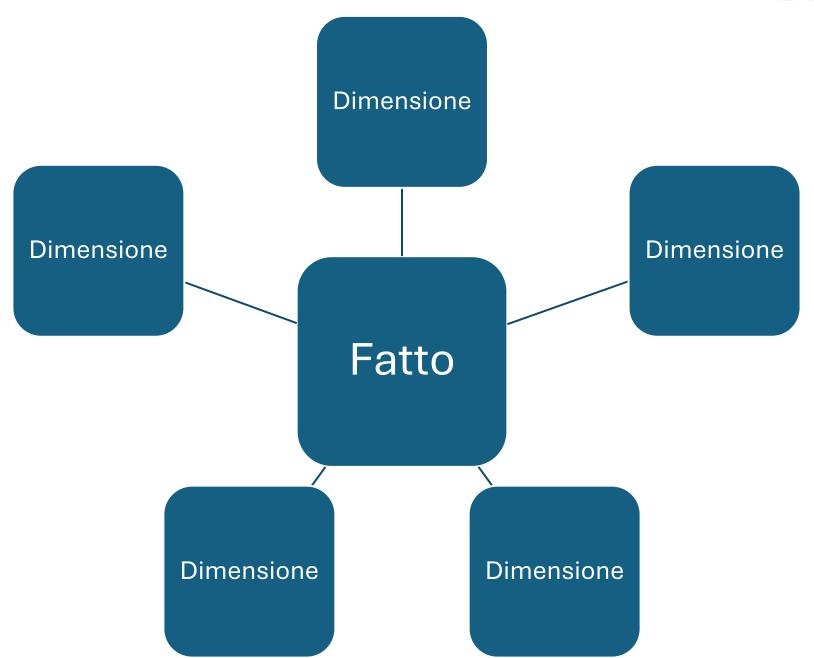
#### ✓ Dimensioni

Forniscono un ulteriore contesto a queste misure (ad es. periodo o categoria)

profitti **per** anno o **per** categoria di prodotto

## Modellazione multidimensionale: schema a stella









id	date	product category		customer_id	name	profit	
1	1/2/2022	Fulltoss Tangy Tomato	Vegetables	2	Sarah	\$23	
2	1/2/2022	Chilli - Green, Organically Grown	Snacks	2	Sarah	\$12	
3	1/2/2022	Masala Powder	Herbs	5	Marc	\$93	
4	1/2/2022	Cheese Cracker (Mcvities)	Snacks	1	Frank	\$23	
5	1/2/2022	Centre Filled Chocolate Cake	Snacks	5	Marc	\$21	



id	date	product category		customer_id	name	profit	
1	1/2/2022	Fulltoss Tangy Tomato	Vegetables	2	Sarah	\$23	
2	1/2/2022	Chilli - Green, Organically Grown	Snacks	2	Sarah	\$12	
3	1/2/2022	Masala Powder	Herbs	5	Marc	\$93	
4	1/2/2022	Cheese Cracker (Mcvities)	Snacks	1	Frank	\$23	
5	1/2/2022	Centre Filled Chocolate Cake	Snacks	5	Marc	\$21	



id	date	product	category	customer_id	profit
1	1/2/2022	Fulltoss Tangy Tomato	Vegetables	2	\$23
2	1/2/2022	Chilli - Green, Organically Grown	Snacks	2	\$12
3	1/2/2022	Masala Powder	Herbs	5	\$93
4	1/2/2022	Cheese Cracker (Mcvities)	Snacks	1	\$23
5	1/2/2022	Centre Filled Chocolate Cake	Snacks	5	\$21



id	date	product	category	customer_id	profit
1	1/2/2022	Fulltoss Tangy Tomato	Vegetables	2	\$23
2	1/2/2022	Chilli - Green, Organically Grown	Snacks	2	\$12
3	1/2/2022	Masala Powder	Herbs	5	\$93
4	1/2/2022	Cheese Cracker (Mcvities)	Snacks	1	\$23
5	1/2/2022	Centre Filled Chocolate Cake	Snacks	5	\$21



Obiettivo: query veloci e usabilità

Chiave	Chiave
Esterna (FK)	Esterna (FK)

id	date	product_id	customer_id	profit
1	1/2/2022	2	2	\$23
2	1/2/2022	5	2	\$12
3	1/2/2022	6	5	\$93
4	1/2/2022	23	1	\$23
5	1/2/2022	16	5	\$21

Tabella più stretta 🛑

Tabella dei fatti

- misura: profitto

Chiave Primaria (PK)

product_id	product	category	1
1	product 1	Vegetables	
2	product 2	Snacks	
3	product 3	Herbs	
4	product 4	Snacks	
5	product 5	Snacks	

Dimensione **Prodotto** 

## Modellazione multidimensionale



Obiettivo: query veloci e usabilità

id	date_id	product_id	customer_id	profit
1	20220102	2	2	\$23
2	20220102	5	2	\$12
3	20220102	6	5	\$93
4	20220102	23	1	\$23
5	20220102	16	5	\$21



Performance

Usabilità



### Tabelle dei fatti

Dim\_Product

product\_id

name

category

subcategory

dimensions



**Dim Customer** customer\_id first name last name sex city

Sales date id product\_id customer id units price

- ✓ Generalmente aggregabili
- ✓ Basate su eventi o transazioni
- ✓ Misurabili e non descrittivi
- ✓ Si svolgono solitamente in un momento specifico (c'è una data)
- ✓ Ci sono molte chiavi esterne

