SQL Server 2005 Data Mining



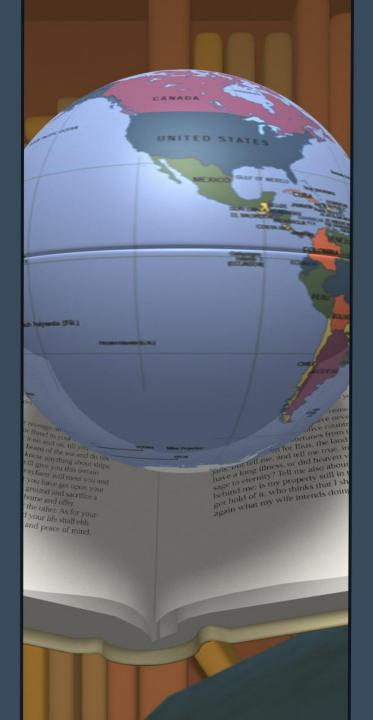
Preduvjeti za predavanje

- Poznavanje načina rada baza podataka
- Poznavanje matematike (statistike)
- Poznavati što je poslovna inteligencija i koja je njena uloga u IT-u
- Poznavanje koncepata poslovne inteligencije:
 - Što je skladište podataka?
 - Što je ETL proces?
 - Ostalo... ☺



Korišteni materijali

- Wiley & Sons: "SQL Server 2005 Data Mining" (programski primjeri)
- Micheline Kamber & Jiawei Han: "Data Mining: Concepts And Techniques, 2nd Edition"
- Rafal Lukawiecki razna predavanja o rudarenju podataka sa TechNet portala (fotografije)
 - Svi navedeni materijali sa demo projektom će se nalaziti na mojim stranicama za download



Uvod

Uvod - sadržaj

- Čarolija...ili?
- Što je rudarenje podataka?
- Koja su njegova područja primjene?
- Koje su metode rudarenja podataka te u kojim se algoritmima koriste?
- Koja su njegova područja primjene (2)?
- Životni ciklus projekta rudarenja podataka
- Tri osnovna koraka rudarenja podataka
- SQL Server podrška za rudarenje podataka/
- Glavni "igrači" u rudaranju podataka
- Trenutni izazovi u razvoju rudarenja podataka

Čarolija...ili?



Što je rudarenje podataka?

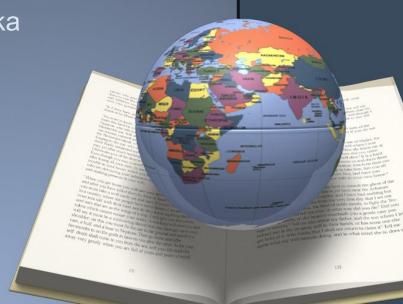
- Rudarenje podataka je sastavni dio BI porodice proizvoda, zajedno sa ETL-om, OLAP-om i izvještavanjem
- Osnovna uloga rudarenja podataka je analiza podataka i pronalaženje skrivenih uzoraka korištenjem automatskih ili polu-automatskih metoda čime povećavamo vrijednost samih podataka i potičemo pretvaranje podataka (informacija) u znanje

Što je rudarenje podataka?

- Rudarenje podataka podrazumijeva primjenu algoritama (kao što su stabla odluke, klustering, asocijacija, vremenski slijedovi, ...) na skupove podataka te njihovu analizu
- Ta analiza stvara uzorke koje možemo pretraživati u potrazi za korisnim informacijama
- U ovisnosti o korištenom algoritmu ti uzorci mogu biti u obliku stabala odluke, pravila, klustera ili nizova matematičkih formula

Što je rudarenje podataka?

- Informacije pronađene u uzorcima mogu biti korištene za izvještavanje, vodič za složene marketinške odluke i, najvažnije, za predviđanje
- Rudarenje podataka pruža značajnu poslovnu vrijednost ukoliko se upotrijebi na ispravan način
- Osnovne motivacija za rudarenje podataka:
 - Velika količina dostupnih podataka
 - Sve jače tržišno natjecanje
 - Spremnost tehnologije

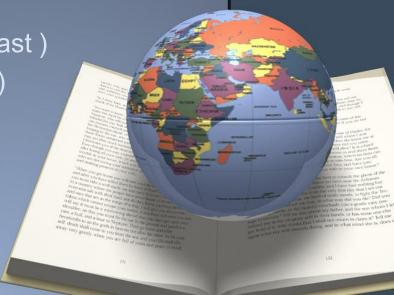


Što je...zapravo...rudarenje podataka?

