SVEUČILIŠTE JURJA DOBRILE U PULI
FAKULTET INFORMATIKE U PULI
Skladišta i rudarenje podataka
PRODAJA NEKRETNINA U MELBOURNE-U 2016 – 2018 GODINE
SEMINARSKI RAD
Mateo Kocev, 0303104813, izvanredni student
Informatika

Pula, 22.5.2024.

Contents

1. Uvod	3
2. Odabir dataseta / skupa podataka	4
2.1. Opis problema i cilj analize	4
2.2. Analiza podataka	5
Izrada relacijskog modela i baze podataka	7
3.1. Analiza i čišćenje skupa putem implementacije u Pythonu	7
3.2. Izrada konceptualnog modela	. 11
3.3. EER Diagram	13
3.4. Popunjavanje relacijskog modela	13
4. Izrada dimenzijskog modela	16
4.1. Diagram dimenzijskog modela	18
5. ETL Proces	19
5.1. Dimenzijska tablica 'Seller'	20
5.2. Dimenzijska tablica 'Sale_Info'	. 23
5.3. Dimenzijska tablica 'Property'	. 26
5.4. Dimenzijska tablica 'Location'	. 29
5.5. Dimenzijska tablica 'House_details'	32
5.6. Tablica činjenica 'Sale'	. 35
5.6.1. Prikaz tablice činjenica	37
6. Vizualizacija podataka	37
6.1. Prikaz najveće prodaje po regiji	.38
6.2. Prosječna cijena nekretnina po regiji u periodu od 2016. do 2018	.39
6.3. Prikaz korištenia metoda prodaja	40

6.4. Prodajni trendovi podijeljeni po regiji	41
6.5. Odnos veličine zemljišta i cijene	42
6.6. Pračenje trenda prodaje po dostupnim komoditetima	43
6.7. Cijena nekretnine ovisno o dostupnim komoditetima	44
6.8. Prosječna cijena ovisno o vrsti nekretnine	45
6.9. Utjecaj godine gradnje na cijenu	46
6.10. Performansa prodavača	47
6.11. Performansa prodavača kroz vrijeme	48
7. Zaključak	49
8. Literatura	50

1. Uvod

U svijetu gdje se informacija smarta jednom od najjvažnijih jedinica uspjeha, velike tvrtke ulažu velike količine kapitala kako bi prikupile i obradile velike količine informacija za što točniju poslovnu odlulku te pomoću istih proširili utjecaj na tržištu.

Tržište nekretnina predstavlja jedan od najdinamičnijih i najvažnijih segmenata ekonomije, a razumijevanje njegovih trendova i promjena ključno je za donošenje informiranih poslovnih odluka. Melbourne, kao jedan od najbrže rastućih gradova u Australiji, nudi intrigantne prilike i izazove na tržištu nekretnina. Ovaj rad usmjeren je na analizu tržišta nekretnina u Melbourneu tijekom razdoblja od 2016. do 2018. godine, pružajući uvid u ključne faktore koji su utjecali na cijene i obujam prodaje.

Putem analize tržišta cilja dokazati da prikupljanjem i dobro obavljenom analizom podataka možemo dostići čiste informacije te dalje pokazati vrijednost integracije računala u poslovanje implementirajući prave alate.

2. Odabir dataseta / skupa podataka

Podaci su učitani iz CSV datoteke pronađene na poveznici: https://www.kaggle.com/datasets/ronikmalhotra/melbourne-housing-dataset

U skupu podataka pronalazimo razne informacije o prodaji nekretnina u periodu od veljače 2016. godine do ožujka 2018. godine koje na lokaciji imaju sagrađenu i kuću.

Skup podataka smo podijelili na dva dijela kako bi pokušali realizirati simulaciju realistične situacije gdje nam se podaci neće nalaziti u jednom izvoru, već je na nama da dostupne podatke obradimo i pripremimo za rad.

2.1. Opis problema i cilj analize

Tržište nekretnina u Melbourneu suočava se s nizom izazova koji utječu na trgovanje nekretninama. Cijene nekretnina mogu biti vrlo promjenjive te stvoriti nesigurnost u donošenju odluka kod kupaca, prodajnih agenata i investitora što dovodi do financijskog gubitka ili propuštenih prilika. Ovaj problem možemo riješiti analizom povijesnih podataka te identifikacijom trendova na tržištu pružajući uvid ne samo u opčenite trendove već gledajući performansu samih prodajnih agenata.

Problem nam također predstavlja veliku količinu faktora poput lokacije, veličine, dob nekretnine i dostupnih komoditeta koji mogu utjecati na cijene nekretnina. Teško je odrediti koji su najvažniji faktori koje moramo uzeti u obzir no kroz detaljnu analizu podataka ciljamo identificirati najveće utjecaje na kretanje tržišta kako bi mogli dovesti realne i konkurentne poslovne odluke.

Ciljamo optimizirati strategiju prodaje, kupnje i korištenja vremena kako bi minimizirali rizik te maksimizirali dobit financijskih sredstava donoseći pravilne poslovne odluke koristeći primjerene analitičke alate i modele. Također ciljamo održavati veću transparentnost i dostupnost informacija o često privatnim transakcijama kroz

prikupljanje, saniranje i obrađivanje podataka kako bi naši prodajni agenti i investitori mogli dovesti preciznu poslovnu odluku.

2.2. Analiza podataka

Skup podataka nam se sastoji o 22 atributa i ukupno 34,857 redaka gdje svaki individualni redak predstavlja zasebnu prodaju nekretnine. Skup podataka također sadrži prihvatljivu količinu kvalitativnih i kvantitativnih podataka među kojima nalazimo i veoma važnu vremensku dimenziju.

Atributi su sljedeći: Suburb, Address, Rooms, Type, Method, SellerG, Date, Distance, Postcode, Bedroom, Bathroom, Car, Landsize, BuildingArea, YearBuilt, CouncilArea, Latitude, Longitude, Regionname, Propertycount, ParkingArea, Price.

Po listi atributa primjećujemo nekoliko kategorija / vrsta atributa koje možemo podijeliti na sljedeći način:

- Geografski atributi: Suburb, Postcode, CouncilArea, Regionname, Latitude, Longitude predstavljaju neku lokaciju te opisuju razne aspekte lokacije u kojoj se nekretnina nalazi među kojima nalazimo regiju, kvart, poštanski broj i najvažnije koordinate koje nam daju preciznu informaciju o lokaciji.
- Podaci o nekretnini: Address, Landsize, buildingArea, YearBuilt, Propertycount,
 ParkingArea nam opisuju razne aspekte nekretnine koje bi potencijalni kupci
 uzimali u obzir za moguće modifikacije i buduće planove nadogradnje u
 reguliranom urbanom okolišu.
- Podaci o kući: Rooms, Type, Bedroom, Bathroom, Car nam opisuju detalje koji potencijalnim kupcima početno padaju na um te nam govore o dostupnim komoditetima kuće.

- **Podaci o prodavačima:** Skup podataka sadrži samo jedan atribut koji pripada prodavaču SellerG te predstavlja ime prodavača.
- **Podaci o prodaji:** Date, Method i Price opisuju informacije o prodaji nekretnine.

-1	Suburb	Address	Rooms	Type	Method	SellerG	Date	Distance	Postcode	Bedroom	Bathroom	Car	Landsize	Building	A YearBuilt	CouncilA	Latitude	Longtitude Region	nar Propertyce Parking	Ar Price
2	Abbotsfor	68 Studley		2 h	SS	Jellis	3/9/2016	2.5	3067	2	1		1 126	inf		Yarra City	-37.8014	144.9958 Northe	rn I 4019 Carport	199300
3	Airport W	154 Halse		3 t	PI	Nelson	3/9/2016	13.5	3042	3	2		1 303	3 22	2016	Moonee V	-37.718	144.878 Wester	n M 3464 Detache	d 840000
4	Albert Par	105 Kerfer		2 h	S	hockingst	3/9/2016	3.3	3206	2	1	(120) (1900	Port Phill	-37.8459	144.9555 Southe	rn I 3280 Attached	1 (1275000
5	Albert Par	85 Richard		2 h	S	Thomson	3/9/2016	3.3	3206	2	1	(159	inf		Port Phill	-37.845	144.9538 Southe	rn I 3280 Indoor	1455000

Slika 1: Prikaz atributa u CSV datoteci

Nakon analize svakog atributa možemo identificirati potrebne dimenzije za postizanje našeg cilja. Atributi koje ćemo koristiti primarno za analizu tržišta nekretnina glase:

- Latitude, Longitude, RegionName će nam dati prosječnu i preciznu informaciju o lokaciji te će nam pokazati moguće trendove vezane za lokaciju nekretnine.
- Karakteristike nekretnine i kuće poput Bedroom, Bathroom, Car i Landsize nam mogu ukazati trendove oko ponuđenih komoditeta koje potencijalni kupci traže te YearBuilt i Type nam ukazuje preference na vrstu kuće koja se cilja u prodajama
- Method i SellerG nam ukazuje trendove u načinu prodaje te nam pokazuje preferencije na tržištu.
- Date nam dodaje vremenski faktor gdje možemo ugledati promjenu trendova i performansi kroz vrijeme
- Price je najvažniji atribut u skupu s time da nam povezuje atribute i omogućuje spajanje atributa u svrhu usporedbe trendova

lako neke atribute nećemo koristiti zbog nedostatka ili nezadovoljavajuće kvalitete podataka, skup nam pruža više nego dovoljno opširan skup podataka za izvođenje kvalitetne analize. Osim potencijalno malene količine iskoristivih redaka zbog nedostajećih podataka, naš skup zadovoljava ostale aspekte potrebne za izvršavanje projekta.