Dim\_Date date\_id year quarter month week day weekday holiday\_flag

### Tabelle dei fatti



id	date_id	region_id	profit
1	20220102	1	\$23
2	20220102	2	\$12
3	20220102	2	\$93
4	20220102	3	\$23
5	20220102	16	\$21

- ✓ Granularità: il livello più atomico di un fatto
- ✓ Nella tabella abbiamo i profitti in una riga per una regione specifica in una data specifica

### Tabelle delle dimensioni

Dim\_Product

product\_id

name

category

subcategory dimensions



Dim\_Customer
customer\_id
first name
last name
sex
city

Sales
date\_id
product\_id
customer\_id
units
price

- ✓ Non aggregabili
- ✓ Carattere descrittivo
- ✓ Solitamente statiche
- ✓ A volte possono avere una chiave esterna (fiocco di neve)

Dim_Date				
date_id				
year				
quarter				
month				
week				
day				
weekday				
holiday_flag				

### Schema a stella



#### Normalizzazione:

- ✓ Tecnica che elimina la ridondanza
- ✓ Minimizza lo spazio
- ✓ Performance per scrittura / update
- ✓ Molte tabelle... molti join

FΚ

acts

sales_id	product_id	customer_id	units	price
1	3	23	1	2.99
2	5	13	1	1.99
3	2	7	2	3.49
4	3	16	1	2.29
5	3	13	5	1.49

1:n

PK

## Dimensions

product_id	name	category	sub_category
1	Chili	Chili Herbs	
2	Garlic	Fruits & Vegetables	Vegetable
3	Banana	Fruits & Vegetables	Fruits
4	Chocolate	Sweets & Snacks	Sweets
5	Chips	Sweets & Snacks	Snacks



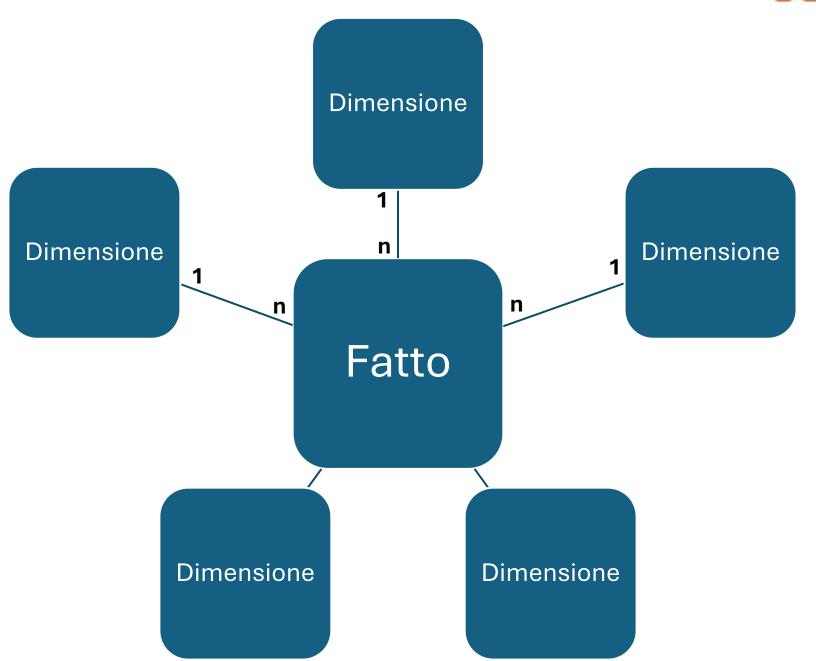
#### Schema:

- ✓ Con una certa **ridondanza** di dati
- ✓ Ottimizzato per la lettura
- ✓ Usabilità