- Da budemo potpuno jasni...uspjeh ili neuspjeh projekta rudarenja podataka ovisi isključivo o:
 - Kvaliteti podataka
 - Razumijevanju podataka tokom analize rezultata
- Bez ta dva čimbenika sve drugo dosad spomenuto je sekundarno jer:
 - Modeli neće predstavljati stvarno stanje
 - Krivi rezultati će se krivo interpretirati
- U konačnici alat je nebitan...no ovo je predavanje o alatu ©
 - Za sve drugo Kamber & Han...ipuno vremena ©

Područja primjene

- Tehnike rudarenja podataka primjenjive su na mnoga područja, od kojih su u poslovnoj okolini najčešća:
 - Analiza odljeva (Churn analysis)
 - Otkrivanje prijevara (Fraud detection)
 - Upravljanje rizicama (Risk management)
 - Segmentacija korisnika (Customer segmentation)
 - Ciljani oglasi (Targeted ads)
 - Predviđanja prodaje (Sales forecast)
 - Poprečna prodaja (Cross-selling)



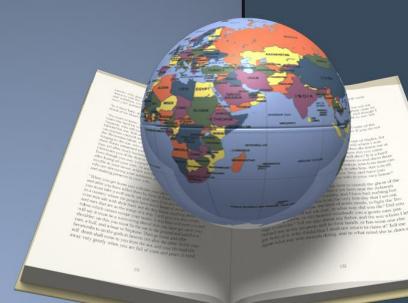
- Rudarenje podataka možemo koristiti za rješavanje velikog broja poslovnih problema a ovisno o vrsti problema koristimo neku od slijedećih metoda:
 - Klasifikacija (Classification)
 - Klustering (Clustering)
 - Asocijaciju (Association)
 - Regresiju (Regression)
 - Predviđanje (Forecasting)
 - Sekvencijalnu analizu (Sequence Ana.)
 - Analizu odstupanja (Deviation Ana.)

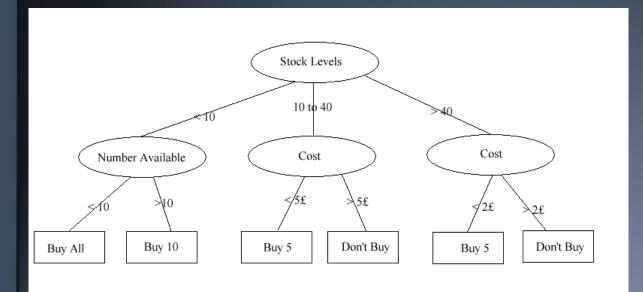
- Klasifikacija
 - Jedna od najčešćih metoda
 - Koristimo ju kod analize odljeva, upravljanja rizicima i ciljanog oglašavanja
 - To je dodijeljivanje slučajeva u kategorije u odnosu na predviđajući atribut ("predictable attribute")

Svaki slučaj sastoji se on niza atributa od kojih je jedan predviđajući

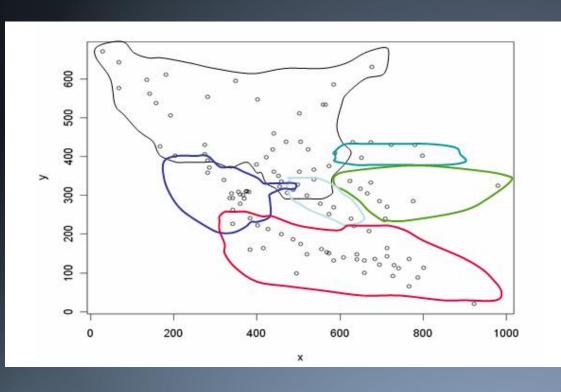
Cilj je pronaći model koji opisuje predviđajući atribut kao funkciju ulaznih atributa

- Za treniranje klasifikacijskog modela potrebno je poznavati vrijednosti ulaznih atributa što se radi iz povijesnih podataka – metode koje zahtijevaju izvor podataka za učenje nazivaju se nadzirane ("supervised") metode
- U klasifikacijske algoritme spadaju stabla odluke, neuronske mreže i Bayes-ov klasifikator



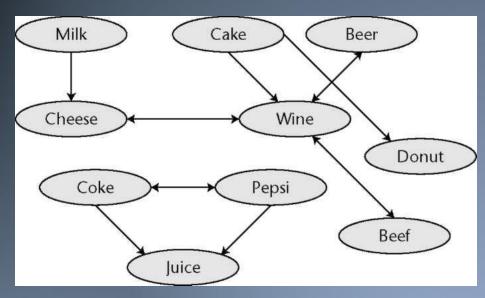


- Klustering
 - Često se naziva i segementacija
 - Koristi se za identifikaciju prirodnih grupiranja slučajeva u odnosu na definirane atribute
 - Slučajevi koji se nalaze u istoj grupi imaju više-manje iste vrijednosti atributa
 - Klustering je nenadzirana ("unsupervised")
 metoda rudarenja podataka svi ulazni atributi (varijable) se smatraju jednako važnima
 - Većina klustering metoda je iterativna
 - Iteracije se ponavljaju dok model ne konvergira, tj. dok se ne uspostave jasne granice među grupama



