UNIVERZITET DŽEMAL BIJEDIĆ U MOSTARU FAKULTET INFORMACIJSKIH TEHNOLOGIJA MOSTAR

SEMINAR

Poslovna inteligencija bazirana na "open source" software-u

Student: *Ernad Husremović*, *DL 2792*Mentor: *prof.dr Vanja Bevanda*

ver: 2.0.0

SADRŽAJ

1.	Uvo	d	1
	1.1.	Poslovna inteligencija (BI)	1
		1.1.1. Operativni podaci, skladišta podataka	1
	1.2.	Poslovni motivi za implementaciju BI rješenja	2
		1.2.1. OLAP kocka	3
		1.2.2. Alati za integraciju podataka (DI)	3
		1.2.3. Rudarenje podataka (DM)	4
2.	''Op	en source" (OSS) BI software	5
	2.1.	"Open core" model	5
	2.2.	Pentaho BI	5
	2.3.	Komponente Pentaho BI-a	6
		2.3.1. Mondrian OLAP	6
		2.3.2. Mondrian OLAP shema	7
		2.3.3. Pentaho ETL dizajner 'Spoon'	8
		2.3.4. Analiziranje OLAP kocki	8
3.	Case	e study: Kreiranje i analiza 'Mondrian' OLAP kocke	10
	3.1.	F18 knowhow ERP	10
	3.2.	Poslovni cilj	10
	3.3.	Model skladišta podataka (DMart)	11
	3.4.	Trasformacija operativnih podataka: klasifikacija i 'cleansing'	12
		3.4.1. Šifrarnik artikala	13
		3.4.2. Šifrarnik klijenata	14
	3.5.	Kreiranje vremenske dimenzije	16
	3.6.	Kreiranje 'facts' tabele prodaje	17
	3.7.	Kettle 'jobs'	18
	3.8.	OLAP reporting	20

		3.8.1. Pregled prodaje po grupama artikala	21		
		3.8.2. Pregled prodaje po regionima	22		
4.	Zakl	jučak	24		
	4.1.	Rezultati 'case study'-ja	24		
	4.2.	Pogled sa aspekta menadžera	24		
	4.3.	Pogled sa aspekta informatičara	25		
	4.4.	Rezime	25		
5.	Literatura				
A.	Izvorni kod, dostupni resursi				
В.	Bilje	ške	29		

1. Uvod

1.1. Poslovna inteligencija (BI)

Poslovna inteligencija (nadalje BI¹) se primarno odnosi na računarski bazirane tehnike identificiranja, ekstrakcije i analize poslovnih podataka. BI tehnologije obezbjeđuju pregled ranijih i tekućih poslovnih operacija, kao i predviđanje budućih trendova u poslovanju² Wikipedia (2012a).

Standardne funkcije BI-a su:

- 1. izvještavanje (reporting)
- 2. analitičko procesiranje (analitycal processing)
- 3. rudaranje podataka (data mining)
- 4. prediktivne analyze (predictive analytics)

Sve ove funkcije pomažu poslovnom odlučivanju i planiranju - kako strateškom³ tako i operativnom planiranju⁴.

1.1.1. Operativni podaci, skladišta podataka

BI kao izvor podataka koristi skladišta podataka.

Skladišta podataka treba razlikovati od operativnih podataka. Operativni podaci - podaci o tekućem poslovanju nalaze se unutar poslovnih aplikacija (ERP)⁵.

ERP sistemi pohranjuju poslovne transakcije (poslovne dokumente) u realnom vremenu.

¹BI Business intelligence

²prediktivna analiza

³Odlučivanje 'top' managera

⁴'department' manageri

⁵ERP - Enterprise Resource Planning software, software za podršku tekućem poslovanju

ERP sistemi sadrže sisteme izvještavanja⁶ koji su prevashodno usmjereni na davanje (detaljnih) podataka o tekućem poslovanju⁷.

Operativni podaci su glavni izvor za gradnju skladišta podataka. Međutim, skladišta podataka se najčešće grade iz heterogenih izvora.

Iako slični po načinu konstrukcije, u BI terminologije se pravi distinkcija između 'data mart' i 'data warehouse' skladišta podataka⁸:

Data mart (DMart) sadrži informacije o jednom dijelu organizacije (npr. prodaja, ljudski resursi),

Data warehouse (**DW**) sadrži informacije iz više područja - analizira organizaciju globalno.

DW je stoga usmjeren na podršku 'top' menadžmenta, dok DMart obezbjeđuje informacije za upravljanje i operativno planiranje pojedinih dijelova organizacije (Roldan, 2010, str. 391).

1.2. Poslovni motivi za implementaciju BI rješenja

Analiza poslovnih podataka u cilju podrške kvalitetnom poslovnom odlučivanju postojala je informatizacije poslovanja.

Slijedeća poslovna pitanja su univerzalna (nisu aktuelna tek u informatičkoj eri):

- Kako se kretala prodaja određene grupe artikala u predhodnom periodu?
- Koja grupa artikala se najviše zadržava na lageru ?
- Kakva je struktura prodaje po regijama?
- Unutar koje grupacije artikala / proizvoda je najbolja marža ?