... DENORMALIZZATO

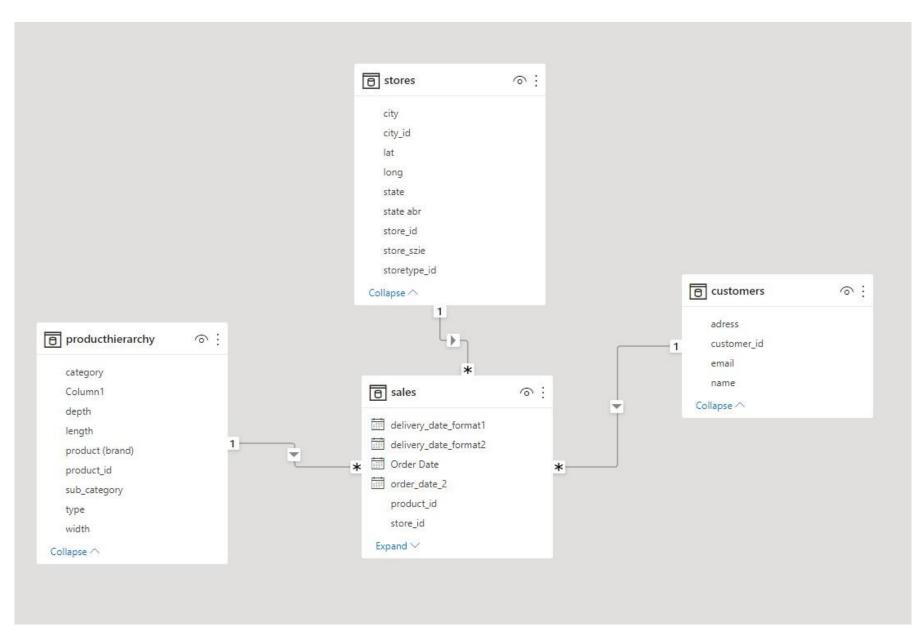
### Schema a stella





## Schema a stella in Power BI

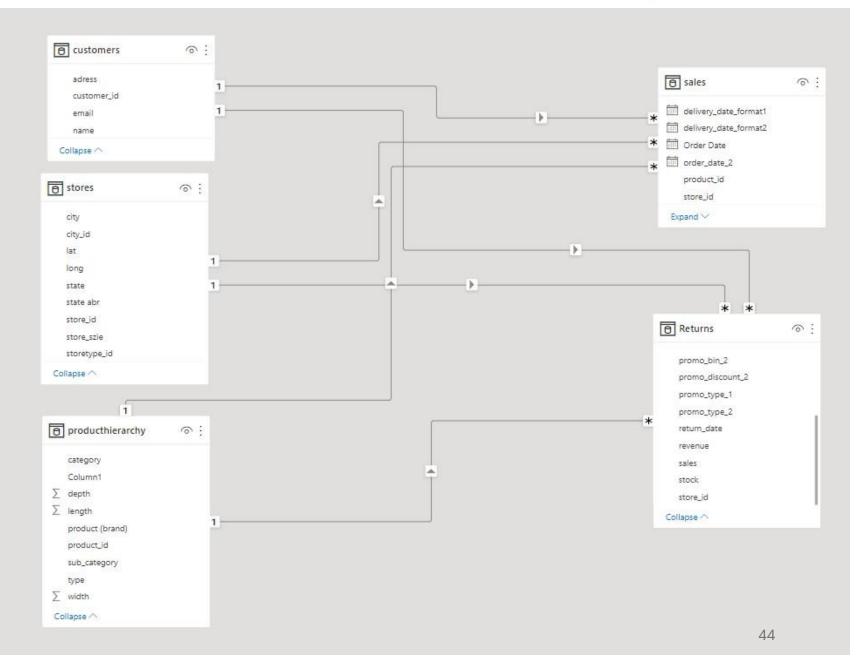




## Schema a stella in Power BI: più tabelle dei fatti



- ✓ Attenzione alla granularità
- ✓ Non collegare MAI le tabelle dei fatti!



## Schema a fiocco di neve



## Normalizzazione. Da così...

product_id	customer_id	units	price
3	23	1	2.99
5	13	1	1.99
2	7	2	3.49
3	16	1	2.29
3	13	5	1.49
	3 5 2 3 3 3	5 13 2 7 3 16	3 23 1 5 13 1 2 7 2 3 16 1



product_id	name	category	sub_category
1	Chili	Herbs	Spices
2	Garlic	Fruits & Vegetables	Vegetable
3	Banana	Fruits & Vegetables	Fruits
4	Chocolate	Sweets & Snacks	Sweets
5	Chips	Sweets & Snacks	Snacks

### Schema a fiocco di neve



### ... a così



sales_id	product_id	customer_id	units	price
1	3	23	1	2.99
2	5	13	1	1.99
3	2	7	2	3.49
4	3	16	1	2.29
	3	13	5	1.49

pr_auct_id	name	category_id	sub_category
1	Chili	1	Spices
2	Garlic	2	Vegetable
3	Banana	2	Fruits
4	Chocolate	3	Sweets
5	Chips	3	Snacks