3. Izrada relacijskog modela i baze podataka

Kako bi stvorili bazu podataka i relacijski model za pripremu analize tržišta nekretnina, prvo ćemo primjeniti alate dostupne u programskom jeziku Python kako bi analizirali stanje integriteta podataka u našoj CSV datoteci. Sa Python programskim jezikom imamo dostupnu biblioteku *pandas*, koja nam omogućava rad na našim podacima putem manipulacije pandas specifičnog objekta *DataFrame* u koji učitavamo naše podatke te putem kojeg možemo jednostavno izvesti analizu, čišćenje i modifikaciju podataka u našoj CSV datoteci.

Nakon analize skupa koristeći Python alate, prelazimo na modeliranje i implementaciju baze podataka koristeći *sqlalchemy* i *MySQL Workbench*. sqlalchemy je biblioteka dostupna u Pythonu koja omogućava deklarativno mapiranje modela, tj. definiranje modela baze podataka koristeći Python klase, omogućava upravljanje sesijama za interakciju s bazom podataka gdje možemo implementirati promjene i upravljati relacijama između modela. U ovoj situaciji ćemo primjeniti sqlalchemy kako bi implementirali naš relacijski model u MySQL bazu podataka učitavajući podatke iz CSV-a direktno u MySQL bazu.

3.1. Analiza i čišćenje skupa putem implementacije u Pythonu

Implementacijom sljedeće Python skripte smo analizirali, očistili te raspodijelili skup podataka na dva dijela kako bi simulirali realnu situaciju gdje nam podaci dolaze sa više izvora.

Korišteni alati:

- Poveznica na službenu stranicu Python dokumentacije: docs.python.org/3/
- Poveznica na službenu stranicu pandas dokumentacije: pandas.pydata.org/docs/

```
1. import pandas as pd
3. CSV FILE PATH = "Melbourne housing.csv"
4. df = pd.read_csv(CSV_FILE_PATH, delimiter=',')
6. print("Veličina skupa (broj redaka, broj stupaca):", df.shape)
8. print("Nazivi stupaca:", df.columns.tolist())
10. for column in df.columns:
      print(f"Jedinstvene vrijednosti u stupcu {column}: {df[column].nunique()}")
11.
13. print("Tipovi podataka po stupcu:\n", df.dtypes)
15. print("Broj nedostajućih vrijednosti po stupcu:\n", df.isna().sum())
17. print("CSV size before: ", df.shape)
19. df = df.dropna()
20. print("CSV size after: ", df.shape)
21. print(df.head())
23. df20 = df.sample(frac=0.2, random_state=1)
24. df = df.drop(df20.index)
25. print("CSV size 80: ", df.shape)
26. print("CSV size 20: ", df20.shape)
28. df.to_csv("Melbourne_housing_PROCESSED.csv", index=False)
29. df20.to_csv("Melbourne_housing_PROCESSED_20.csv", index=False)
```

U skripti pozivamo biblioteku pandas te učitavamo CSV datoteku sa lokalnog foldera (skripta se mora nalaziti u istom folderu da bi korištena ruta radila) u pandas DataFrame objekt.

Putem .shape metode provjeravamo veličinu učitanog DataFrame-a

```
Veličina skupa (broj redaka, broj stupaca): (34857, 22)
```

Slika 2: Ispis veličine DF-a u konzoli

Koristeći .tolist() metodu na kolonama DF-a smo ispisali sve učitane atribute



Slika 3: Ispis atributa u konzoli

Iterirajući kroz kolone DF-a ispisujemo količinu jedinstvenih vrijednosti u skupu podataka. Koristeći .nunique() dobijamo količinu jedinstvenih vrijednosti na osi.

```
Jedinstvene vrijednosti u stupcu Suburb: 351
Jedinstvene vrijednosti u stupcu Address: 34009
Jedinstvene vrijednosti u stupcu Rooms: 12
Jedinstvene vrijednosti u stupcu Type: 3
Jedinstvene vrijednosti u stupcu Method: 9
Jedinstvene vrijednosti u stupcu SellerG: 388
Jedinstvene vrijednosti u stupcu Date: 78
Jedinstvene vrijednosti u stupcu Distance: 215
Jedinstvene vrijednosti u stupcu Postcode: 211
Jedinstvene vrijednosti u stupcu Bedroom: 15
Jedinstvene vrijednosti u stupcu Bathroom: 11
Jedinstvene vrijednosti u stupcu Car: 15
Jedinstvene vrijednosti u stupcu Landsize: 1684
Jedinstvene vrijednosti u stupcu BuildingArea: 994
Jedinstvene vrijednosti u stupcu YearBuilt: 160
Jedinstvene vrijednosti u stupcu CouncilArea: 33
Jedinstvene vrijednosti u stupcu Latitude: 13402
Jedinstvene vrijednosti u stupcu Longtitude: 14524
Jedinstvene vrijednosti u stupcu Regionname: 8
Jedinstvene vrijednosti u stupcu Propertycount: 342
Jedinstvene vrijednosti u stupcu ParkingArea: 8
Jedinstvene vrijednosti u stupcu Price: 2871
```

Slika 4: Ispis količine jedinstvenih vrijednosti po atributu

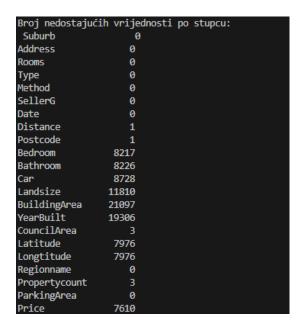
Koristeći .dtypes metodu provjeravamo vrstu podataka koje nalazimo među atributima

Tipovi podataka	po stupcu:	
Suburb	object	
Address	object	
Rooms	int64	
Type	object	
Method	object	
SellerG	object	
Date	object	
Distance	float64	
Postcode	float64	
Bedroom	float64	
Bathroom	float64	
Car	float64	
Landsize	float64	
BuildingArea	object	
YearBuilt	float64	
CouncilArea	object	
Latitude	float64	
Longtitude	float64	
Regionname	object	
Propertycount	float64	
ParkingArea	object	
Price	float64	

Slika 5: Prikaz vrsta podataka u DF-u

Date je zapisan kao object umjesto podržane jedinice vremena u pandas DF-u no to se lagano ispravi prije ubacivanja u bazu podataka.

U zadnjem koraku analize provjeravamo količinu nedostajućih vrijednosti po stupcu kostiteći .isna() metodu te sumirajući vrijednosti po atributima.

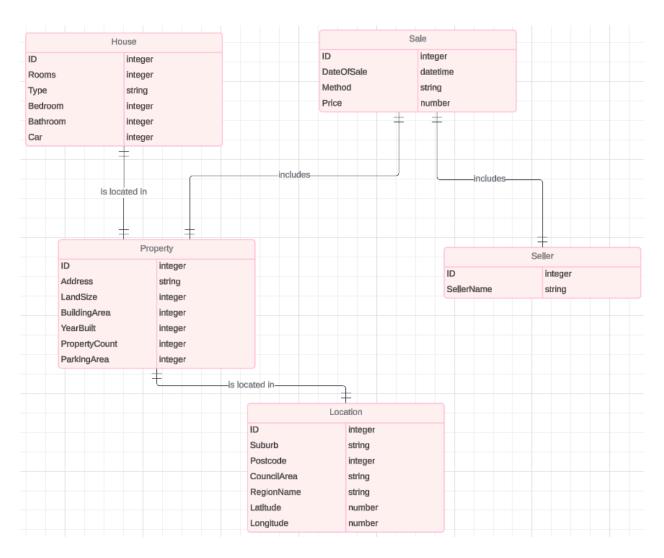


Slika 6: Prikaz količine nedostajećih podataka po atributu

U sljedećem koraku provjeravamo početnu veličinu DF-a te brišemo sve retke sa null vrijednostima. Tijekom provjere preostalih podataka uočavamo da nam je ostalo oko 9000 preciznih podataka o prodajama. Iako smo izgubili veliki dio podataka, čisti i ispunjeni skup podataka će nam pružati preciznije rezultate tijekom analize.

Za kraj nasumično dijelimo skup podataka na 80% l 20% te ih spremamo u zasebne CSV datoteke koje se nalaze na lokalnoj ruti.

3.2. Izrada konceptualnog modela



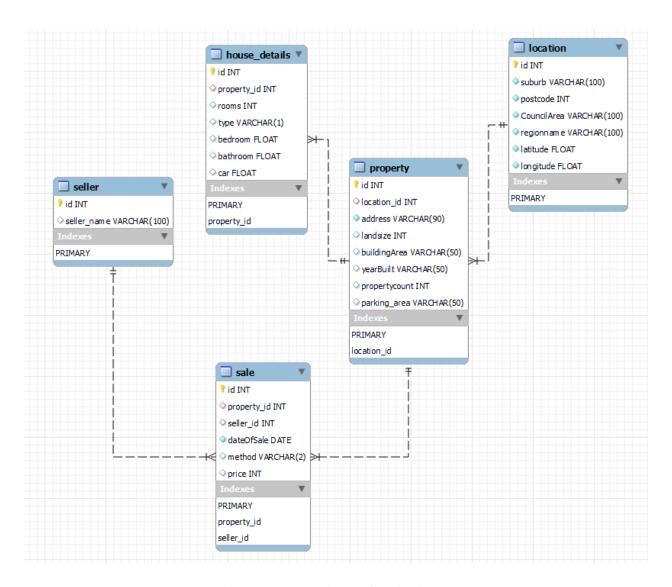
Slika 7: Konceptualni model

Entiteti konceptualnog modela:

SALE: prodaja je glavni entitet te sadrži atribute id, DateOfSale(datum prodaje), Method(metoda prodaje) i Price(cijena). Opisuje vrijeme, cijenu i metodu prodaje nekretnine. Metoda prodaje može biti S(prodano na dražbi), SP(prodano prije dražbe), PI(prodano van dražbe), VB(prodano agentu u pokušaju da digne cijenu), SA(prodano poslije dražbe)

- **SELLER:** prodavač je drugi entitet. Sadrži atribute id, SellerName(ime prodajnog agenta) te se povezuje na prodavača pošto opisuje koji prodavač je povezan sa kojom prodajom. Jedan prodavač može biti povezan na više prodaja.
- PROPERTY: entitet koji opsuje osnovne informacije o nekretnini te se povezuje na informacije o prodaji. Sastoji se od id, Address(adresa), LandSize(veličina zemljišta), BuildingArea(dopuštena veličina gradnje), YearBuilt(godina gradnje), PropertyCount(broj nekretnina uključenih u zoni) i ParkingArea(vrsta dostupnog parkinga). Parking area ima 8 mogućih stanja te može biti Attached Garage(garaža spojena na kuću), Detached Garage(garaža odvojena od kuće), Carport(otvoreni parking sa zaštitom), Indoor(zatvoreni javni parking), Parkade(javni parking na više katova), Underground(podzemni parking), Outdoor Stall(javni otvoreni parking), Parking Pad(privatno mjesto pred kućom).
- HOUSE DETAILS: entitet koji se veže na nekretninu, opisuje vrstu i komoditete dostupne kući. Sastoji se od atributa id, Rooms(broj prostorija), Type(vrsta kuće), Bedroom(broj spavaćih soba), Bathroom(broj kupaona), Car(kapacitet vozila). Type ima 3 moguća stanja te može biti h(Individualna kuća), t(gradska kuća), u (stan)
- LOCATION: entitet koji opisuje informacije o preciznoj lokaciji nekretnine, nadovezuje se na nekretninu. Sastoji se od Suburb(naselje), Postcode(poštanski broj), CouncilArea(opčinsko područje), RegionName(regija), Latitude(zemljopisna širina), Longitude(zemljopisna dužina). Koordinate su provjerene te se mogu koristiti u prikazu heatmape koja ukazuje na trendove.

3.3. EER Diagram



Slika 8: Extended Entity-Relationship Diagram

3.4. Popunjavanje relacijskog modela

Popunjavanje relacijskog modela je obavljeno koristeći skriptu napravljenu u programskom jeziku Python implementirajući biblioteku *sqlalchemy* kako bi uspostavili vezu sa MySQL bazom podataka.

```
1. import pandas as pd
2. from sglalchemy import create engine, Column, Integer, String, Float, ForeignKey, Date, UniqueConstraint
3. from sqlalchemy.orm import sessionmaker, relationship, declarative base
4. from datetime import datetime
6. CSV_FILE_PATH = "Melbourne_housing_PROCESSED.csv"
7. df = pd.read_csv(CSV_FILE_PATH, delimiter=',')
9. Base = declarative_base()
10.
11. class Location(Base):
      __tablename__ = 'location'
12.
13.
     id = Column(Integer, primary_key=True)
     suburb = Column(String(100), nullable=False)
14.
15.
     postcode = Column(Integer, nullable=False)
16.
     CouncilArea = Column(String(100), nullable=False)
17.
     regionname = Column(String(100), nullable=False)
18.
     latitude = Column(Float, nullable=False)
19.
     longitude = Column(Float, nullable=False)
20.
21. class Property(Base):
      __tablename__ = 'property'
22.
23.
     id = Column(Integer, primary_key=True)
24.
     location_id = Column(Integer, ForeignKey('location.id'))
25.
     address = Column(String(90), nullable=False)
26.
     landsize = Column(Integer)
27.
     buildingArea = Column(String(50))
28.
     yearBuilt = Column(String(50))
29.
     propertycount = Column(Integer)
30.
     parking_area = Column(String(50))
31.
32. class HouseDetails(Base):
      __tablename__ = 'house_details'
33.
34.
     id = Column(Integer, primary_key=True)
     property_id = Column(Integer, ForeignKey('property.id'))
35.
     rooms = Column(Integer)
36.
     type = Column(String(1))
37.
     bedroom = Column(Float)
38.
39.
     bathroom = Column(Float)
40. car = Column(Float)
41.
42. class Seller(Base):
      tablename = 'seller'
44.
     id = Column(Integer, primary key=True)
45.
     seller_name = Column(String(100))
46.
47. class Sale(Base):
      __tablename__ = 'sale'
48.
     id = Column(Integer, primary_key=True)
49.
50.
     property_id = Column(Integer, ForeignKey('property.id'))
51.
     seller_id = Column(Integer, ForeignKey('seller.id'))
     dateOfSale = Column(Date, nullable=False)
52.
     method = Column(String(2))
53.
54.
     price = Column(Integer)
55.
56. engine = create_engine('mysql+pymysql://root:root@localhost:3306/melhouse', echo=False)
58. Base.metadata.create_all(engine)
60. Session = sessionmaker(bind=engine)
61. session = Session()
62.
```

```
63. def convert_date(date_str):
      return datetime.strptime(date_str, '%d/%m/%Y')
66. for index, row in df.iterrows():
67.
      location = Location(suburb=row['Suburb'],
68.
                   postcode=row['Postcode'],
69.
70.
                   CouncilArea=row['CouncilArea'],
                   regionname=row['Regionname'],
71.
                   latitude=row['Latitude'],
72.
                   longitude=row['Longitude'])
73.
74.
      session.add(location)
75.
      session.flush()
76.
      property = Property(address=row['Address'],
77.
78.
                   landsize=row['Landsize'],
79.
                   buildingArea=row['BuildingArea'],
80.
                   yearBuilt=row['YearBuilt'],
                   propertycount=row['Propertycount'],
81.
                   parking_area=row['ParkingArea'])
82.
83.
      property.location_id = location.id
84.
      session.add(property)
85.
      session.flush()
86.
87.
      house_details = HouseDetails(rooms=row['Rooms'],
88.
                        type=row['Type'],
                        bedroom=row['Bedroom'],
89.
                        bathroom=row['Bathroom'],
90.
91.
                        car=row['Car'])
92.
      house_details.property_id = property.id
93.
      session.add(house_details)
94.
      session.flush()
95.
      seller = Seller(seller_name=row['SellerG'])
96.
      session.add(seller)
97.
98.
      session.flush()
99.
100.
       sale = Sale(dateOfSale=convert_date(row['Date']),
101.
              method=row['Method'],
              price=row['Price']
102.
103.
104.
       sale.property_id = property.id
105.
       sale.seller_id = seller.id
106.
       session.add(sale)
       session.flush()
107.
108.
109. session.commit()
110. session.close()
111. print("Tablice su popunjene.")
```

Program učitacva podatke iz CSV datoteke pozvanoj na definiranoj ruti i pohranjuje ih u bazu podataka. Koristeći sqlalchemy definirane su tablice location, property, house_details, seller i sale. Podaci se iteriraju redak po redak, gdje se za svaki redak popunjavaju objekti tablica i spremaju u bazu podataka. Na kraju se svi podaci trajno pohranjuju i veza sa bazom se zatvara.

4. Izrada dimenzijskog modela

Izrada dimenzijskog modela služi za organizaciju podataka radi poboljšanja performance I jednostavnosti analize. Svrha dimenzijskog modela je olakštati i omogućiti učinkovitu pohranu, pristup, modifikaciju i analizu velikih količina podataka, koji često dolaze iz različitih izvora. Dimenzijski model se sastoji od jedne činjenice i pet različitih dimenzija koje ćemo primjeniti kako bi mjerljivom podatku predstavili kontekst, tj.dimenziju.

Dimenzijski model je također optimiziran za brzu obradu podataka zbog implementirane strukture zvijezde koja omogućuje brzo pridruživanje tablica i smanjuje potrebno vrijeme za obrađivanje zahtjeva, što nam dalje olakšava složene analitičke upite, među kojima nalazimo agregaciju, filtriranje i grupiranje podataka.

Među alternativama nalazimo i strukturu pahuljice, no za veličinu našeg skupa podataka, nije potrebna te granana sturktura modela bi patila na performansi operacija na podacima.

Sam model implementiran u projektu se sastoji od tablice činjenica *sale* i pet dimenzijskih tablica koje glase: *sale info*, *seller*, *property*, *location* i *house details*.

Tablica činjenica sastoji se od jedne mjere – cijena prodaje nekretnine. Cijena prodaje služi kao osnovni indikator informacije o prodaji nekretnine te se na nju nadovezuju ostale ključne dimenzije kroz strane ključeve za prodavača, prodaju, nekretninu, kuću i lokaciju.

Dimenzijska tablica *location* sadrži hijerarhiju podataka o lokaciji, od samog naselja ('suburb'), poštanskog broja ('postcode'), općinskog područja ('CouncilArea'), do regije ('regionname') u kojoj se nalazi nekretnina. Također nalazimo I geografske coordinate ('latitude' i 'longitude') koje omogućuju prostornu analizu podataka. Tablica sadrži surogat ključ ('id') koji služi kao primarni ključ tablice.

Dimenzijska tablica *sale_info* sadrži podatke o datumu prodaje ('dateOfSale') I metodi prodaje ('method') koji omogućavaju analizu podataka po danu, mjesecu i godini.

Vremenska dimenzija nije sporo mjenjajuća te se ne mijenja nakon unosa. Također sadrži surogat kljuć ('id') koji služi kao primarni ključ tablice.