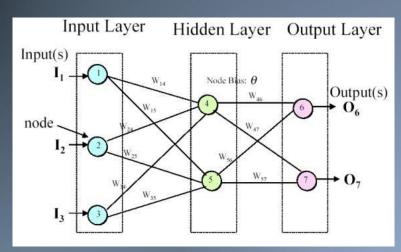
- Asocijacija
 - Često se naziva i analiza košarice ("market basket analysis")
 - Standardni problem kod kojega se koristi ova metoda je određivanje koji se proizvodi prodaju zajedno
 - Svaki proizvod, ili generalno govoreći, svaki par atribut/vrijednost se smatraju jednom cjelinom

- Asocijacija ima dva osnovna cilja:
 - Pronaći parove koji "idu" zajedno
 - Pronaći asocijacijska pravila (većina asocijacijskih algoritama također pronalazi pravila te vjerojatnost njihovog ostvarenja ("confidence") što je izraženo u postotcima)



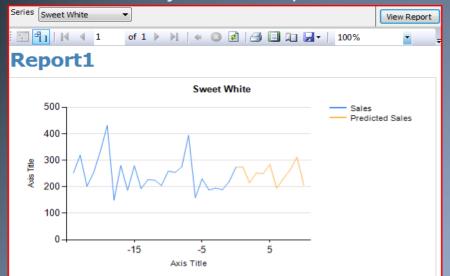


- Regresija
 - Slična kao i klasifikacija, glavna razlika je što je predvidljivi atribut slijedni broj
 - Godinama istraživana u području statistike
 - Najpoznatiji algoritmi su:
 - Linearna i logička regresija
 - Stabla regresije
 - Neuronske mreže





- Predviđanje
 - Ulaz je najčešće skup podataka koji imaju vremenski atribut (najčešće u obliku datuma stvaranja zapisa)
 - Tehnike predviđanja pomažu u rješavanju problema globalnih trendova, periodičnosti i čišćenja šuma u podacima



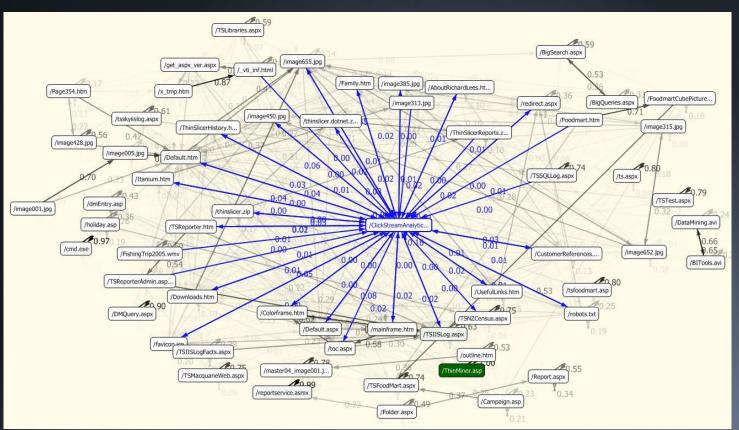


- Sekvencijalna analiza
 - Služi otkrivanju uzoraka u diskretnim sekvencama podataka (sekvenca se sastoji od niza diskretnih vrijednosti ili stanja)
 - Usporedba predviđanja i sekvencijalne analize:

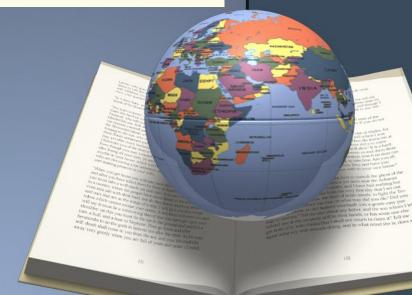
 Sekvencijalna analiza i predviđanje sadržavaju povezane podatke, ali razlika je u tome da sekvencijalna analiza radi sa diskretnim vrijednostima, dok predviđanje sadrže slijedne vrijednosti

- Usporedba sekvencijalnih i asocijacijskih modela:
 - Kod oba modela pojedini slučaj sadržava niz vrijednosti ili stanja ali sekvencijalni modeli analiziraju prijelaze između stanja, dok asocijacijski model smatra sve vrijednosti neovisnim i nezavisnim
- Primarno se upotrebljava za analizu web logova i DNK analizu

 Postoji više komercijalno dostupnih algoritama od kojih se najčešće koriste Markovljevi lanci



 Slika prikazuje prijelaze između URL-ova na promatranim stranicama prema analiziranim podacima o prometu (ClickStream analiza)



- Analiza devijacije
 - Služi pronalaženju rijetkih slučajeva koji se ponašaju puno drugačije od ostalih
 - Ponekad se naziva i "detekcija nepodobnih članova grupe" ("outlier detection"), što se odnosi na dijagnosticiranje značajnih promjena u odnosu na prijašnje stanje

 Najčešće su primjene na području prevara kreditnih kartica (identifikacija abnormalnih slučajeva u milijunima transakcija), detekcije mrežnog napada, analizu grešaka u proizvodnji...