Sva ova pitanja praktično vrše analizu efekata poslovanja usljed različitih uticaja (multidimenzionalna analiza).

Iz svih gornjih pitanja mogu se uočiti dva tipa informacija:

- mjere poslovni indikatori (prodaja, vrijednost zalihe, visina marže)
- dimenzije atributi poslovanja (geografske dimenzije grad, region, vemenske dimenzije, grupe artikala, rang cijena ...)

⁶ Tradicionalni reporting sistem. Podjelu na tradicionalni i BI reporting treba ipak uslovno postaviti. Mnogi savremeni ERP sistemi imaju u svom sastavu segmente BI reporting-a

⁷period tekuće poslovne godine do nivoa pojedinačne poslovne transakcije

⁸U domaćoj literaturi se najčešće za oba pojma koristi termin 'skladište podataka'

Ovaj koncept je polazište za konstrukciju multidimenzionalnih skladišta podataka (OLAP cube) kao osnovnog gradivnog elamenta BI rješenja.

1.2.1. OLAP kocka

OLAP kocka (OLAP cube⁹) je set podatka organizovanih na taj način da omogućavaju *nedeterminirane* upite nad agregiranim podacima, odnosno online analitičko procesiranje podataka Wikipedia (2012b).

Ovakva organizacija podataka omogućava OLAP klijentima pregled podataka u različitim varijantama.

Ono što RDBMS¹⁰ predstavlja za ERP sistem, OLAP kocka predstavlja za BI sistem.

Analogija postoji i u dijelu pretrage podataka:

- RDBMS <-> SQL structured query language
- OLAP cube <-> MDX multidimensional query language

Današnje implementacije OLAP kocki su slijedeće:

- ROLAP podaci smješteni u relacijske baze podataka
- MOLAP podaci su u proprietary formatu prilagođenom procesiranju multidimenzionalnih struktura podataka

Pored gornjih postoje i hibridne implementacije OLAP kocki koje kombinuju gornje tehnologije.

1.2.2. Alati za integraciju podataka (DI)

DI¹¹ alati mogućavaju vezu BI sistema sa "vanjskim" svijetom (vidi 1.1.1 operativni podaci)

Glavni dio DI 'toolset'-a su je ETL softver¹².

ETL softver obavlja sljedeće funkcije:

- 1. Extract: uzimanje podataka iz vanjskih izvora
- 2. *Transform:* transformacija operativnih podataka u format koji je pogodan za pohranu u skladište podataka (vidi 1.1.1)
- 3. Load: snimanje 'prečišćenih' podataka u skladište podataka (DW/DMart)

⁹OLAP - online analytical processing

¹⁰RDBMS relational database management system

¹¹DI - data integration

¹²ETL - Extract/Transform/Load

1.2.3. Rudarenje podataka (DM)

Pojam rudaranje podataka¹³ se može definisati kao pronalaženje zakonitosti među podacima.

Jedna od definicija rudaranje glasi: rudarenje podataka je sistematičan, interaktivan i iterativan proces izvođenja i prikazivanja korisnika, implicitnog i inovativnog *znanja* iz podataka (Mršić, 2004, str. 40).

Unutar ovog rada nećemo se baviti ovim dijelom BI-a.

Dodatno proučavanje

Open source software koji pokriva ove oblasti:

- Data mining 'Weka' projekat: University of Waikato (2012), Pentaho Community (2012)
- 'R' statistički paket foundation (2012) prediktivne, trend analize

Treba uočiti da je 'Weka' jedan od podprojekata 'Pentaho BI suite'-a (vidi 2.3).

¹³DM - data mining

2. "Open source" (OSS) BI software

"Open source" (nadalje OSS¹) rješenja dostupne su za sve glavne funkcije BI-a.

Najveći OSS BI projekti vođeni su od strane komercijalnih opensource vendora. Najpoznatiji OSS BI vendori su:

- Jaspersoft BI ²
- Pentaho BI ³
- Talend⁴

Treba naglasiti da su mnoge komponente pojedinih BI rješenja bazirane na istim tehnologijama ili su čak identične.

Tako vendori koji su na komercijalnom polju konkurencija, zajednički rade na razvoju baznih komponenti.

Ova sinergija u razvoju, što je uostalom generalna odlika OSS-a, predstavlja snažan poticaj brzom razvoju OSS BI rješenja.

2.1. "Open core" model

Većina opensource BI vendora bazira se na 'open core' modelu. Ovaj model organizacije opensource software-a predviđa dvije verzije:

- "community" verzija (OSS),
- "enterprise" verzija ('closed source', 'proprietary addon'-ovi vendora)

2.2. Pentaho BI

Pentaho BI obuhvata praktično funkcije BI-a (Roldan, 2010, str. 7):