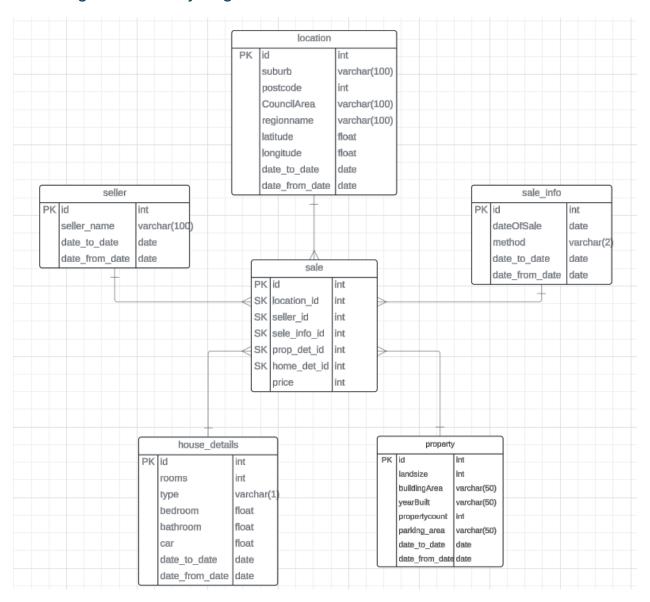
Dimenzijska tablica *property* sadrži podatke o godini izgradnje ('yearBuilt'), veličine nekretnine ('landsize') i površine dopuštene gradnje ('buildingArea'). Dimenzija omogućava grupiranje prema godini izgradnje i analizu utjecaja veličine parcele na činjenicu. Također sadrži surogat kljuć ('id') koji služi kao primarni ključ tablice.

Dimenzijska tablica *house_details* sadrži detalje o kući te u njoj nalazimo broj prostorija ('rooms'), vrsta kuće ('type'), broj spavaćih soba ('bedroom'), broj kupaonica ('bathroom') I kapacitet parkirnog mjesta ('car'). Omogućava filtriranje i analizu po komoditetima dostupnim sa nekretninom. Također sadrži surogat kljuć ('id') koji služi kao primarni ključ tablice.

Dimenzijska tablica *seller* sadrži jedan podatak – ime prodajnog agenta. Omogućava nam da pratimo performansu i trendove među uspješnim agentima. Također sadrži surogat kljuć ('id') koji služi kao primarni ključ tablice.

Pružajući ukupni pogled na dimenzijski model može se uočiti da su sve dimenzije osim vremenske sporo mijenjajuće te se njihove promjene mogu pratiti kroz atribute ('version', 'date_from_date' i 'date_to_date'). Dostupna je odlična osnova za analizu podataka o prodaji nekretnina prateći utjecaje dimenzija na cijenu prodaje što će dovesti do bolje informiranih poslovnih odluka i otvoriti put za bolje strateško planiranje.

4.1. Diagram dimenzijskog modela



Slika 9: Dimenzijski model

5. ETL Proces

ETL (*extract, transform, load*) je process koji se koristi za prikupljanje podataka iz potencijalno različitih izvora, transformaciju i pripremu te spremanje u ciljano skladište podataka. Sastoji se od tri glavna koraka:

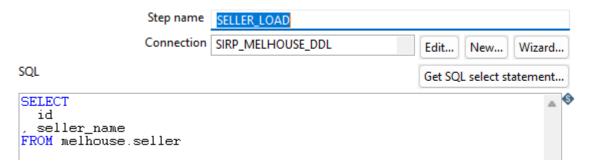
- 1. **Extract** (Izvlačenje): najčešće se podaci prikupljaju sa više izvora poput relacijskih baza, CSV datoteka, API-eva te ostale metode skladištenja podataka. Cilj je prikupiti što više relevantnih podataka za obradu.
- 2. **Transform** (Transformacija): sljedeći korak ukljućuje pripremu podataka za skladištenje podataka je priprema, tj. transformacija istih u format koji će omogučiti učitavanje istih bez problema u ciljni sustav. Transformacija može uključivati čišćenje, agregaciju, normalizaciju, filtriranje i sortiranje podataka.
- **3. Load** (Učitavanje): posljednji korak ETL-a je učitavanje podataka u namjenjeno skladište podataka. Cilj je osigurati da su svi relevantni podaci dostupni za rad.

Za trenutačni korak korišten je *Pentaho Data Integration tool* koji pomoću jednostavnog sučelja omogućava izradu ETL procesa za svaku dimenzijsku tablicu.

Svaka tablica će se sastojati o procesa spajanja podataka iz dva različita izvora gdje 80% posto podataka će doći od relacijskog modela spremljenog u relacijskoj bazi podatakaa a preostalih 20% dolaze iz CSV datoteke. Nakon učitavanja preoblikujemo strukturu podataka za stapajanje i spremanje u dimenzijski model koji se također skladišti u MySQL bazu podataka.

5.1. Dimenzijska tablica 'Seller'

 Dohvat podataka iz relacijske baze: Putem opcije 'Table input' učitavamo podatke iz relacijske baze podataka te ih sortiramo i osiguravamo da su svi podaci točnog formata i vrste u 'Select Values'. Konvertiramo string iz Binary u Normal.



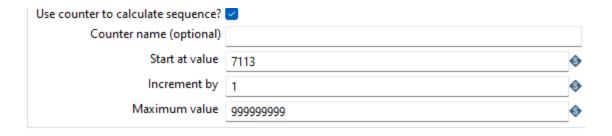
Slika 10: Table Input od Seller tablice

2. Dohvat podataka iz CSV datoteke: Putem CSV file input učitavamo podatke iz CSV datoteke. Sa prvim 'Select values' selektiramo, preimenujemo i osiguravamo vrstu i format podataka povučenih iz CSV-a. Sa 'Add sequence' elementom generiramo atribut 'id' od zadnjeg poznatog id-a u relacijskoj bazi te u drugom 'Select values' osiguravamo točan redoslijed atributa za spajanje podataka. Redoslijed glasi: 'id' (Integer), 'seller name' ('String').

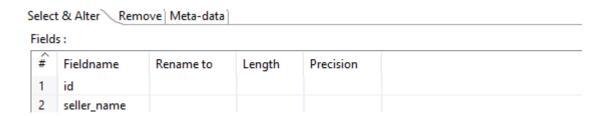
Fields to alter the meta-data for:



Slika 11: Formatiranje podataka

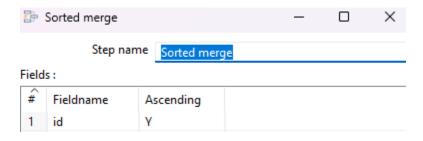


Slika 12: Generiranje id za tablicu Seller

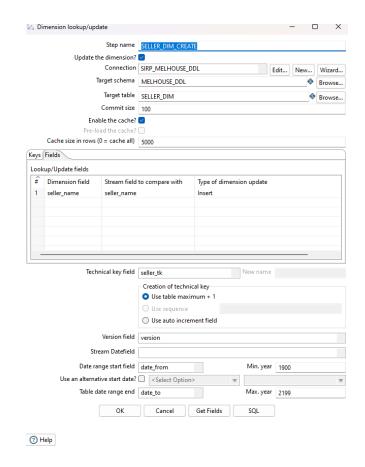


Slika 13: Uređivanje redoslijeda atributa u tablici Seller

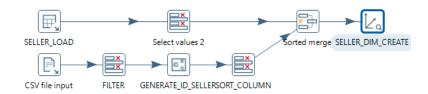
3. Merge i spremanje: Uz zadnjem koraku se spajaju dvije tablice po atibutu 'id' i sortiraju se po 'Ascending' te se podatke sprema postavljajući ključ 'id' i Fields se popunjava preostalim podacima, u ovom slučaju 'seller_name'. Tehnički ključ 'seller_tk' je generiran pomoću ugrađene funckije u 'Dimension lookup/update'. Za kraj koristimo ugrađenu SQL funkcionalnost da bi tablicu stvorili u novoj bazi podataka za dimenzijski model i eliminiramo u SQL generirani null red.



Slika 14: Sorted merge na Seller tablici



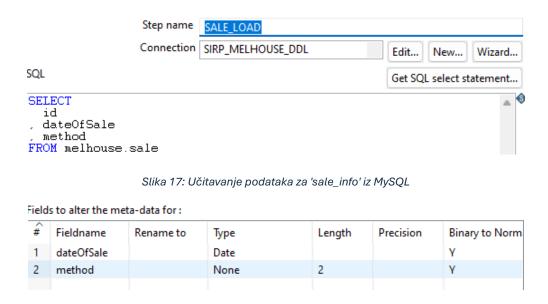
Slika 15: Dimension update za Seller tablicu



Slika 16: ETL proces za Seller tablicu

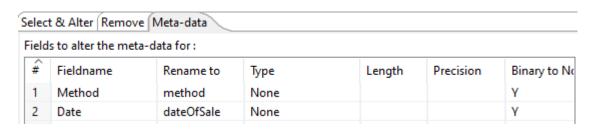
5.2. Dimenzijska tablica 'Sale_Info'

 Dohvat podataka iz relacijske baze: Koristeći 'Table input' ponovno se učitavaju podaci iz relacijske baze podataka izostavljajući cijenu te ih se sortira i osigurava da su svi podaci točnog formata i vrste u 'Select Values'.