 Ne postoji standardna tehnika za analizu devijacije, no najčešće se koristi neka modificirana verzija stabala odluke, klusteringa ili neuronskih mreža

 Da bi dobili značajna pravila analitičari najčešće umjetno povećavaju broj anomalija u skupu podataka za trening

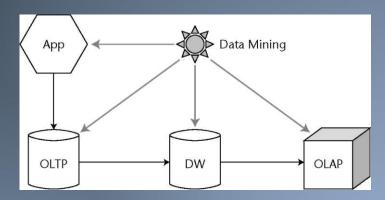
Područja primjene (2)

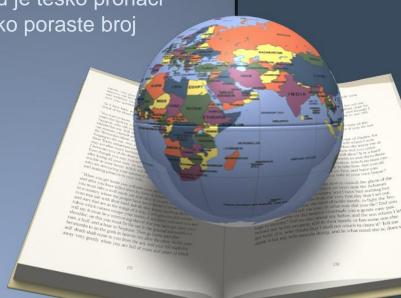
- Osnovna područja primjene su:
 - Statistika
 - Strojno učenje
 - Baze podataka
- Gdje se može koristi rudarenje podataka u poslovnom svijetu:
 - Najčešće, za izvještavanje iz skladišta podataka gdje su podaci već pročišćeni
 - Direktno iz transakcijskih (OLTP) baza
 - Najčešće radimo kopiju baze za rudarenje

Područja primjene (2)

- Direktno povezano na poslovne aplikacije (kao predviđanje ili kao složena validacija)
 - Česta primjena je u web aplikacijama kad korisnik stavi objekt u košaricu, izvede se predikcijski upit koji vraća listu preporučenih objekata temeljenih na asocijacijskoj analizi
- Analizu OLAP kocki

 Radi veličine modernih kocki ponekad je teško pronaći korisne informacije u njima osobito ako poraste broj dimenzija



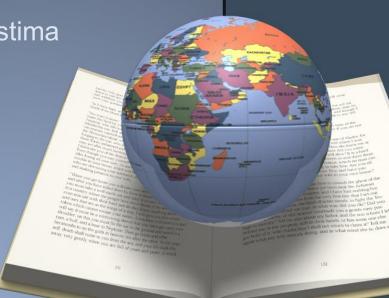


Životni ciklus DM projekta

- Skupljanje podataka
- Čišćenje podataka i transformacija
 - Transformacija tipova podataka
 - Transformacija slijednih kolona u bazi
 - Grupiranje
 - Agregacije

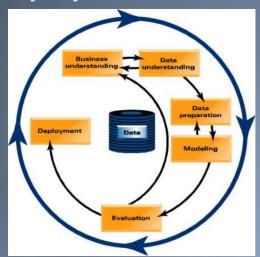
Upravljanje nepostojećim vrijednostima

- Ukljanjanje abnormalnosti
- Izgradnja modela
 - Najčešće gradimo više modela (temeljenih na različitim algoritmima) te ih uspoređujemo



Životni ciklus DM projekta

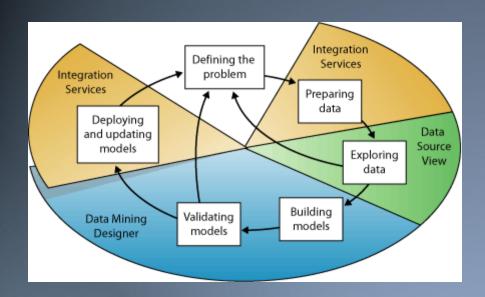
- Analiza modela
 - Cilj je doći do korisnih informacija ili pravila
- Izvještavanje
- Predviđanje (scoring)
- Integracija sa vanjskim aplikacijama
- Upravljanje modelima

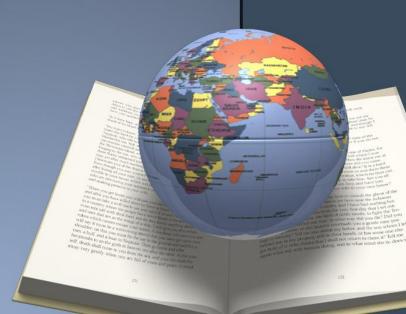




Osnovni koraci

- Stvaranje modela (Model Creation)
- Treniranje modela (Model Training)
- Predviđanje iz modela (Model Prediction)