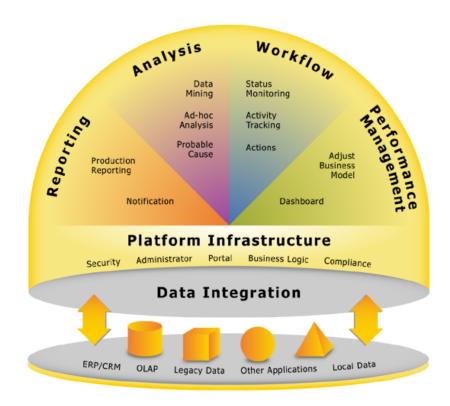
¹OSS - open source software

²http://www.jaspersoft.com/

³http://www.pentaho.com/

⁴http://www.talend.com/

- 1. multidimenzionalna analiza
- 2. izvještavanje
- 3. BI "dashboards"⁵



Slika 2.1: Pentaho arhitektura (Bimonte i Wehrle (2007))

2.3. Komponente Pentaho BI-a

2.3.1. Mondrian OLAP

Pentaho implementacija OLAP kocke naziva se 'Mondrian'. Mondrian je kocka RO-LAP tipa.

Treba pomenuti da je 'Mondrian' XMLA kompatibilan provajder⁶

⁵prikaz glavnih poslovnih indikatora u putem sažetog grafičkog prikaza

⁶XML za Analizu (XMLA) je industrijski standard za pristup podacima u analitičkim sistemima kao što su OLAP i 'data mining'. Baziran je na drugim industrijskim standardima kao što su XML, SOAP i HTML Wikipedia (2012c).

2.3.2. Mondrian OLAP shema

Kao ROLAP implementacija, podaci se nalaze u relacijskog bazi podataka⁷ Kod konstrukcije sheme koriste se sljedeći pojmovi:

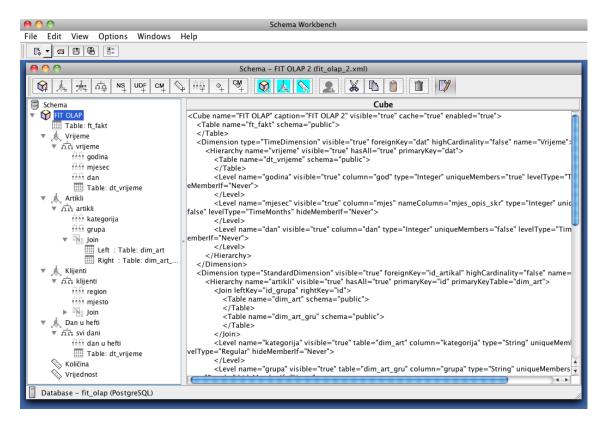
- 'dimension table' tabela u kojoj su pohranjene dimenzije
- SCD slow changing dimension (Roldan, 2010, poglavlje 12)
- SCD Type I čuva se samo jedna vrijednost dimenzije
- SCD Type II čuva se istorija vrijednosti dimenzije kroz vremenski period ⁸
- 'facts table' tabela u kojoj su mjere poslovni indikatori koje analiziramo
- 'business key' (bk) ključ koji koriste aplikacije za rukovanje operativnim podacima (ERP software)
- 'surogat key' (id) ključ u bazi podataka koji koristi OLAP storage
- 'snowflake' shema šema u kojoj su dimenzije u sopstvenim tabelama, dimenzije su visokog stepena normalizacije podataka⁹ Pentaho (2012)
- Type II

Pogledajmo jednu gotovu mondrian shemu dobijenu u *case study*-ju (pogl. 3) koji slijedi:

⁷Podržane su sve JDBC podržane relacijske baze: PostgreSQL, MySQL, MSSQL, Oracle

⁸npr. cijena artikla se mijenja tokom vremena, SCD type II dimenzija za svaku novu cijenu pravi novi zapis u dimension tabeli

⁹normalizacija podataka u relacijskog bazi podataka



Slika 2.2: Mondrian schema OLAP 2 cube

2.3.3. Pentaho ETL dizajner 'Spoon'

'Spoon' je GUI aplikacija u kjoj se vrši definicija i testiranje ETL transformacija i 'job'-ova.

Kod ETL operacija bitno je poznavati sljedeće pojmove:

- 'cleansing' - "čišćenje" podataka - ispravka (ili izbacivanje) netačnih podataka

2.3.4. Analiziranje OLAP kocki

Pentaho sadrži dva 'OLAP analyzer' ¹⁰ rješenja:

- JPilot starije rješenje, napušta se njegov razvoj¹¹
- novi 'OLAP Analyzer' koji se nalazi samo u 'Enterprise' (plaćenoj verziji)¹²

Kao 'OLAP Analysis' sofver izabran je Saiku (vidi B).

Saiku je modularni 'open source' analitički sotver koji nudi jednostavnu OLAP analizu podataka analytical labs (2012)

¹⁰često se za ove aplikacije kaže 'OLAP cube client' ili 'OLAP data consumer' aplikacije

¹¹označeno od Pentaho razvojnog tima kao 'deprecated'

¹²kako jeova komponenta je 'closed source' sofware, ona se u ovom radu neće razmatrati.