lo Snowflake è più normalizzato

category_id	category	
1	Herbs	
2	Fruits & Vegetables	
3	Sweets & Snacks	

### Schema a fiocco di neve



## Vantaggi

- Meno storage
- ✓ Meno dati ridondanti
- Risolve i rallentamenti in scrittura

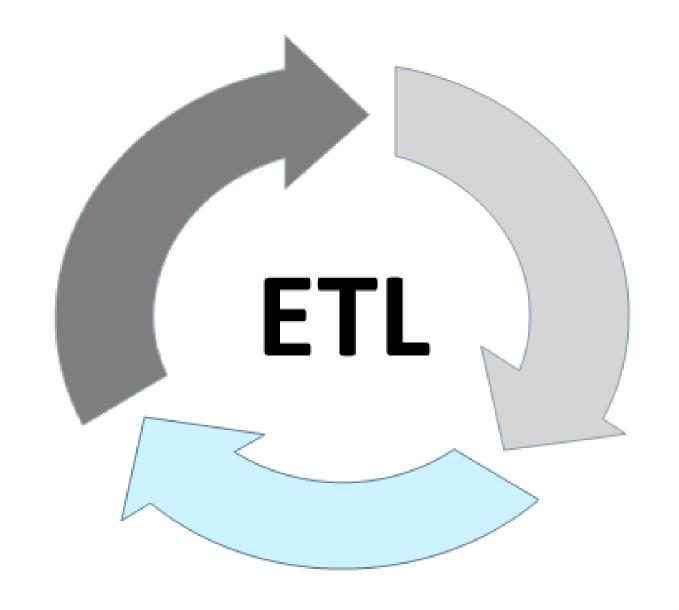
## Svantaggi

- ✓ Più complicato
- ✓ Più join
- Meno performance in lettura

Per i Data Mart → Star Schema
Per il DataWareHouse → Star o Snowflake

# **ETL con Power Query**





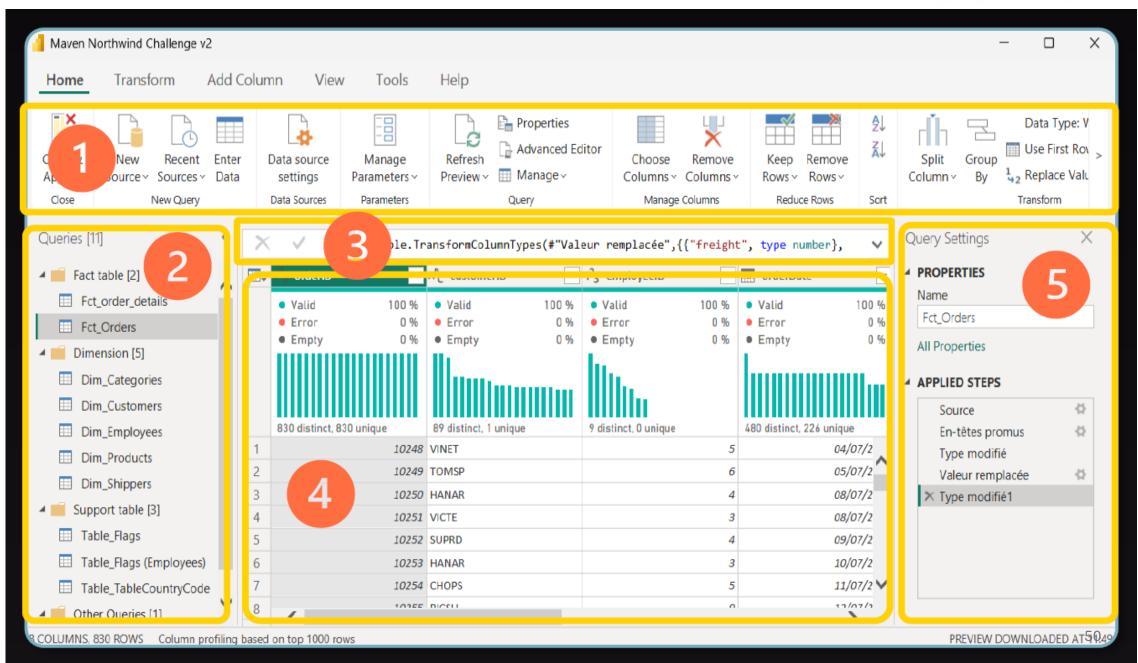
## **Primo caricamento**



✓ Caricamento File Excel

## Editor di Power Query per l'ETL





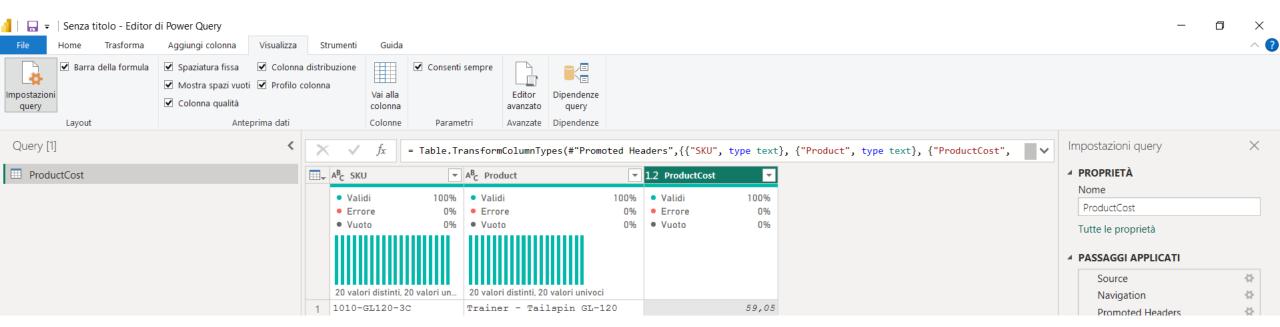
## Primo caricamento



✓ Modificare posizione file origine

# **Profilazione dati in Power Query**





# Recuperare i file dalle diverse sorgenti



- ✓ Origini dati relazionali
- ✓ Cenni sulle modalità di connessione
- ✓ Importare i dati scrivendo una query

## Recuperare i file dalle diverse sorgenti



- ✓ Connessioni ODBC
- ✓ Caricamento file di testo (txt o csv)
- ✓ Caricamento file JSON
- ✓ Caricamento file XML
- ✓ Caricamento file PDF
- ✓ Caricamento file da cartella

# Scegliere una modalità di archiviazione



- 1. Importa
- 2. Direct Query
- 3. Mista
- 4. Live connection
- 5. Push Dataset

## **Importa**



- I dati vengono importati nel modello di dati, compressi e ottimizzati e quindi archiviati sull'istanza di Analysis Services.
- I dati interrogati vengono caricati in memoria consentendo prestazioni molto veloci.
- massima flessibilità: a disposizione l'intera gamma di trasformazioni del linguaggio «M» e le funzioni DAX.
- modalità predefinita (ed in molti casi l'unica possibile).
- aggiornamenti periodici (refresh) dei dati (ad es. otto volte al giorno su Power Bl Pro, fino a 48 su Power Bl Premium).
- Limiti di dimensione del dataset (1 GB in Power BI Pro, dimensioni maggiori in Premium).