SQL Server podrška

- Osnovna podrška postojala je već u SQL Server-u 2000
 - Microsoft s time postao prvi veliki DB proizvođač koji je uključio rudarenje podataka u bazu podataka
- Značajno poboljšanje napravljeno je u SQL Server-u 2005 (i nadograđeno u SQL Server-u 2008)
 - Detalji će biti objašnjeni u nastavku
 - Za sve funkcionalnosti potrebna Enterprise licenca (Standard ne podržava text mining, ali ima potpunu data mining podršku)

Glavni proizvođači

- SAS
- SPSS Clementine
-
 - However, CRM leaders such as Microsoft, Oracle, Siebel and SAP haven't had strong offerings, but that could change this year; once these "800-pound gorillas of CRM" particularly Microsoft and Oracle come out with more market-impacting, visionary strategies, they could easily take over the challenger's quadrant as soon as next year (Gartner, 2008)

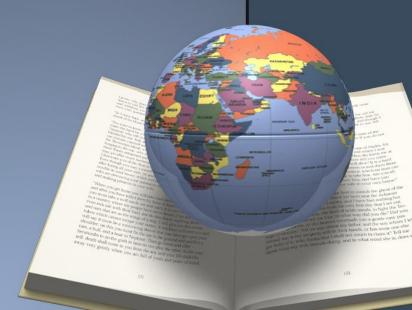
Glavni proizvođači (Gartner)





Trenutni problemi

- Zatvorenost aplikacija (nepostojanje zajedničkog API-a)
- Okrenuto analitičarima (statističarima) umjesto razvojnoj zajednici
- Nedovoljna edukacija korisnika
- Nedovoljno razvijeni algoritmi



Novi trendovi

- Ugrađivanje rudarenja podataka u aplikacije
- Pojednostavljenje i standardizacija rudarenja podataka za razvojnu zajednicu te za rješavanje specifičnih poslovnih područja
- Konsolidacija proizvoda
- PMML standardni oblik opisnog jezika modela koji olakšava razmjenu i instalaciju
 - Pogledati http://www.dmg.org/

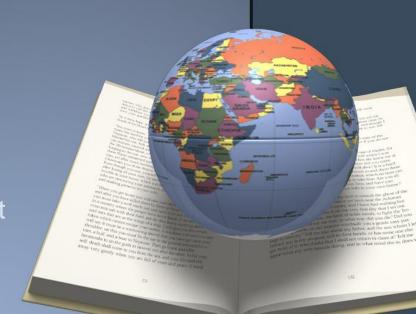
DMX – Data Mining eXtensions

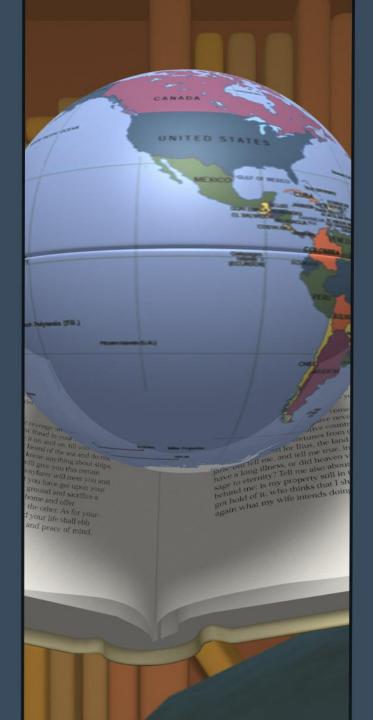
- Upitni jezik za SQL Server Data Mining
- Najčešća upotreba je za integraciju modela u korisničke aplikacije
- Koristi relacijske koncepte, sintaksa je vrlo slična SQL-u

Create mining model MemberCard_Prediction

Customerld long key,
Gender text discrete,
Age long continuous,
Profession text discrete,
MemberCard text discrete predict