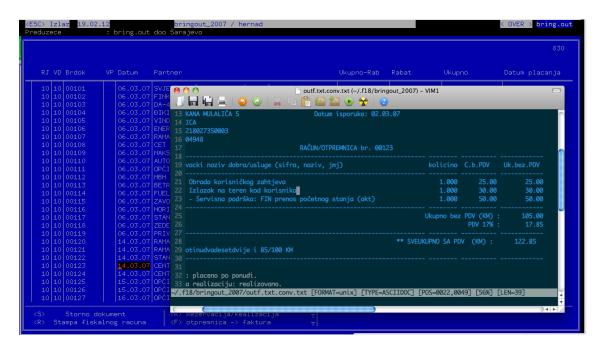
Kod korištenja OLAP analitičkog softvera koriste se sljedeći pojmovi:

- redovi sadrži jednu ili više mjera i/ili dimenzija koje se prikazuju u redovima kod prikaza podataka
- kolona sadrži jednu ili više mjera i/ili dimenzija koji se prikazuju u kolonama prikaza podatka
- filteri ograničenje podataka po određenim vrijednostima dimenzija

3. Case study: Kreiranje i analiza 'Mondrian' OLAP kocke

U ovom 'case study'-ju ćemo izvršiti formiranje OLAP kocke za operativne podatke ERP aplikacije 'F18 knowhow' radi analize podataka o prodaji.

3.1. F18 knowhow ERP



Slika 3.1: ERP aplikacija, F18 klijent

3.2. Poslovni cilj

Cilj je analizirati prodaju firme firme "bring.out" po godinama pri čemu nas interesuje struktura klijenata po gradovina i regionima, te prodaja artikala po određenim katego-

¹http://www.bring.out.ba

rijama i grupama.

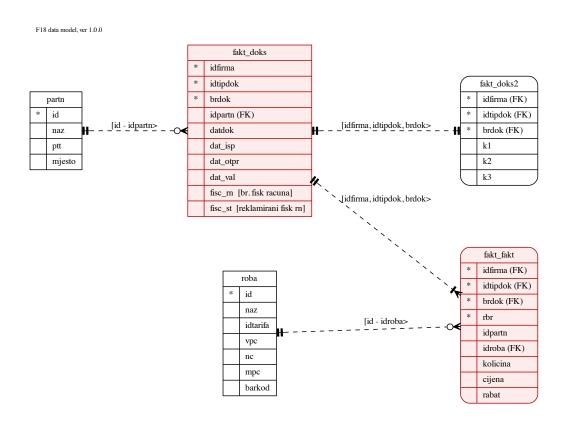
Znači, potrebno je kreirati DMart prodaje za kompletan period poslovanja (1996-2011).

Glavni operativni podaci nalaze se u ERP aplikaciji, u PostreSQL relacijskoj bazi.

Dio potrebnih dimenzija (regioni, kategorije i grupe artikala) nisu implementirani unutar operativnih podataka, tako da analitičar mora unutar ETL procesa ove informacije dodati.

Podaci svake poslovne godine nalaze se u posebnoj bazi podataka.

Operativni podaci 'F18 knowhow' smješteni su u sljedeći relacijski model:



Slika 3.2: F18 transakcijski db model (relevantni dio)

3.3. Model skladišta podataka (DMart)

Na osnovu gornjeg zahtjeva utvrđujemo model skladišta podataka koji ćemo koristiti za igradnju OLAP kocke:

FIT OLAP 2, ver 1.0.0 dt_vrijeme dat mjes dan dan_u_hefti hefta_opis hefta_opis_skr [dat - dat> mjes_opis_skr dim_art ft_fakt id id bk_idroba dat (FK) naziv dim_art_gru id_artikal (FK) [id - id_grupa> [id - id_artikal> kategorija id_partner (FK) grupa id_grupa (FK) kolicina cijena vpc iznos mpc

Slika 3.3: OLAP schema

dim_par

bk_idpartner

id_grad (FK)

3.4. Trasformacija operativnih podataka: klasifikacija i 'cleansing'

F18 'cleansing' podataka vrši se na šifarskom sistemu (matičnim podacima) artikala i klijenata.

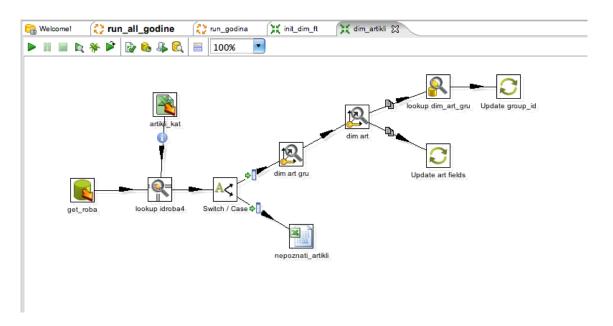
Za te potrebe se u kettle transformacijama prlikom formiranja odgovarajućih dimenzija vrši 'lookup' na osnovu posebno pripremljenih tabelarnih podataka (vidi A, olap_cleansing xls dokument).