### **Direct Query**



- viene eseguita una query sull'origine dati effettiva, non su una copia importata.
- **grande impatto sulle prestazioni del** *server* dell'origine dati che si rifletterà sull'esperienza dell'utente.
- è un'opzione utile quando i *report* richiedono informazioni molto aggiornate e quando le opzioni di aggiornamento pianificato non garantiscono una frequenza ottimale.
- È un opzione quando il set di dati è troppo grande per essere importato in power bi.
- Alcune funzionalità «M» e DAX possono essere limitate o non disponibili.

## **Doppia**



- le tabelle con questa impostazione possono essere o meno archiviate in una memoria temporanea (cache) a seconda della tipologia di query inviata al set di dati di Power BI.
- In alcuni casi, le *query* saranno soddisfatte con i dati memorizzati nella *cache* mentre in altri occorrerà eseguire la richiesta sull'origine dati.
- Alcune funzionalità «M» e DAX possono essere limitate o non disponibili.

### **Live Connection**



- Power BI si collega "live" a un modello esistente (come Analysis Services o un dataset Power BI pubblicato).
- unica fonte della verità: il modello dati centralizzato viene gestito e aggiornato in un solo luogo.
- la responsabilità del refresh è esterna
- Power BI Desktop presenta limitazioni nella creazione o modifica del modello (ad es. non è possibile aggiungere nuove tabelle calcolate)

### **Push Dataset**



- Permette di inviare (push) dati in tempo quasi reale a un dataset in Power BI dal tuo servizio o applicazione.
- I dati vengono "spinti" a Power BI via API o flussi (ad es. streaming) e memorizzati in un dataset temporaneo.
- Utilizzato per scenari di streaming o dashboard in real-time.

# Scegliere una modalità di archiviazione



)		IMPORT	DIRECT QUERY	LIVE CONNECT	MIXED	DIRECT LAKE
		Data stored in memory	No data stored in memory	Suited for enterprise solutions	Combine Import, DQ, LC	Connect to Delta Tables
		Remains fastest storage mode	Full reporting capabilities	No data stored in memory	Enable larger data models	No cacl. tables/columns
		Full reporting capabilities	Limited data transformations	Full reporting capabilities	DQ version best for self-service	Pages data into memory
		Full transformation capabilities	Limited data modelling	Limited data transformations	Limited data transformations	Cache frequent used data
		Full modelling capabilities	Slower performance	Limited data modelling	Limited data modelling	Requires Fabric capacity
		Queries not sent to source	Queries sent to source	Queries sent to source	Good with Agg tables	Handles large data
		Scheduled refresh required	No scheduled refresh required	No scheduled refresh required	Scheduled refresh maybe	Not compatible with views
DATA SOURCE		Excel SQL DB CSV/Text  100+ Other Data Connectors	SQL DB  + 25+ Other Data Connectors	PBI Azure Semantic Analysis Models Services	Excel (Import) (DQ) PBI (LC)	One Lake Fabric Lakehouse  One Warehouse
TORED WITHIN	DATA SOURCE		Data	Data Model	Data	Data
COMPONENT STORED WITHIN	POWER BI	Data Model Visuals	Model Visuals	Visuals	Data Model Visuals	Model Visuals

### Trasformazioni dati: azioni a livello di colonna



Alcune delle azioni principali includono:

- » Rimuovi: Rimuove la colonna selezionata dai dati di Power Query.
- » Rimuovi altre colonne: Rimuove tutte le colonne non selezionate dai dati di Power Query.
- » Duplica colonna: Crea un duplicato della colonna selezionata come nuova colonna posizionata all'estremità destra della tabella.
- » Rimuovi duplicati: Rimuove tutte le righe dalla colonna selezionata in cui i valori duplicano valori precedenti.
- » Cambia tipo: Cambia il tipo di dati della colonna selezionata.

### Trasformazioni dati: azioni a livello di tabella



#### Le principali azioni:

- » Usa Prima Riga come Intestazione: Sostituisce ogni nome di intestazione della tabella con i valori nella prima riga di ogni colonna.
- » Aggiungi Colonna Personalizzata: Inserisce una nuova colonna dopo l'ultima colonna della tabella.
- » Aggiungi Colonna Condizionale: Inserisce una nuova colonna che contiene i risultati di una specifica istruzione IF...THEN...ELSE.
- » Rimuovi Duplicati: Rimuove tutte le righe in cui i valori nelle colonne selezionate duplicano valori precedenti.
- » Unisci Query: Crea una nuova query che unisce la tabella corrente con un'altra query nel workbook facendo corrispondere le colonne specificate.

