



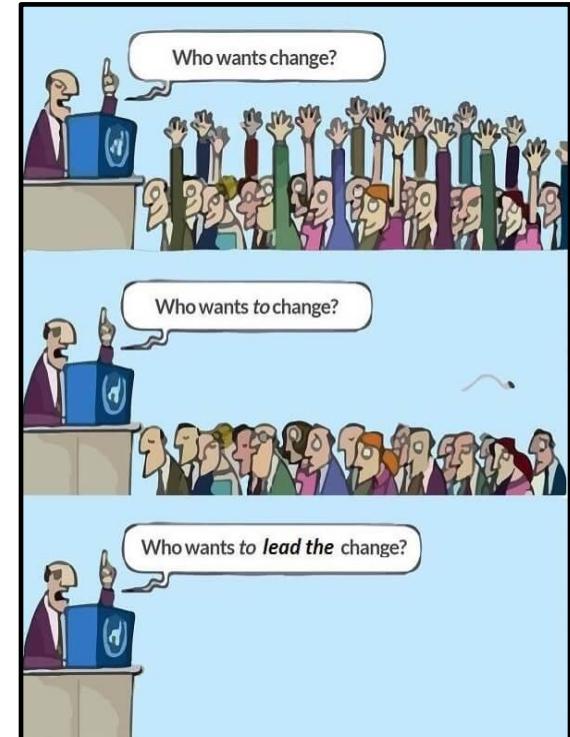
U Addiku svaki novi bankarski proizvod nastaje u okruženju sličnom kao u IT sektoru.

Antonija Perlić,
Voditelj, Kontrola kreditnog rizika - Kvantitativna istraživanja

Zašto je potrebno transformirati se?

- Sve konkurentnije tržište
- Moderne tehnologije, novi poslovni modeli i disruptori
- Nove generacije, navike i očekivanja klijenata
- Novi kanali i platforme
- Partnerstva i suradnje

„Ne opstaju najjači ili najinteligentniji već oni koji se najbolje prilagođavaju promjenama.“



Gdje su u toj priči matematičari?

- Banke servisiraju gospodarstvo i ubrzavaju ostvarenja poduzetničkih ideja
- Danas poslovnu strategiju Addiko banke ne grade samo ekonomisti nego na tim projektima surađuju s inženjerima koji razumiju kako se razvijaju nove industrije
- Svaki novi, suvremenih bankarski proizvod izrastao je iz organizacije znanja i dijeljenja informacija koja je karakteristična za startup tvrtku
- Svaki proizvod u konačnici je samostalna aplikacija prilagodljiva velikom broju korisnika - iza tog posla stoje inženjerska znanja!

Vremenska vrijednost novca - gdje je tu matematika?

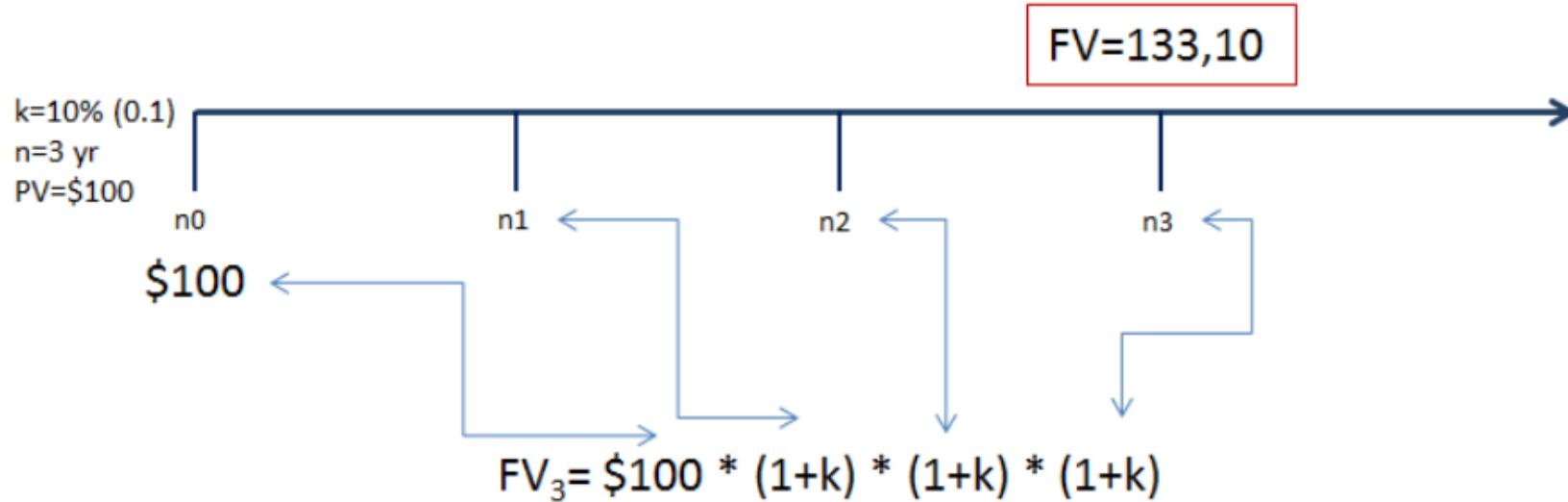
- \$100 danas ili za godinu dana?
- Novac dostupan u sadašnjem vremenu vrijedi više od identičnog iznosa u budućnosti zbog svoje potencijalne mogućnosti zarade
- Ako uložimo \$100 po godišnjoj kamatnoj stopi od 10%, koliko ćemo imati za godinu dana? Što ako ih uložimo na 2 godine? A na 3 godine?