dim_g id

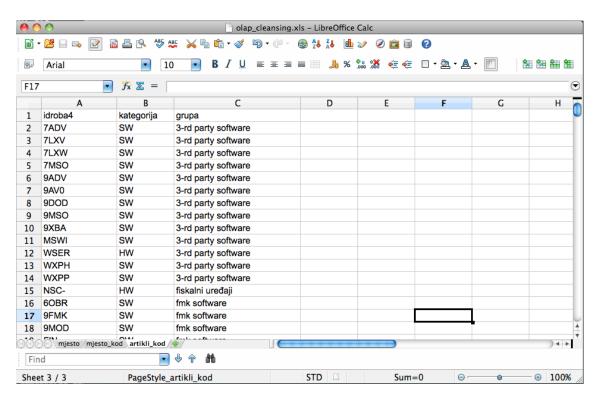
grad

region

3.4.1. Šifrarnik artikala

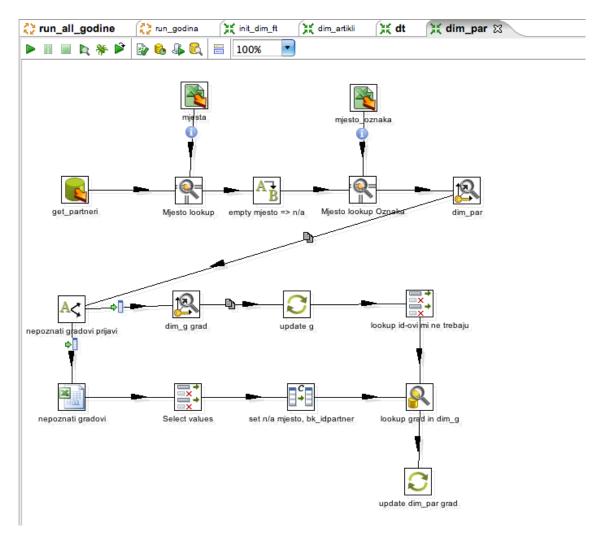


Slika 3.4: Kettle transformacija: Generacija "dim_art" i "dim_art_gru" 'dimension' tabela za određenu poslovnu godinu

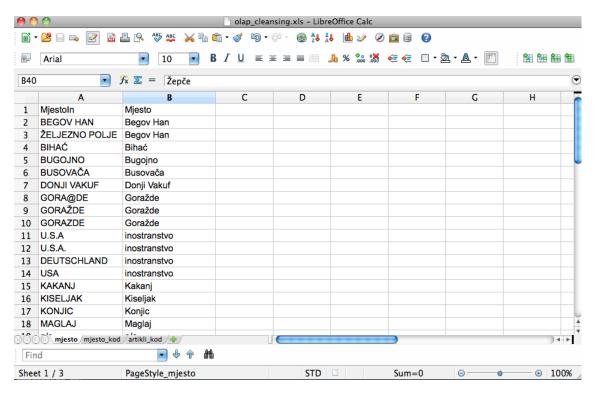


Slika 3.5: F18 klasificiranje - šifarski sistem artikala

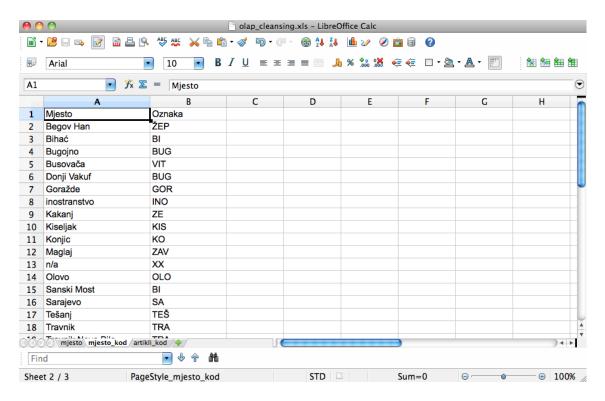
3.4.2. Šifrarnik klijenata



Slika 3.6: Kettle transformacija: Generacija "dim_par" i "dim_g" 'dimension' tabela za određenu poslovnu godinu

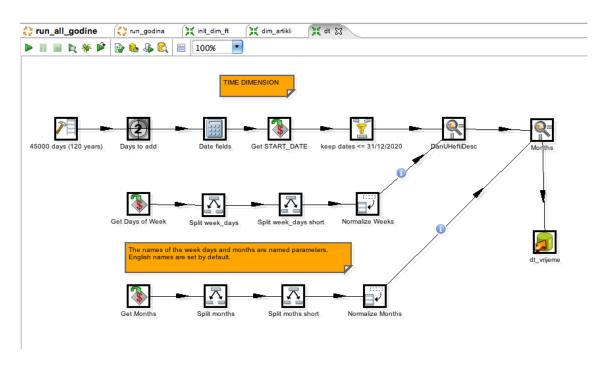


Slika 3.7: 'cleansing' F18 podataka - klijenti - mjesta/gradovi



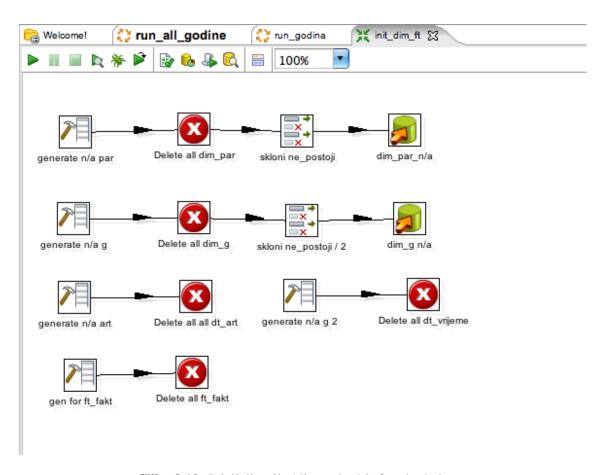
Slika 3.8: F18 kodiranje regiona - klasifikacija mjesta/gradova