Using Microsoft_Decision_Trees



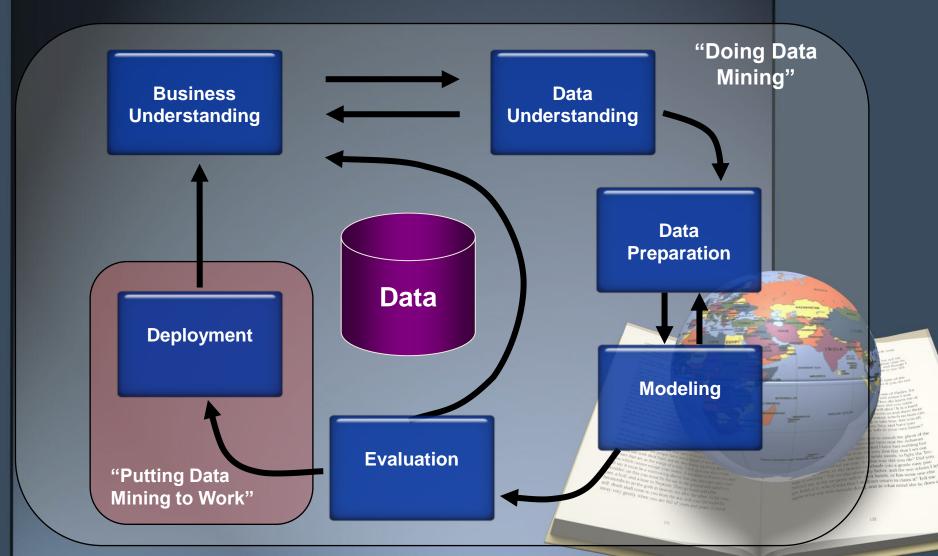


SQL Server Data Mining

SQL Server DM Demo One

- Što zapravo radimo?
- Osnovni pojmovi
- Demo:
 - Business Inteligence Development Studio (Demo)
 - Offline i Immediate način rada
 - Stvaranje osnovnih objekata
 - Stvaranje izvora podataka (Data Source)
 - DataSource View
 - Named Queries (dodatne izračunate virtualne kolone)
 - DataSource View Diagrami

Što zapravo radimo?



Što zapravo radimo?

BI Dev Studio (Visual Studio)

Deploy

Your Application

OLE DB/ ADOMD/ XMLA

App Data

Analysis Services
Server

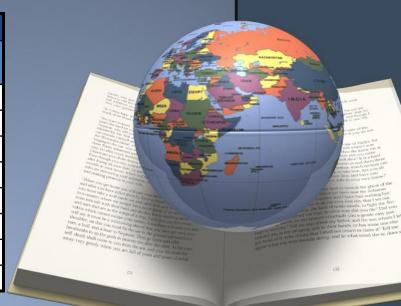
Mining Model

Data Mining Algorithm

Data Source

- Slučaj (Case)
 - Rudarenje podatake se bavi analizom slučajeva
 - Osnovna cjelina informacije
 - Sastoji se niza atributa (varijabli) koje mogu imati više stanja (npr. atribut "spol" može imati stanja "m" i "f")
 - Slučaj može biti jednostavan ili složen točnije, možemo imati ugniježđene slučajeve

| CustID | Age | Marital Status | Car Purchases | |
|---------|-----|-------------------|---------------|------------|
| | | | Seq ID | Brand |
| 1 | 35 | М | 1 | Porch-A |
| | | | 2 | Bamborgini |
| | | | 3 | Kexus |
| 2 | 20 | S | 1 | Wagen |
| 1/41/19 | | | 2 | Voovo |
| | | | 3 | Voovo |
| 3 | 57 | М | 1 | Voovo |
| 63.33 | | | 2 | T-Yota |



- Ključ slučaja (Case key)
 - Atribut koji jednoznačno identificira svaki slučaj
 - Može biti jednostavan ili kompozitan
 - Ne sadržava podatke bitne za algoritam rudarenja podataka (samo je identifikator)
- Ključ ugniježđenog slučaja (Nested case key)
 - Ugniježđeni ključ je, s druge strane, najvažniji atribut ugniježđenog dijela
 - On nije identifikator već ključni podatak
 - Ostali atributi samo služe detaljnijem opisu ugniježđenog ključa

- Tablica slučaja (Case table)
 - Tablica koja sadržava podatke o slučaju
- Tablica ugniježđenog slučaja (Nested case table)
 - Tablica koja sadržava podatke o ugniježđenom slučaju

To je često transakcijska tablica (povijest kupnje, web logovi, ...)

 Povezuje se sa tablicom slučaja preko ključa slučaja

- Skalarna kolona (Scalar column)
 - Naziva se još i varijabla ili atribut u statistici
 - U ovisnosti o upotrebi razlikujemo četiri vrste:
 - Ključ
 - Ulazna
 - Predviđajuća (cilj modela rudarenja podataka)
 - Predviđajuća i ulazna zajedno

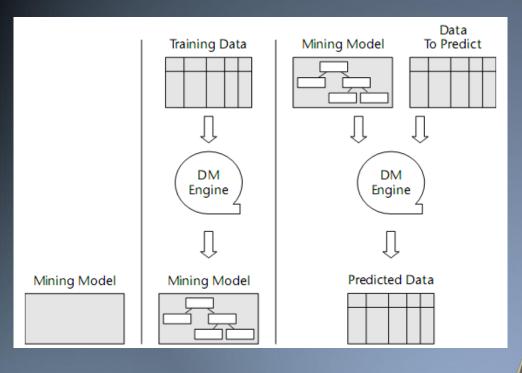
 Način korištenja ovih kolona ovisi o upotrijebljenom algoritmu