## Esercizio 1 – file di testo apparentemente non strutturato



### Elenco trasformazioni eseguite nell'esercizio

- 1. Rimuovi prime 10 righe
- 2. Formato → Taglio e poi Pulisci
- 3. Dividi colonna in base al numero di caratteri (15)
- 4. Usa la prima riga come intestazione
- 5. Rimuovi colonne non necessarie
- 6. Merge di colonne
- 7. Dividi colonna in base al delimitatore
- 8. Rinomina colonne
- Cambia formato colonna «Amount»
- 10. Cambia formato colonne «Date»
- 11. Rimuovi errori
- 12. Filtrare gli «Amount» non nulli

# **Combinare dati in Power Query**



- 1. Accoda Query
- 2. Merge di Query (Join)

## **Accoda Query**



#### Esercizio 2 - Combina le tabelle da file PDF

Elenco trasformazioni eseguite nell'esercizio:

- 1. Rimuovi prime righe
- 2. Usa la prima riga come intestazione
- 3. Rinomina Colonne
- 4. Accoda query come nuove

## **Left Outer Join**



### Transazioni

Reparto	Data	Importo
150	15/12/2015	8.975
150	15/12/2015	13.708
150	15/12/2015	32.555
250	15/12/2015	22.752
150	15/12/2015	34.147
250	15/12/2015	19.733
250	15/12/2015	33.438
350	15/12/2015	45.876
	150 150 150 250 150 250 250	150 15/12/2015 150 15/12/2015 150 15/12/2015 250 15/12/2015 150 15/12/2015 250 15/12/2015 250 15/12/2015

64010 150 Mele 64020 150 Pere 64030 150 Arance 64040 150 Susine 64010 250 Pomodori 64020 250 Insalata 64030 250 Pane 64040 250 Pizza	Nome	Reparto	Conto
64030 150 Arance 64040 150 Susine 64010 250 Pomodori 64020 250 Insalata 64030 250 Pane	Mele	150	64010
64040 150 Susine 64010 250 Pomodori 64020 250 Insalata 64030 250 Pane	Pere	150	64020
64010 250 Pomodori 64020 250 Insalata 64030 250 Pane	Arance	150	64030
64020 250 Insalata 64030 250 Pane	Susine	150	64040
64030 250 Pane	Pomodori	250	64010
	Insalata	250	64020
64040 250 Pizza	Pane	250	64030
0 10 10 250 1 1224	Pizza	250	64040



Conto 💌	Reparto 💌	Data	Importo 💌	PianoDeiConti.Conto	PianoDeiConti.Reparto	PianoDeiConti.Nome
64010	150	15/12/2015 00:0	0 8975	64010	150	Mele
64020	150	15/12/2015 00:0	0 13708	64020	150	Pere
64030	150	15/12/2015 00:0	0 32555	64030	150	Arance
64010	250	15/12/2015 00:0	0 22752	64010	250	Pomodori
64030	250	15/12/2015 00:0	0 19733	64030	250	Pane
64040	250	15/12/2015 00:0	0 33438	64040	250	Pizza
64015	150	15/12/2015 00:0	0 34147			
64010	350	15/12/2015 00:0	0 45876			

# **Right Outer Join**



### Transazioni

Conto	Reparto	Data	Importo
64010	150	15/12/2015	8.975
64020	150	15/12/2015	13.708
64030	150	15/12/2015	32.555
64010	250	15/12/2015	22.752
64015	150	15/12/2015	34.147
64030	250	15/12/2015	19.733
64040	250	15/12/2015	33.438
64010	350	15/12/2015	45.876

Conto	Reparto	Nome
64010	150	Mele
64020	150	Pere
64030	150	Arance
64040	150	Susine
64010	250	Pomodori
64020	250	Insalata
64030	250	Pane
64040	250	Pizza



Conto 🔽	Reparto 💌	Data 🔻	Importo 💌	PianoDeiConti.Conto	PianoDeiConti.Reparto	PianoDeiConti.Nome
64010	150	15/12/2015 00:00	8975	64010	150	Mele
64020	150	15/12/2015 00:00	13708	64020	150	Pere
64030	150	15/12/2015 00:00	32555	64030	150	Arance
64010	250	15/12/2015 00:00	22752	64010	250	Pomodori
				64040	150	Susine
64030	250	15/12/2015 00:00	19733	64030	250	Pane
				64020	250	Insalata
64040	250	15/12/2015 00:00	33438	64040	250	Pizza

## **Full Outer Join**



### Transazioni

Conto	Reparto	Data	Importo
64010	150	15/12/2015	8.975
64020	150	15/12/2015	13.708
64030	150	15/12/2015	32.555
64010	250	15/12/2015	22.752
64015	150	15/12/2015	34.147
64030	250	15/12/2015	19.733
64040	250	15/12/2015	33.438
64010	350	15/12/2015	45.876

64010 150 Mele
64020 150 Pere
64030 150 Arance
64040 150 Susine
64010 250 Pomodori
64020 250 Insalata
64030 250 Pane
64040 250 Pizza



Conto 💌	Reparto 💌	Data 💌	Importo 💌	PianoDeiConti.Conto	PianoDeiConti.Reparto 🔻	PianoDeiConti.Nome
64010	150	15/12/2015 00:00	8975	64010	150	Mele
64020	150	15/12/2015 00:00	13708	64020	150	Pere
64030	150	15/12/2015 00:00	32555	64030	150	Arance
64010	250	15/12/2015 00:00	22752	64010	250	Pomodori
				64040	150	Susine
64030	250	15/12/2015 00:00	19733	64030	250	Pane
				64020	250	Insalata
64040	250	15/12/2015 00:00	33438	64040	250	Pizza
64015	150	15/12/2015 00:00	34147			
64010	350	15/12/2015 00:00	45876			