3.5. Kreiranje vremenske dimenzije

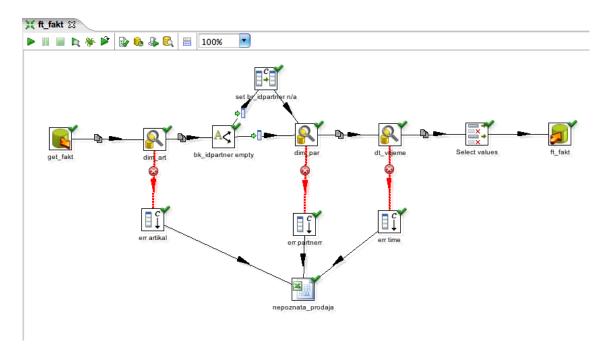


Slika 3.9: Kettle transformacija: Generacija "dim_dt" 'dimension' tabele - vremenska dimenzija

3.6. Kreiranje 'facts' tabele prodaje



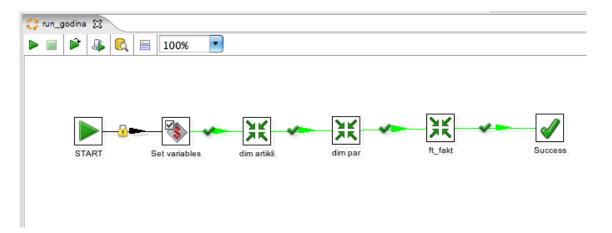
Slika 3.10: Inicijalizacija 'dimension' i 'facts' tabela



Slika 3.11: Generacija "ft_fakt" 'facts' tabele za određenu poslovnu godinu

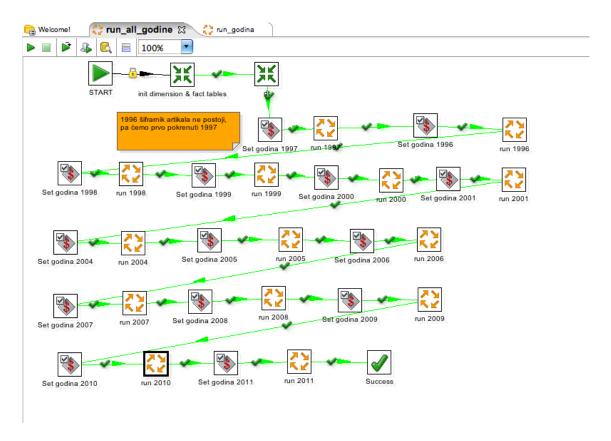
3.7. Kettle 'jobs'

Kettle 'job' omogućava nam da se pojedinačne transformacije i jednostavniji 'job'-ovi integriraju u jedinstven ETL proces koji se može u automatizirati²

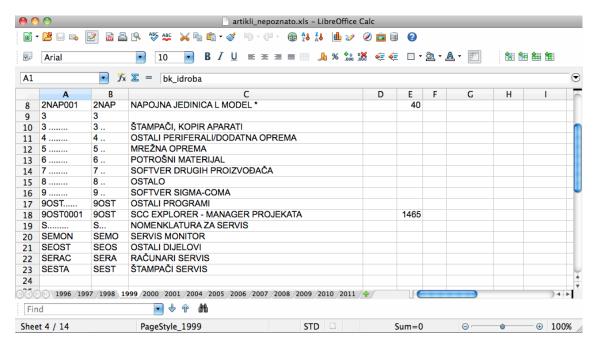


Slika 3.12: Kettle job: Generacija OLAP podataka iz F18 ERP izvora za jednu poslovnu godinu

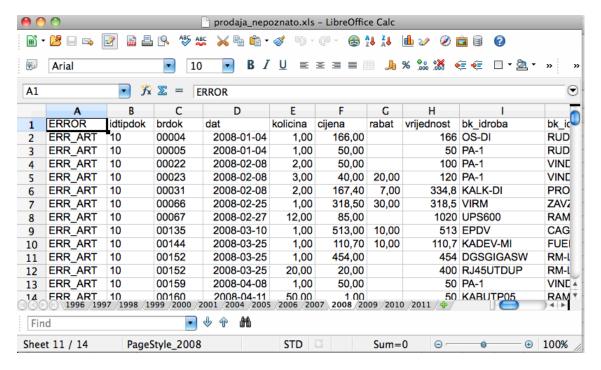
²kreiranje serverskih 'batch' procesa



Slika 3.13: Kettle job: inicijalizacija OLAP tabela, te generacija OLAP pdoataka za sve poslovne godine 1996-2011



Slika 3.14: Error reporting putem 'spreadsheet' dokumenata - artikli za koje nisu definisani kodovi u olap_cleansing tabelama