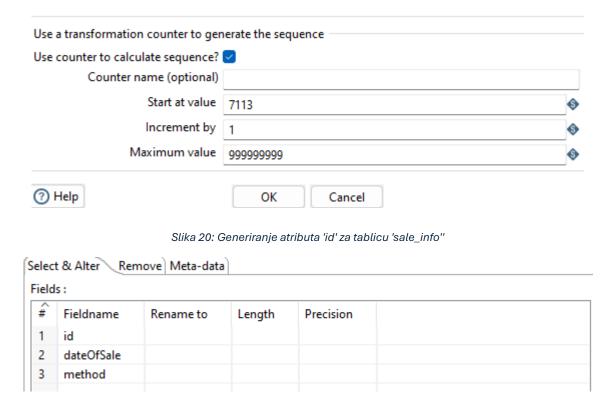


Slika 18: Modificakija podataka za 'sale_info' tablicu

2. Dohvat podataka iz CSV datoteke: Putem 'CSV file input' se uzimaju podaci iz CSV datoteke. Sa prvim 'Select values' se obavlja selekcija podataka te se preimenuje i osigura vrsta i format podataka povučenih iz CSV-a. Sa 'Add sequence' elementom se generira atribut 'id' od zadnjeg poznatog id-a u relacijskoj bazi te u drugom 'Select values' se osigurava točan redoslijed atributa za spajanje podataka. Redoslijed glasi: 'id' (Integer), 'dateOfSale' (Date), 'method' (String).

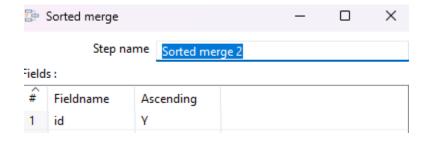


Slika 19: Formatiranje podataka 'Sale_info' tablice

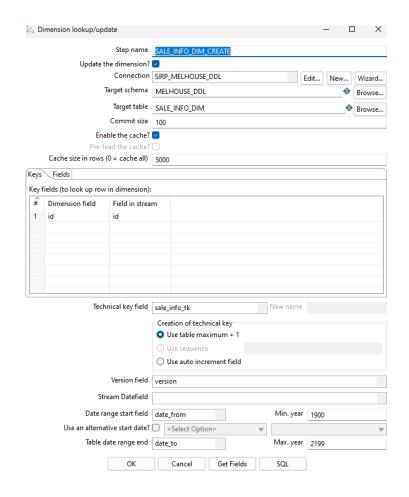


Slika 21: Sortiranje redoslijeda podataka (priprema za merge)

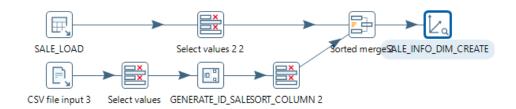
3. Merge i spremanje: Uz zadnjem koraku se spajaju dvije tablice po atibutu 'id' i sortiraju se po 'Ascending' te se podatke sprema postavljajući ključ 'id' i Fields se popunjava preostalim podacima – dateOfSale, method. Generira se tablica pomoću SQL funkcije te se podaci spremaju. U MySQL-u se briše *null* red.



Slika 22: Merge po 'id' atributu



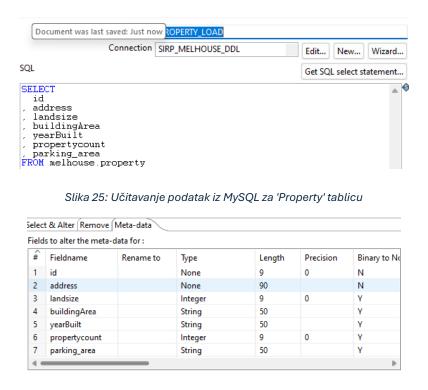
Slika 23: Definicija dimenzijske tablice 'sale_info'



Slika 24: ETL proces za 'sale_info'

5.3. Dimenzijska tablica 'Property'

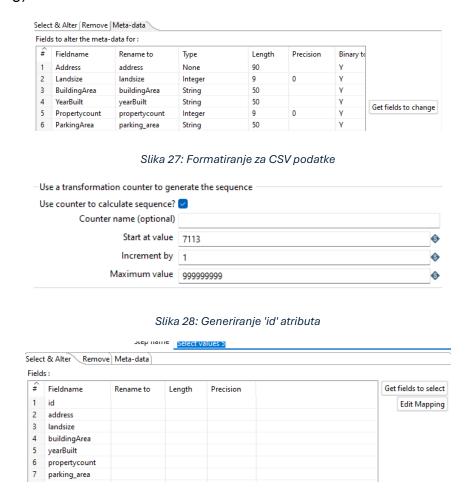
1. Dohvat podataka iz relacijske baze: Koristeći 'Table input' ponovno se učitavaju podaci iz relacijske baze podataka te ih se sortira i osigurava da su svi podaci točnog formata i vrste u 'Select Values'. Osiguravaju se tipovi podatak 'landsize' na Integer dužine 9, 'buildingArea' na String dužine 50, 'yearBuilt' na String dužine 50, 'propertycount' na Integer dužine 9 i 'parking_area' na String dužine 50. Svaki podatak kovertiramo iz binarnog formata u normalni kako bi izbjegli probleme kod merge-a.



Slika 26: Formatiranje podataka iz MySQL

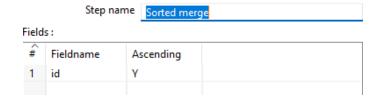
2. Dohvat podataka iz CSV datoteke: Putem 'CSV file input' se uzimaju podaci iz CSV datoteke. Sa prvim 'Select values' se obavlja selekcija podataka te se preimenuje i osigura vrsta i format podataka povučenih iz CSV-a. Sa 'Add sequence' elementom se generira atribut 'id' od zadnjeg poznatog id-a u relacijskoj bazi te u drugom 'Select values' se osigurava točan redoslijed atributa za spajanje

podataka. Redoslijed glasi: 'id' (Integer), 'Address' (String), 'landsize' (Integer), 'buildingArea' (String), 'yearBuilt' (String), 'propertycount' (Integer) i 'parking_area' (String).

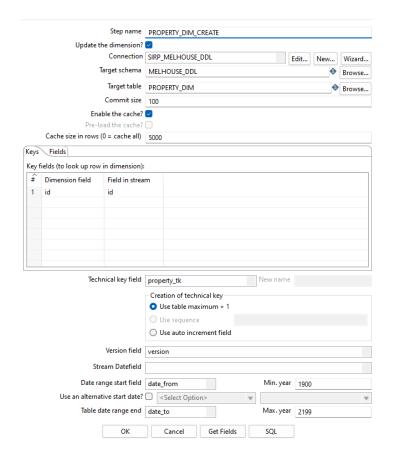


Slika 29: Sortiranje redoslijeda atributa

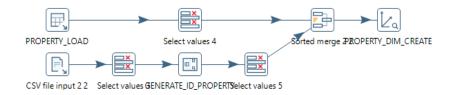
3. Merge i spremanje: Uz zadnjem koraku se spajaju dvije tablice po atibutu 'id' i sortiraju se po 'Ascending' te se podatke sprema postavljajući ključ 'id' i Fields se popunjava preostalim podacima – id, address, landsize, buildingArea, yearBuilt, propertycount i parking_area. Generira se tablica pomoću SQL funkcije te se podaci spremaju. U MySQL-u se briše null red.



Slika 30: Merge po atributu 'id'



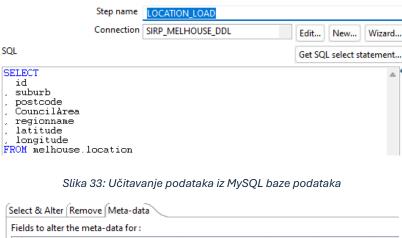
Slika 31: Deklaracija dimenzijske tablice 'Property'



Slika 32: ETL proces 'property' dimenzije

5.4. Dimenzijska tablica 'Location'

1. Dohvat podataka iz relacijske baze: Koristeći 'Table input' ponovno se učitavaju podaci iz relacijske baze podataka te ih se sortira i osigurava da su svi podaci točnog formata i vrste u 'Select Values'. Osiguravaju se tipovi podataka 'suburb' na String dužine 100, 'postcode' na Integer dužine 4, 'CouncilArea' na String dužine 100, 'regionname' na String dužine 100, 'latitude' na BigNumber dužine 12 i 'longitude' na BigNumber dužine 12. Svaki podatak kovertiramo iz binarnog formata u normalni kako bi izbjegli probleme sa procesom spajanja

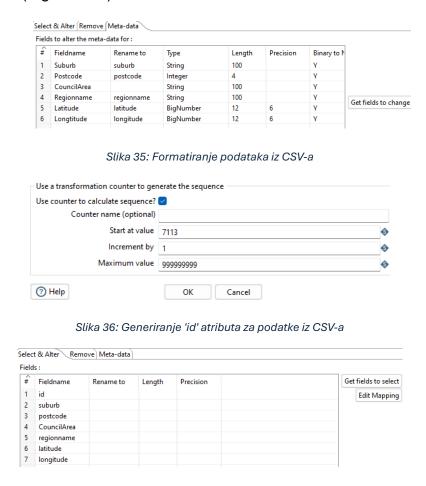


Fieldname Precision Binar Rename to Lenath Type None 9 Ν address None 90 N 3 landsize 9 0 Integer buildingArea 50 String yearBuilt 50 String 9 0 6 propertycount Integer 50 parking_area String

Slika 34: Formatiranje podataka iz MySQL-a

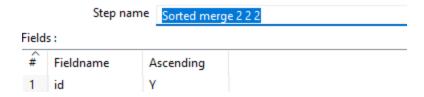
2. Dohvat podataka iz CSV datoteke: Putem 'CSV file input' se uzimaju podaci iz CSV datoteke. Sa prvim 'Select values' se obavlja selekcija podataka te se preimenuje i osigura vrsta i format podataka povučenih iz CSV-a. Sa 'Add sequence' elementom se generira atribut 'id' od zadnjeg poznatog id-a u

relacijskoj bazi te u drugom 'Select values' se osigurava točan redoslijed atributa za spajanje podataka. Redoslijed glasi: 'id' (Integer), 'suburb' (String), 'postcode' (Integer), 'CouncilArea' (String), 'regionname' (String), 'latitude' (BigNumber), 'longitude' (BigNumber).