- Tablična kolona (Table column)
 - Posebna vrsta kolone koja sadržava cijelu tablicu
 - Najčešći primjer iz komercijalnog svijeta je tablična kolona kupnji koja sadržava podatke o svim transakcijama pojedine osobe (entiteta)
- Model rudarenja podataka (Data mining model)
 - Sadržava ključeve, ulazne i predviđajuće kolone
 - Svaki model povezan je sa korištenim algoritmom nad kojim je stvoren (treniran)
 - Treniranje označava postupak stvaranja uzoraka korišnjem testnog skupa podataka
 - Nakon treninga modela on sadržava uzorke otkrivene u podacima

- Stvaranje modela (Model creation)
 - Postupak stvaranja novog (ne-treniranog)
 modela slično kao stvaranje prazne tablice u bazi
- Treniranje modela (Model training)
 - Naziva se i procesiranje modela
 - Koristi se za pozivanje algoritma rudarenja podataka i stvaranje pronađenih uzoraka iz podataka u skupu podataka za trening

- Predviđanje iz modela (Model prediction)
 - Postupak u kojem primjenjujemo skup podataka za predviđanje na trenirani model





- Osnovni alati korišteni u Microsoftovoj izvedbi rudarenja podataka
 - Analysis Services
 - BI Development Studio (Visual Studio 2005)
- Napomena o izvorima podataka:

Bilo što – bitni su ČISTI podaci, izvor je nebitan

- Teskt datoteke
- OLTP baza podataka
- Skladište podataka
- ODBC/OLEDb izvori
- OLAP kocke
- ...



 Za potrebe ove prezentacije koristimo gotove skupove podataka iz knjige od Wiley&Sons-a

korištenje u javnim prezentacijama

- Priprema podataka je "skoro" uvijek jedan od najvažnijih i najtežih dijelova projekta rudarenja podataka!
- Također je i najosjetljiviji da rudarenje podataka ima smisla, potrebno je raditi sa pravim podacima, što dovodi u pitanje privatnost takvih podataka i njihovo

- Immediate način rada
 - Direktno spojeni na server objekti se otvaraju na serveru te se sve promjene tamo i spremaju
 - lako je ovo intuitivno rješenje mogući su i problemi:
 - Svaka promjena modela ga postavlja u neprocesirano stanje na serveru
 - Paralelne promjene od više korisnika (dobiti ćete upozorenje ako pokušate snimiti preko već promijenjnog objekta)
 - Potrebne su dozvole administratora baze

- Offline način rada
 - Podaci spremljeni lokalno u obliku XML datoteka
 - Deploy se pokreće ručno, stvara se skripta i pokreće na odredišnom serveru
 - Također je omogućeno korištenje softvera za verzioniranje
 - Deploy prepisuje sve promjene na odredišnom serveru
 - Radi toga sto deploy briše staru i stvara novu bazu, potrebno je imati dozvole Server Administrato

- Dodatne mogućnosti koje treba pogledati
 - [Project] / Properties / [Project] Property Pages
 - Processing Option
 - Target server
- Data Source
 - Poveznica na izvor podataka
 - Treba paziti na:

 Smještaj podataka (ako je bazirana na datotekama (Access/Excel) treba vidjeti da li je isto na serveru

 Sigurnost (da li je isti korisnik kojim se autorizira u razvojnoj okolini i na produkciji)

- Data Source View
 - Abstraktni klijentski pogled na podatke
 - Dopušta izbor, organizaciju, pretragu i (donekle) manipulaciju podacima
 - Najvažnija stvar koju treba identificirati je tablica slučajeva
 - Potrebno je prikazati i tablice ugniježđenih slučajeva i sve tablice koje pružaju dodatne informacije o tablici slučajeva
 - Named Calculations (dodatne kolone)
 - Named Queries (vritualni pogled na podatke)
 - Ne prenose se ključevi iz originalne tablice
 - DSV dijagrami dijelovi DSV-a

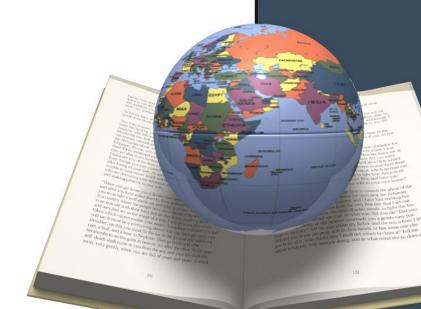
- Opcija "Exploring data"
 - Korištenjem OWC-a (Office Web Components)
 možemo pregledavati podatke na više načina:
 - Uzorak podataka (default 5000 zapisa)
 - Pivot table (sami ga slažemo)
 - Pivot chart (sami ga slažemo)
 - Chart