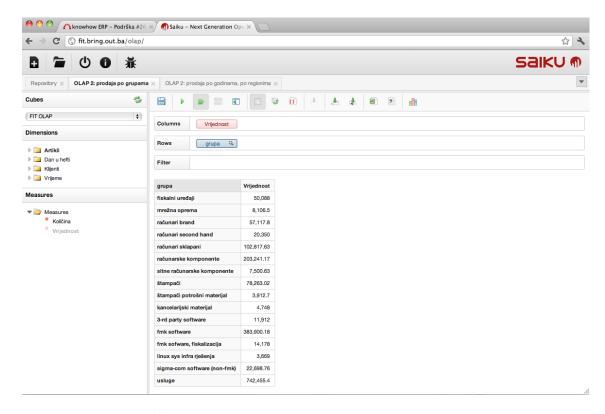
Slika 3.15: Dokumenti prodaje u kojima su neispravni podaci potrebni za popunjavanje dimension tabela (datum, klijent, roba)

3.8. OLAP reporting

'Data mart' dobijen ETL procesom koristimo za podešavanje Mondrian sheme OLAP kocke (vidi sliku 2.2).

Dobijena shema se instalira na "Saiku" server. Saiku putem svog web interfejsa omogućava jednostavnu definiciju redova, kolona i filtera putem 'drag & drop' operacija.

3.8.1. Pregled prodaje po grupama artikala



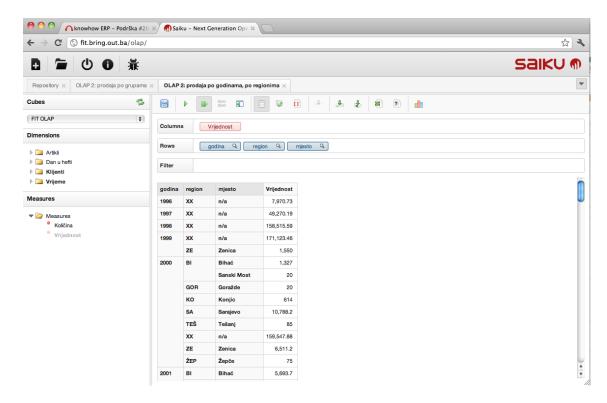
Slika 3.16: Pregled prodaje po grupama artikala

'Saiku' automatski kreira 'MDX query':

```
1 SELECT
2 NON EMPTY { Hierarchize({[Measures].[Vrijednost]})}
3 ON COLUMNS,
4 NON EMPTY { Hierarchize({[Artikli.artikli].[grupa].Members})}
5 ON ROWS
6 FROM [FIT OLAP]
7 WHERE { Hierarchize({[Vrijeme.vrijeme].[All Vrijeme.vrijemes]})
}
```

Listing 3.1: Pregled prodaje po grupama artikala

3.8.2. Pregled prodaje po regionima



Slika 3.17: Pregled prodaje po regionima, po godinama

```
1 SELECT
    NON EMPTY { Hierarchize ({[Measures].[Vrijednost]})}
3 ON COLUMNS,
    NON EMPTY
4
5
       Hierarchize (
6
         Union (CrossJoin ([Vrijeme. vrijeme]. [godina]. Members,
7
         [Klijenti.klijenti].[region].Members), CrossJoin([
            Vrijeme . vrijeme ] . [ godina ] . Members ,
8
         [Klijenti.klijenti].[mjesto].Members))
9
10 ON ROWS
11 FROM [FIT OLAP]
```

Listing 3.2: Pregled prodaje po regionima

Na gornjem izvještaju se mogu očiti mjesta sa oznakom 'n/a'. Naime, radi se o tome da se 'cleansing' procesom nisu identificirali klijenti kod dijela poslovnih transakcija. Ti klijenti su označeni sa "n/a"³.

³n/a not available

Visoki iznosi za određene godine (1996-1999) indiciraju da postoje određeni propusti u ETL procesima za te podatke.

Uzroke treba tražiti u ETL transformacijama vezanim za klijente.

Detalji o neuspješnim transformacijama nalaze se u "nepoznato_" spreadsheet dokumentima⁴.

Vjerovatno je dovoljno kodirati nedostajuće šifre klijenata iz tih godina, te ponoviti kettle job proces "run_all_godine".

⁴primjer takvog dokumenta: A, artili_nepoznato xls dokument

4. Zaključak

4.1. Rezultati 'case study'-ja

Realizacijom 'case study'-ja dobili smo 'data mart' osnovnih parametara prodaje sa kojim smo konstrusali jednostavnu OLAP kocku.

Očekivano, najveći dio posla desio se u fazi pripreme podataka (ETL transformacije i 'job'-ovi).

Analitičar mora dobro poznavati kako poslovnu domenu tako i tehnološke principe konstrukcije OLAP-a.

Ovakve poslove redovno rade timovi koji se sastoje od biznis analitičara i IT analitičara.

Da bi se došlo do iskoristivih podataka u skladištu podataka potrebna je velika uključenost klijenata (korisnika i vlasnika poslovnih procesa i podataka).