## **Inner Join**



### Transazioni

	Conto	Reparto	Data	Importo
	64010	150	15/12/2015	8.975
	64020	150	15/12/2015	13.708
Ŏ	64030	150	15/12/2015	32.555
	64010	250	15/12/2015	22.752
	64015	150	15/12/2015	34.147
	64030	250	15/12/2015	19.733
	64040	250	15/12/2015	33.438
	64010	350	15/12/2015	45.876

64010 150 Mele 64020 150 Pere 64030 150 Arance 64040 150 Susine	Conto	Reparto	Nome	
64030 150 Arance	64010	150	Mele	
	64020	150	Pere	
64040 150 Susine	64030	150	Arance	
	64040	150	Susine	
64010 250 Pomodori	64010	250	Pomodori	
64020 250 Insalata	64020	250	Insalata	
64030 250 Pane	64030	250	Pane	
64040 250 Pizza	64040	250	Pizza	



Conto 💌	Reparto 💌	Data -	Importo 💌	PianoDeiConti.Conto	PianoDeiConti.Reparto	PianoDeiConti.Nome
64010	150	15/12/2015 00:00	8975	64010	150	Mele
64020	150	15/12/2015 00:00	13708	64020	150	Pere
64030	150	15/12/2015 00:00	32555	64030	150	Arance
64010	250	15/12/2015 00:00	22752	64010	250	Pomodori
64030	250	15/12/2015 00:00	19733	64030	250	Pane
64040	250	15/12/2015 00:00	33438	64040	250	Pizza

## **Left Anti Join**



### Transazioni

Conto	Reparto	Data	Importo
64010	150	15/12/2015	8.975
64020	150	15/12/2015	13.708
64030	150	15/12/2015	32.555
64010	250	15/12/2015	22.752
64015	150	15/12/2015	34.147
64030	250	15/12/2015	19.733
64040	250	15/12/2015	33.438
64010	350	15/12/2015	45.876

Conto	Reparto	Nome
64010	150	Mele
64020	150	Pere
64030	150	Arance
64040	150	Susine
64010	250	Pomodori
64020	250	Insalata
64030	250	Pane
64040	250	Pizza



Conto	¥	Reparto	¥	Data	¥	Importo	¥
640	15	1	50	15/12/2015 00:	00	341	47
640	10	3	50	15/12/2015 00:	00	458	76

# **Right Anti Join**



### Transazioni

Conto	Reparto	Data	Importo
64010	150	15/12/2015	8.975
64020	150	15/12/2015	13.708
64030	150	15/12/2015	32.555
64010	250	15/12/2015	22.752
64015	150	15/12/2015	34.147
64030	250	15/12/2015	19.733
64040	250	15/12/2015	33.438
64010	350	15/12/2015	45.876

Conto	Reparto	Nome	
64010	150	Mele	
64020	150	Pere	
64030	150	Arance	
64040	150	Susine	
64010	250	Pomodori	
64020	250	Insalata	
64030	250	Pane	
64040	250	Pizza	



PianoDeiConti.Conto	¥	PianoDeiConti.Reparto	¥	PianoDeiConti.Nome	¥
640	40	2	150	Susine	
640	20	2	250	Insalata	

# Full anti Join (non c'è in Power BI ma c'è In Excel)



### Transazioni

Conto	Reparto	Data	Importo
64010	150	15/12/2015	8.975
64020	150	15/12/2015	13.708
64030	150	15/12/2015	32.555
64010	250	15/12/2015	22.752
64015	150	15/12/2015	34.147
64030	250	15/12/2015	19.733
64040	250	15/12/2015	33.438
64010	350	15/12/2015	45.876

	Nome	Reparto	Conto
	Mele	150	64010
	Pere	150	64020
	Arance	150	64030
l	Susine	150	64040
	Pomodori	250	64010
l	Insalata	250	64020
]	Pane	250	64030
	Pizza	250	64040

Conto 💌	Reparto 💌	Data	Importo 💌	PianoDeiConti.Conto	PianoDeiConti.Reparto	PianoDeiConti.Nome
64015	150	15/12/2015 00:00	34147			
64010	350	15/12/2015 00:00	45876			
				64040	150	Susine
				64020	250	Insalata

# **Prodotto Cartesiano (Cross Join)**



·	Da questo		Δ	Questo	
Month 🔽	<b>Expenses</b>	Budget 💌	<b>Expenses</b>	Budget 💌	Month
31/01/2024	Property Tax	5.450,00	Property Tax	5.450,00	31/01/2020
29/02/2024	Insurance	1.253,00	Property Tax	5.450,00	29/02/2020
31/03/2024	Telephony	1.640,00	Property Tax	5.450,00	31/03/2020
30/04/2024			Property Tax	5.450,00	30/04/2020
31/05/2024			Property Tax	5.450,00	31/05/2020
30/06/2024			Property Tax	5.450,00	30/06/2020
31/07/2024			Property Tax	5.450,00	31/07/2020
31/08/2024			Property Tax	5.450,00	31/08/2020
30/09/2024			Property Tax	5.450,00	30/09/2020
31/10/2024			Property Tax	5.450,00	31/10/2020
30/11/2024			Property Tax	5.450,00	30/11/2020
31/12/2024			Property Tax	5.450,00	31/12/2020
			Insurance	1.253,00	31/01/2020
			Insurance	1.253,00	29/02/2020
			Insurance	1.253,00	31/03/2020
			Insurance	1.253,00	30/04/2020
			Insurance	1.253,00	31/05/2020
			Insurance	1.253,00	30/06/2020
			Insurance	1.253,00	31/07/2020