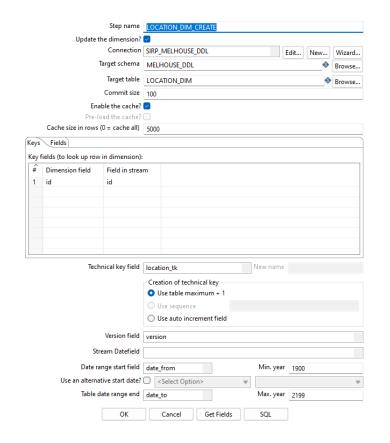


Slika 37: Sortiranje atributa iz CSV-a

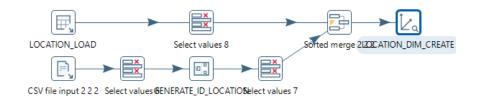
3. Merge i spremanje: Uz zadnjem koraku se spajaju dvije tablice po atibutu 'id' i sortiraju se po 'Ascending' te se podatke sprema postavljajući ključ 'id' i Fields se popunjava preostalim podacima – id, suburb, postcode, CouncilArea, regionname, latitude i longitude. Generira se tablica pomoću SQL funkcije te se podaci spremaju. U MySQL-u se briše null red.



Slika 38: Merge na podacima iz SQL-a i CSV-a



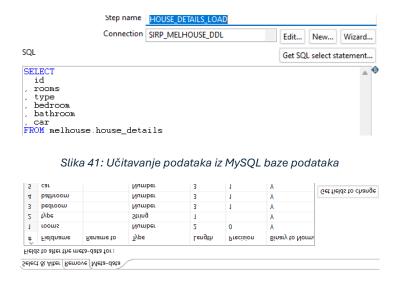
Slika 39: Deklaracija dimenzijske tablice 'Location'



Slika 40: ETL proces za 'location'

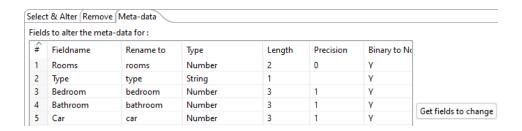
5.5. Dimenzijska tablica 'House details'

1. Dohvat podataka iz relacijske baze: Koristeći 'Table input' ponovno se učitavaju podaci iz relacijske baze podataka te ih se sortira i osigurava da su svi podaci točnog formata i vrste u 'Select Values'. Osiguravaju se tipovi podataka 'rooms' na Number dužine 2, 'type' na String dužine 1 te 'bedroom', 'bathroom' i 'car' na Number dužine 3. Svaki podatak kovertiramo iz binarnog formata u normalni kako bi izbjegli probleme sa procesom spajanja

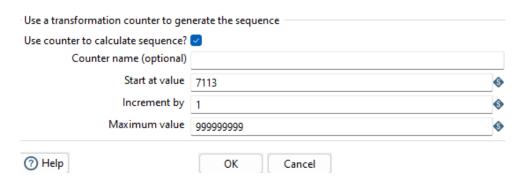


Slika 42: Formatiranje podataka iz MySQL baze podataka

2. Dohvat podataka iz CSV datoteke: Putem 'CSV file input' se uzimaju podaci iz CSV datoteke. Sa prvim 'Select values' se obavlja selekcija podataka te se preimenuje i osigura vrsta i format podataka povučenih iz CSV-a. Sa 'Add sequence' elementom se generira atribut 'id' od zadnjeg poznatog id-a u relacijskoj bazi te u drugom 'Select values' se osigurava točan redoslijed atributa za spajanje podataka. Redoslijed glasi: 'id' (Integer), 'rooms' (Number), 'type' (String), 'bedroom' (Number), 'bathroom' (Number), 'car' (Number).



Slika 43: Formatiranje podataka iz CSV-a

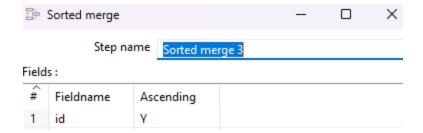


Slika 44: Generiranje atributa 'id'

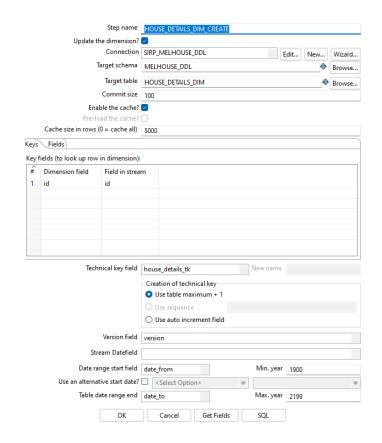


Slika 45: Sortiranje atributa iz CSV-a

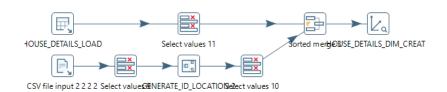
3. Merge i spremanje: Uz zadnjem koraku se spajaju dvije tablice po atibutu 'id' i sortiraju se po 'Ascending' te se podatke sprema postavljajući ključ 'id' i Fields se popunjava preostalim podacima – rooms, type, bedroom, bathroom, car. Generira se tablica pomoću SQL funkcije te se podaci spremaju. U MySQL-u se briše null red.



Slika 46: Merge po atributu 'id'



Slika 47: Deklaracije dimenzijske tablice 'House_details'



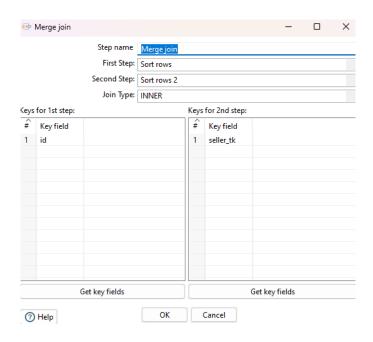
Slika 48: ETL proces za 'House_details'

5.6. Tablica činjenica 'Sale'

Za spajanje podataka iz MySQL baze podataka i CSV datoteke ponavlja se ETL proces korišten za dimenzijske tablice. Učitava se podatak 'price' koji se postavlja na tip podatka Number dužine 9.

U sljedećem koraku se koristi 'Merge Join' postavljen na 'INNER JOIN' kako bi se dimenzijske tablice spojile sa tablicom 'sale'. Kako bi se spojila dimenzijska tablica na tablicu činjenica koriste se atribut 'id' iz 'sale' tablice činjenica i tehnički ključ iz dimenzijske tablice.

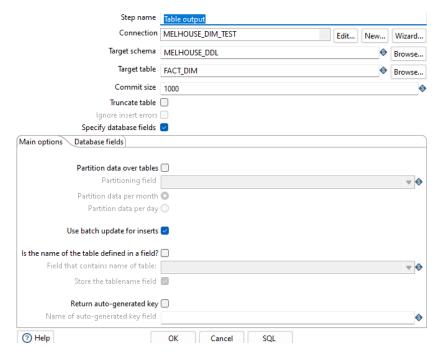
Iz novodobivene tablice brišemo sve atribute osim 'id', 'seller_tk', 'sale_info_tk', 'property_tk', 'location_tk', 'house_details_tk' i 'price'. U zadnjem koraku koristimo ugrađenu funkciju SQL kako bi automatski stvorili tablicu činjenica po unesenim podacima u PDI alatu.



Slika 49: primjher joina tablice činjenica i 'seller'

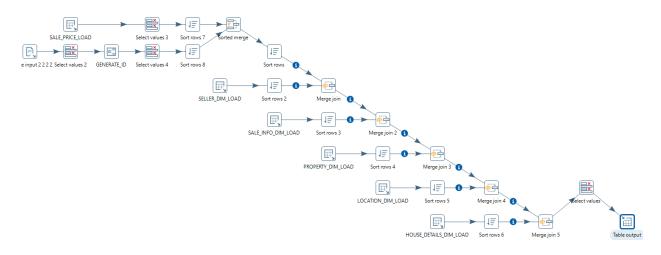


Slika 50: Brisanje nepotrebnih podataka iz tablice činjenica



Slika 51: Deklaracija tablice činjenica

5.6.1. Prikaz tablice činjenica



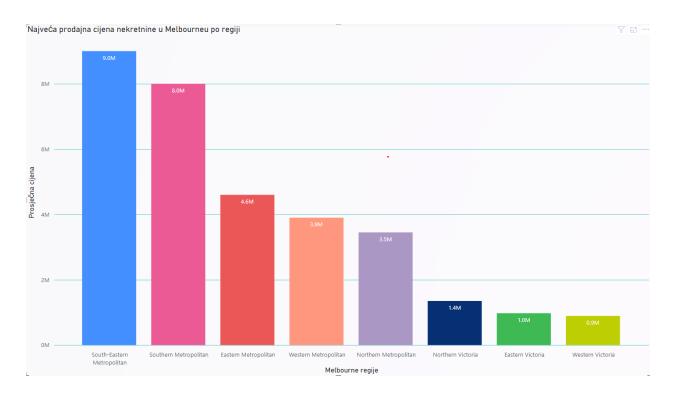
Slika 52: ETL proces tablice činjenica

6. Vizualizacija podataka

Za kraj nakon stvaranja dimenzijskog modela i izvođenja ETL procesa na podacima, vrijeme je predstaviti podatke u lako probavljiv oblik podataka, tj. vizualizirati ih u smislenim grafovima. Za vizualizaciju podataka koristimo Microsoft Power BI koji omogućava jednostavno stvaranje interaktivnih slide-a koristeći podatke pohranjene u dimenzijskom modelu. Svaki graf je spremljen u individualnom modelu.

Kao prvi korak se uspostavlja veza sa MySQL bazom podataka koja sadrži shemu dimenzijskog modela što je lagan proces pošto PBI podržava laganu vezu između alata i ostalih opširno korištenih tehnologija za skladištenje podataka.