Realni podaci sadrže puno netačnih ili nedostajućih podataka. U procesu sklapanja DW/DMart-a mnogi nedostaci mogu se otkloniti samo na osnovu dodatnih tumačenja podataka od strane klijenata.

4.2. Pogled sa aspekta menadžera

S obzirom da sam kao kreator OLAP kocke ujedno i direktor firme čiji su podaci analizirani, iznijeću i par direktnih ddojmova kao klijent dobijene OLAP kocke:

- Podaci o prodaji potvrđuju niz zaključaka do kojih sam kao nosilac poslovnih procesa dolazio "ad-hoc" zaključivanjem
- Čak i ova jednostavna OLAP kocka omogućava mi da se fokusiram na određene aspekte poslovanja koje tradicionalnim reportingom nisam mogao postići
- Postojeća instalacija ukazala mi je na potrebu i mogućnosti koje bi dobio ovođenjem dodatnih indikatora poslovanja:

- uvođenje mjere broj_radnika, te na osnovu toga omjer broj_radnika / vrijednost_realizacije po mjesecima, radi analize dosadašnjih efekata zapošljavanja
- finansijski troškovi po mjesecima
- trgovačka marža po mjesecima

Gornja zapažanja upućuju na naredne korake izgradnje skladišta podataka. Očigledno je da naš "data mart" prodaje treba dopuniti podacima iz drugih segmenata poslovanja (finansije, ljudski resursi).

U ishodu, evolucija našeg BI rješenja vodi ka izgradnji "data warehouse"-a firme.

4.3. Pogled sa aspekta informatičara

Pentaho DI (kettle ETL) aplikacije imaju primjenjljivost i van užeg konteksta izgradnje BI rješenja.

Oni su moćan alati u svim poslovima trasnformacije podataka. Mogu se koristiti i za jednostavni ad-hoc reporting određenih podataka koje postojeći ERP sistem ne obezbjeđuje.

Njihov stepen integracije sa 'spreadsheet' xls dokumentima daje mnoge mogućnosti koje su do sada isključivo tretirani oslovima koje samo software developeri mogu rješavati.

Ukratko, ovi alati značajno pomjeraju granice rukovanja i manipulacije poslovnih podataka.

4.4. Rezime

Izgradnja BI rješenja, čak i najjednostavnijeg koje je u 'Case stydy'-ju demonstrirano, traži značajne resurse tehničkih i poslovnih eksperata.

Izgradnja BI rješenja je dugotrajan i skup proces koji sebi ne može priuštiti svaka organizacija.

OSS BI rješenja tu granicu ipak mogu značajno pomjeriti u korist organizacija sa manjim budžetima.

5. Literatura

- The analytical labs. Saiku analytics software, Februar 2012. URL http://analytical-labs.com.
- Sandro Bimonte i Pascal Wehrle. An olap solution using mondrian and jpivot, 2007. URL http://eric.univ-lyon2.fr/~sbimonte/doc/presentation_2007-02.pps.
- R foundation. The r project for statistical computing, Februar 2012. URL http://www.r-project.org.
- Leo Mršić. *Primjena metoda rudarenja podataka u trgovini tekstilnim i srodnim pro-izvodima*. Magistarski rad, Ekonomski fakultet u Zagrebu, November 2004.
- Pentaho. Mondrian snowflake schema, Februar 2012. URL http://mondrian.pentaho.com/documentation/schema.php#Star_schemas.
- Pentaho Community. Pentaho weka project, Februar 2012. URL http://weka.pentaho.com/.
- Maria Carina Roldan. Pentaho 3.2 Data Integration: Beginner's Guide. Packt Publishing, 2010. URL http://www.packtpub.com/pentaho-32-data-integration-beginners-guide/book.
- Machine Learning Group University of Waikato. The weka data mining software: An update, Februar 2012. URL http://www.cs.waikato.ac.nz/ml/weka.
- Wikipedia. Business intelligence, Februar 2012a. URL http://en.wikipedia.org/wiki/Business_intelligence.
- Wikipedia. Olap cube, Februar 2012b. URL http://en.wikipedia.org/wiki/OLAP_cube.

Wikipedia. Xml for analysis, Februar 2012c. URL http://en.wikipedia.org/wiki/XML_for_Analysis.

Dodatak A

Izvorni kod, dostupni resursi

- 1. OLAP mondrian, kettle transformacije i job-ovi, erviz modeli: https://github.com/hernad/hello_bi
- 2. Latex kod ovog dokumenta https://github.com/hernad/MIS/tree/master/latex
- 3. olap_cleansing 'spreadsheet' dokument https://github.com/hernad/ hello_bi/raw/master/olap_cleansing.xls
- 4. artikli_nepoznato 'spreadsheet' dokument https://github.com/hernad/hello_bi/raw/master/artikli_nepoznato.xls
- 5. Saiku demo server online: http://fit.bring.out.ba/olap/#

Dodatak B

Bilješke

- 1. Prva verzija ovog seminarskog rada, neuspješno https://github.com/hernad/MIS/raw/master/knowhowERP_OLAP_blog_style.pdf
- 2. FIT OLAP 2 cube: http://redmine.bring.out.ba/issues/26711