### **Esercizio 3 - Prodotto Cartesiano**



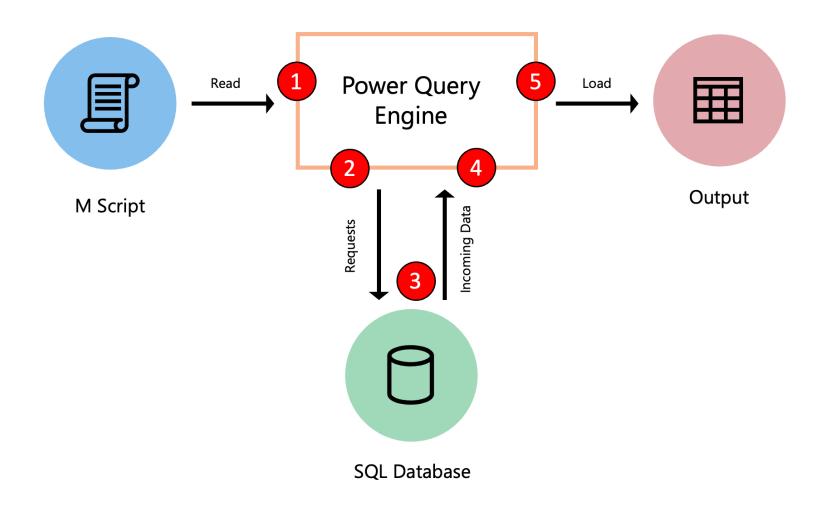
Calcolare la data di incasso ed il relativo ammontare di ogni ricavo a budget.

#### Trasformazioni eseguite nell'esercizio:

- 1. (ricavi) Rimuovi Colonne
- 2. (ricavi) Trasforma altre colonne tramite Unpivot
- 3. (ricavi) Rinomina colonne
- 4. (ricavi) Trasforma Tipo Dati in Numero Intero della colonna MeseRicavo
- 5. (dilazioni) Trasforma altre colonne tramite Unpivot
- 6. (dilazioni) Rinomina colonne
- 7. (ricavi) Aggiungi colonna personalizzata (= dilazioni, effettua il Prodotto Cartesiano)
- 8. (ricavi) Espandi colonna
- 9. (ricavi) Trasforma Tipo Dati delle colonne espanse
- 10. (ricavi) Aggiungi colonna personalizzata Incasso
- 11. (ricavi) Aggiungi colonna personalizzata Meselncasso
- 12. (ricavi) Aggiungi colonna condizionale Mese
- 13. (ricavi) Aggiungi colonna condizionale Anno
- 14. (ricavi) Aggiungi colonna personalizzata DataIncasso
- 15. (ricavi) Trasforma Tipo Dati in Data della colonna DataIncasso
- 16. (ricavi) Trasforma Data in ultimo giorno del mese
- 17. (ricavi) Rimuovi colonne non necessarie

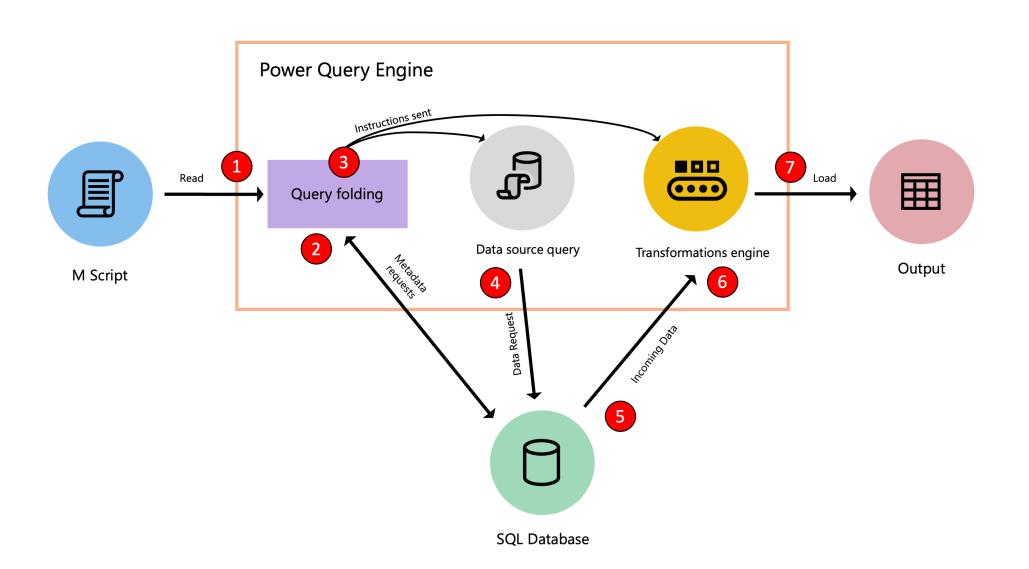


Schema di valutazione delle query





Ottimizzazione delle query





Ottimizzazione delle query

- QUERY FOLDING
- DIAGNOSTICA QUERY



- Duplicare o referenziare query
- Documentare query e passaggi

## Esercizio 4 – Schema a Stella in Power BI