 Ovaj dio je iznimno bitan jer tu počinjemo upoznavati svoje podatke

 U praksi, dok ne upoznamo podatke, a i prilikom iterativnog procesa izrade modela ovdje provodimo puno vremena ©

SQL Server DM Demo Two

- Strukture ("data mining structures") i modeli ("data mining models")
- Data Mining Wizard
- Data Mining Designer
- Procesiranje modela
- Interpretacija rezultata (Model Viewers)



- Strukture ("data mining structures") sadrže domenu (promatrano područje)
 - Sadrže kolone (i tipove i sadržaj), podatke o izvoru podataka, ...
 - Također sadrži listu modela koji koriste kolone iz te strukture
- Modeli ("data mining models") sadrže algoritme sa definiranim parametrima kao i listu kolona iz strukture
 - Svaki model može koristiti drugi algoritam ili isti alogoritam sa drugim parametrima ili kolonama

- Data Mining Wizard
 - Stvara strukture i izdvaja podatke za trening te model koji primjenjuje dani algoritam nad kolonama (podacima) i definira način korištenja tih kolona (specifično za svaki algoritam)
 - lako čarobnjak skriva neke korake od nas nužno je da smo svjesni svega što se dešava u pozadini

 Sve stvari koje radi čarobnjak (a i puno više) moguće je raditi preko DMX-a

– [Mining Structures]/Right Mouse Click/[New Data Mining Structure]

- Napomene:
 - Prilikom izbora koja kolona predstavlja ugniježđeni ključ moramo se uvijek sjetiti da algoritmi rudarenja podataka traže uzorke među slučajevima – to je razlog zašto je primarni ključ loš izbor za ugniježđeni ključ – jedinstven je i ne sadržava zajedničke povezive podatke
 - Korištenje velikog broja ulaznih kolona povećava vrijeme procesiranja (a s time i zahtijeve za resurse) – stoga je potrebno poznavati podatke da bi mogli odrediti koje kolone najviše utječu na ciljanu varijablu

- Data Mining Designer se sastoji od pet dijelova:
 - Mining Structure editor
 - Omogućava promjene koje nisu moguće kroz čarobnjak
 - One uključuju postavljanje dodatnih diskretizacijskih parametara, višestruko dodavanje istih kolona u strukturu, kreiranje hijerarhija, ...
 - Mining Models

 Služi za podešavanje parametara modela te nadzor nad svim modelima definiranim nad danom strukturom

 Omogućava izvršavanje više različitih modela koje koriste iste ili različite alogiritme te "isprobavanje kombinacija"

- Procesiranje modela
 - Process Full
 - Process Default
 - Unprocess
 - Process Structure
 - Process Clear Structure
- Mining Model Viewer
 - Pruža prikaz različitih informacija i omogućava analizu podataka
 - Različit je za svaki algoritam
 - Mogu biti u obliku dijagrama ili tablica
 - Moguća implementacija vanjski vizualizacija

- Mining Accuracy Chart
 - Pomaže (ali ne apsolutno!) u određivanju točnosti dobivenog modela
 - Accuracy chart uspoređuje rezultate predviđanja modela sa poznatima podacima
 - Profit chat isto kao i accuracy chart, samo što dodatno omogućava definiranje troškova – služi za određivanje točke maksimalnog povrata sredstava
 - Classification matrix pokazuje koliko puta je predviđanje bilo točno i koji je vraćeni rezultat ako je bilo krivo
- Lift Chart
- Mining Model Prediction Builder
 - Služi za izgradnju i editiranje predikcijskih upita, pregled i snimanje rezultata

Za kraj...

- Što nismo vidjeli skoro sve ☺
 - Detaljna objašnjenja algoritama i metoda
 - Korištenje SSIS-a i rudarenja podataka
 - Programiranje (ADOMD.NET)
 - DMX na primjerima
 - Implementaciju u ASP.NET aplikaciji
 - Korištenje u front-end alatu (Excel)
 - I ono najvažnije...razumijevanje podataka
 - Ali tu vam nitko ne može pomoći ☺

Cilj predavanja

- Dati uvod u rudarenje podataka, upoznati vas sa osnovnim pojmovima i prikazati SQL Server Data Mining alat
- No, alat je samo alat, potrebno je shvatiti i naučiti koncepte a za to treba puno vremena i truda

Nema "jednog" načina i "kuharice"

 Jedno od najjačih specijalizacija u IT-u danas, ali ujedno i najtežih

- Tržište...beskonačno ©
- Mogu koristiti i "veliki" i "mali"
- Sve nas čeka još puno učenja ☺



Hvala na pažnji!