6.1. Prikaz najveće prodaje po regiji

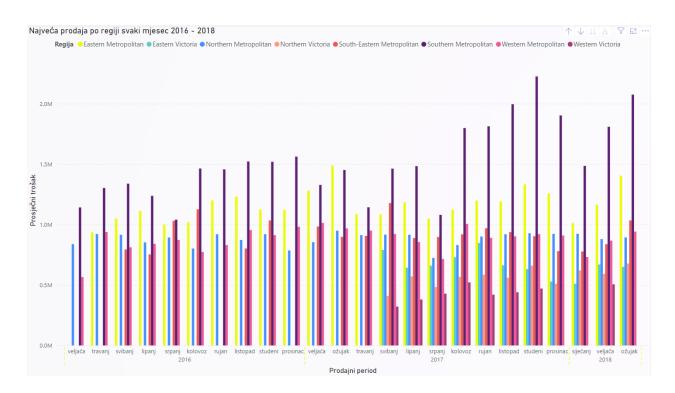


Slika 53: Najveća prodaja po regiji

Graf prikazuje najveću prodajnu cijenu nekretnine u svakoj određenoj regiji Melbourne-a. Ovaj graf se može koristiti kao indikator regija sa potencijalno najvrijednijim nekretninama te ciljati poboljšati aktivnost na tržištu baziranu baš na specifičnoj regiji. Također služi kao indikator potencijane vrijednosti i interesa kupaca za ostalim nekretninama u regiji

Sastoji se od grupiranog stupčastog grafikona gdje na x osi nalazimo 'regionname' a na y osi nalazimo max(price) tj. najveću prodaju u atributu 'price' u tablici činjenica.

6.2. Prosječna cijena nekretnina po regiji u periodu od 2016. do 2018.

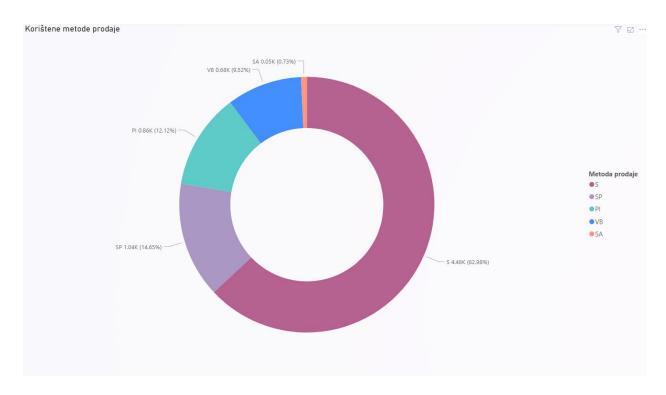


Slika 54: Graf prosiječne cijene po regiji kroz vrijeme

Graf prikazuje prosječnu cijenu nekretnina raspodjeljene po regiji za svaki mjesec u periodu od veljače 2016. godine do ožujka 2018. godine te omogućava analizu sezonskih varijacija u prodajnim cijenama nekretnina. Prikazom podataka kroz mjesece u razdoblju od tri godine, može se uočiti kako se cijene mijenjaju tijekom različitih mjeseci te kako vremenski faktor utjeće na tržište. Također se može uočiti trend u raznim regijama što daljnje podržava činjenice prikazane u prijašnjem grafu.

Sastoji se od grupiranog stupčastog grafikona gdje na x osi nalazimo 'dateOfSale' podijeljen na mjesece i godine. Na y osi nalazimo AVG(price) tj. prosječna cijena daljnje raspodijeljena po 'regionname'.

6.3. Prikaz korištenja metoda prodaja

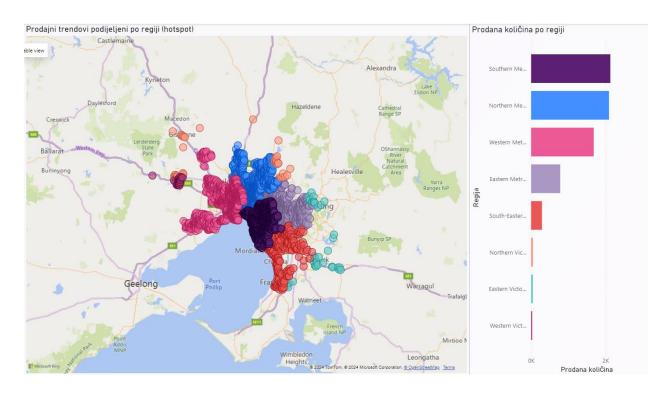


Slika 55: Graf količine korištenja metoda prodaje

Graf prikazuje postotak korištenja metode prodaje nekretnina u Melbourne-u. Uspoređujući udjele različitih metoda prodaja, moguće je uočiti dominantne metode te procijeniti učinkovitost istih. Ova informacija pomaže prilagođavanju strategije prodaje te je moguće procjeniti u kojem periodu procesa prodaje kupci "zagrizu". Također se može dalje poboljšati za analizu utjecaja prodajnih metoda na vrstu nekretnine.

Sastoji se od prstenastog grafikona koji koristi COUNT(fact_dim.id) tj. broj prodaja vezanih za 'method' te računa postotak svake.

6.4. Prodajni trendovi podijeljeni po regiji

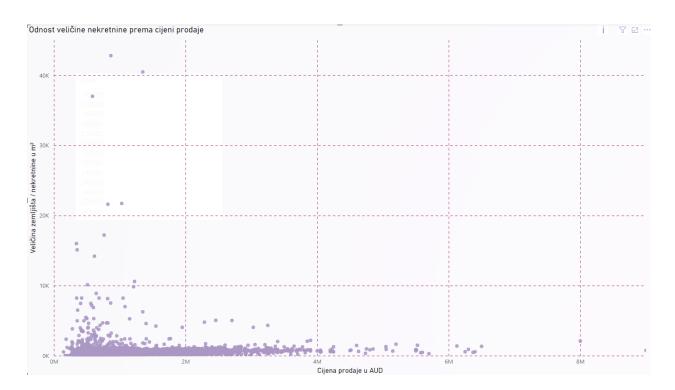


Slika 56: Prikaz prodajnih trendova na mapi raspodjeljene po regiji

Slide sadržava vizualni prikaz prodaja nekretnina po Melbourne-u. Koristi mapu koja služi kao heatmap koji pokazuje trendove tj. hotspotove u regiji gdje je interaktivno moguće uočiti ne samo trendove po regiji već i u samoj regiji zumirajući na mapi kako bi uočili da li neka specifična zona u regiji utjeće na performansu. To dalje poboljšava prodajnu strategiju te pomaže u bolje informiranim poslovnim odlukama pokazujući na obečavajuće tržišne aktivnosti u određenoj zoni. Također na desnoj strani se nalazi količina prodanih nekretnina po regiji koja služi kao dodatni indikator trendova na tržištu.

Sastoji se interaktivne mape koja prima kooridnate 'latitude' i 'longitude' gdje su rezultati podijeljeni po 'regionname' tj. regiji. Drugi graf se sastoji od grupiranog stupčastog grafikona koji sadrži COUNT(fact_dim.id) tj. količinu prodaja brojeći retke u tablici činjenica podijeljene dalje po regiji.

6.5. Odnos veličine zemljišta i cijene

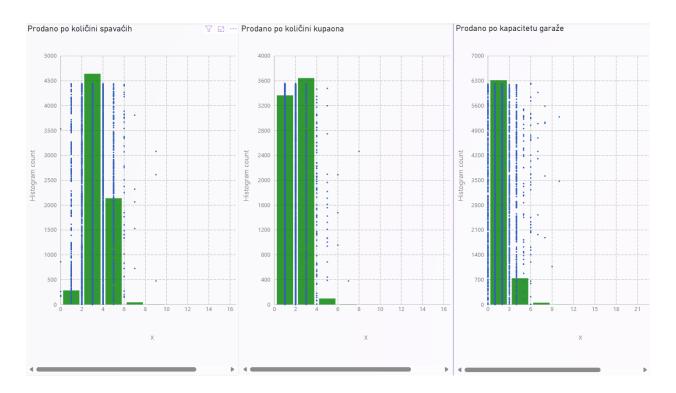


Slika 57: Prikaz odnosa cijene i veličine zemljišta

Graf prikazuje odnos između cijene i veličine zemljišta. Koristeći graf moguće je uočiti kako veličina zemljišta utječe na cijenu nekretnine, no iako se može koristiti kao indikator vrijednosti neke nekretnine ne uračunava ostale faktore poput vrijednosti građevine koja se nalazi na nekretnini te razne komoditete koji dolaze sa ponudom. Također je važno uočiti da velike mjere ne prate neki specifični trend već kod velikih prodaja varijacija komoditeta je velika a količina podataka je nista te napraviti preciznu tj. dobro informiranu odluku po gore vidljivim podacima je teško.

Sastoji je od raspršenog grafikona koji prima 'price' tj. cijenu na x osi i 'landsize' tj. veličinu zemljišta na y osi.

6.6. Pračenje trenda prodaje po dostupnim komoditetima

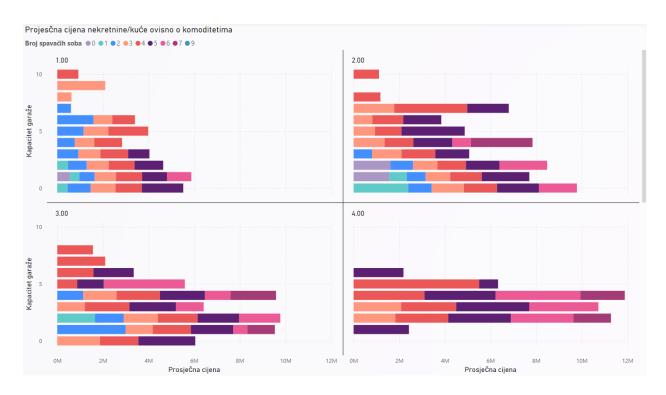


Slika 58: Prikaz utjecaja komoditeta na prodajnu količinu

Grafovi prate prodajne trendove ovisno o dostupnim komoditetima u 3 različina grafa. Kupci često gledaju dostupne komoditete sa nekretninom zbog raznih faktora poput veličine obitelji, željena količina prostora... Ovim grafovima je moguće analizirati utjecaj određenog pračenog komoditeta na odluku kupca te se dostupnim informacijama može fokusirati na specifični dio demografije Melbourne-a te dovesti do boljih odluka o ulaganju.

Sastoji se od 3 različita histograma koji na x osi sadržavaju 'bedroom', 'bathroom' i 'car', tj. broj spavačih, kupaonica i kapacitet garaže a na y osi se nalazi COUNT(fact_dim.id) tj. količina prodaja u tablici činjenica.

6.7. Cijena nekretnine ovisno o dostupnim komoditetima

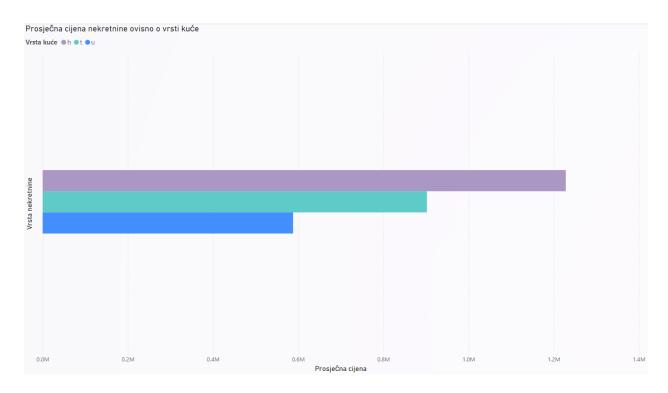


Slika 59: Prikaz utjecaja komoditeta na prodajnu cijenu

Graf prikazuje utjecaj raznih količina komoditeta na cijenu prodaje nekretnine. Ovaj graf nam nadograđuje pogled nad utjecajem komoditeta na popularnost nekretnina te nam omogućava pratiti trendove i postavljati kompetitivne cijene za nekretninu na tržištu.

Sastoji se od naslaganog stupčastog grafikona koji AVG(price) tj. prosječnu cijenu određuje po dosupnim komoditetima sa nekretninom. Iako nam graf daje puno informacija, mali setovi podataka mogu negativno utjecati na rezultate u velikim prodajama koje su puno rijeđe u manjim nekretninama.

6.8. Prosječna cijena ovisno o vrsti nekretnine

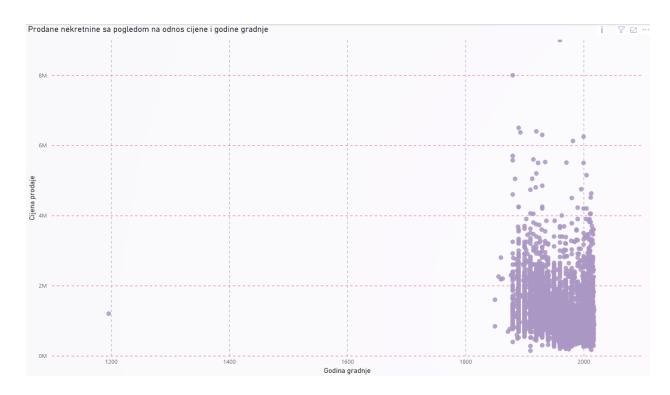


Slika 60: Prikaz prosječne cijene nekretnine ovisno o vrsti

Graf nam prikazuje trendove i popularnost određenih vrsta nekretnina gledajući prosječnu cijenu na tržištu. S time da su individualne i gradske kuće često veće od stanova rezultat je donekle i očekivan iako to ovisi od zone do zone gdje u velikim metropolama dobro lociran stan u centru može lagano premašiti vrijednost i najlijepših vila.

Sastoji se od grupiranog stupčastog grafikona koji na x osi prati AVG(price) tj. prosječnu cijenu podijeljenu po 'type' tj. vrsti nekretnine.

6.9. Utjecaj godine gradnje na cijenu

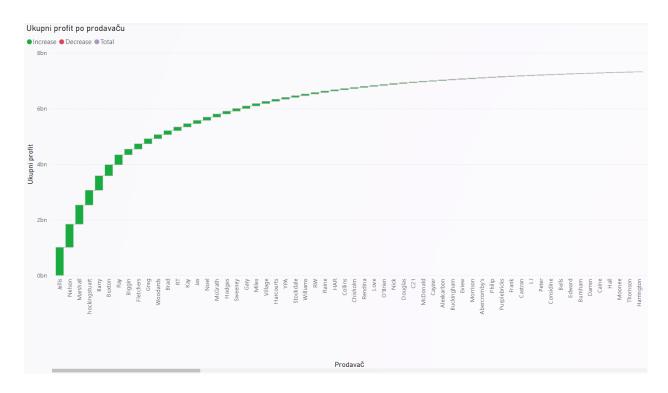


Slika 61: Prikaz odnosa godine gradnje i cijene

Graf prikazuje odnos cijene nekretnine i godine gradnje nekretnine. S time da starije kuće zahtjevaju renovacije te su često napravljene u starijim i često lošijim tehnikama građevine, kupci često nisu zainteresirani zbog velike količine novca koje se često ulaže kako bi se osviježila i nadogradila građevina. Starije nerenoviranje građevine također mogu dovesti do legalnih problema u većim gradovima koji se pridržavaju smjernica izgleda i očuvanja okoliša.

Sastoji se od raspršenog grafikona koji na x osi predstavlja 'yearBuilt', tj. godinu gradnje i na y osi 'price', tj. cijenu prodaje nekretnine.

6.10. Performansa prodavača

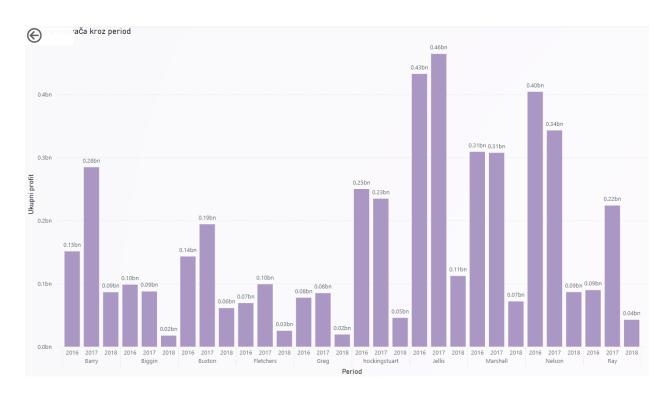


Slika 62: Prikaz ukupnog doprinosa prodavača

Graf prikazuje ukupni profit svakog prodavača u datasetu. Ukupni profit je dobar indikator performanse prodajnog agenta te prateći njihove trendove možemo uočiti korištene strategije i pslovne odluke koje su kontribuirale uspjehu ili neuspjehu prodajnog agenta. Na kraju grafa nam je dostupna i ukupna količina novca potrošena na tržištu što nam dalje daje bolji uvid o kvaliteti implementiranih strategija. Cijeli graf je vidljiv na interaktivnom sučelju u Power BI alatu.

Sastoji se od slap grafikona koji za kategoriju koristi 'seller_name', tj. ime prodavača i na y osi koristi SUM(price), tj. ukupnu količinu novca te se prikazuje po ukupnoj količini novca dobivenoj ili izgubljenoj po prodajnom agentu.

6.11. Performansa prodavača kroz vrijeme



Slika 63: Prikaz performanse najboljih prodavača

Graf nam prikazuje performansu deset najboljih prodavača u definiranom periodu. Omogućuje dublji pogled u prijašnji graf i informacije koje pruža. Sa dodatkom vremenskog perioda možemo također usporediti stanje tržišta u vremenu i osigrati se da uspješni val prodaja nije bio atributiran anomaliji u tržištu. Vremenski period se može dalje razvući sa opcijom implementacije mjeseca ili dana za precizniji pogled kroz vrijeme.

Sastoji se od grupiranog stupčastog grafikona koji na x osi prati 'seller_name' i 'dateOfSale' koji predstavljaju prodavača kroz vijeme i SUM(price) tj. sumu cijene koja predstavlja ukupni profit prodavača.

7. Zaključak

Pomoću napisanog seminara možemo uočiti da sa točnim alatima i modernim implementacijama u poslovanju možemo dovoditi kompetitivne i precizne poslovne odluke te dalje usavršiti poslovnu strategiju. Cilj je dokazati da informacija prenesena u znanje dovodi do puno manje grešaka te u svijetu gdje se informacije kreću zastrašujućom brzinom, imati pravu informaciju u pravo vrijeme smanjute rizik istih. Sam proces modeliranja podataka te pretvorba u informaciju je prilično zahtjevan. Znanje i iskustvo korištenja raznih alata poput PDI, MySQL-a i prograskog jezika poput Pythona koji se sve više i više koristi kao osnova za obradu podataka je sve vrijednije iz dana u dan te postaje obavezno kako bi ostali kompetitivni u poslovanju.

8. Literatura

Kimball, R., Ross, M. (2013). The data warehouse toolkit: The definitive guide to dimensional modeling. John Wiley and Sons.

Sharda, R., Delen, D., Turban, E. (2016). Business intelligence, analytics, and data science: a managerial perspective. Pearson.

Oreški, G., Prezentacije i ostali materijali na e-učenju.