$$\$100 * 1,10 = \$110$$

$$\$100 * 1,10 * 1,10 = \$121$$

$$\$100 * 1,10 * 1,10 * 1,10 = \$133,10$$

?

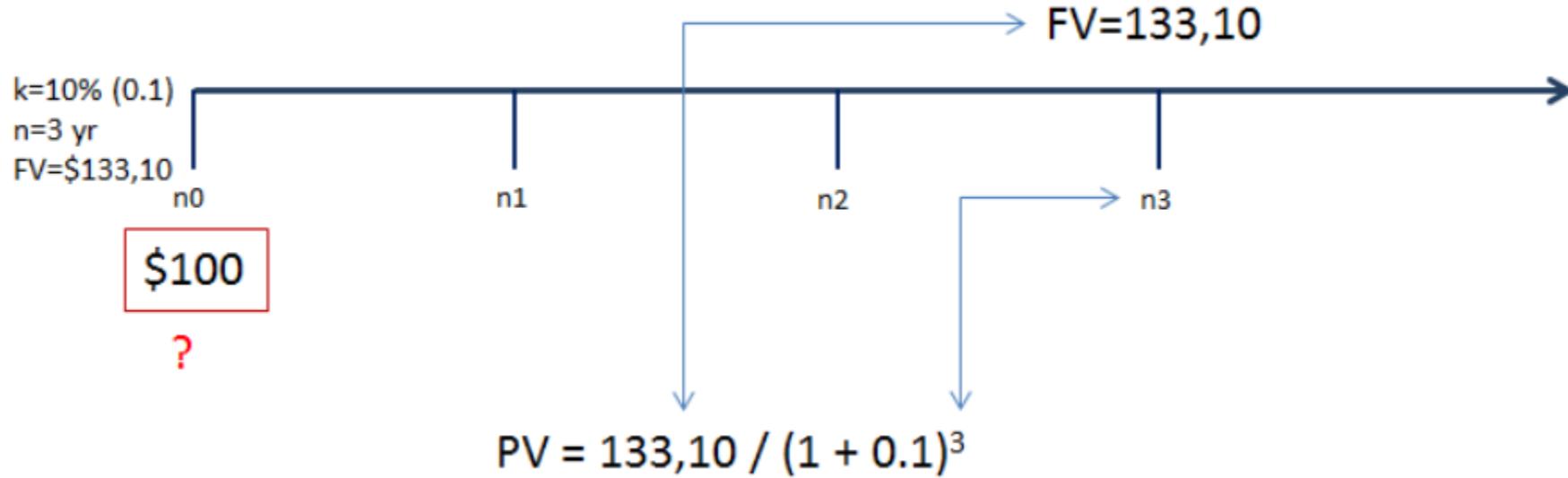


$$\underline{\underline{FV_3 = \$100 * (1+0.1) * (1+0.1) * (1+0.1)}}$$

$$\underline{\underline{FV_3 = \$100 * (1+0.1)^3}}$$

$$FV_n = PV_0 * (1 + k)^n$$

FORMULA: BUDUĆA VRIJEDNOST NOVCA



$$PV_0 = \frac{FV_n}{(1 + k)^n}$$

FORMULA: SADAŠNJA VRIJEDNOST NOVCA

Što ako svake godine uplatimo po \$100? - anuitet

$$FVA = \$331$$

?



$$FVA = 100 * (1+0.1)^2 + 100 * (1+0.1) + 100$$

\$100 \$100 \$100



$$PVA = \$248,68$$

?

$$PVA = 100 / (1+0.1) + 100 / (1+0.1)^2 + 100 / (1+0.1)^3$$

Što ako svake godine uplatimo po \$100? - anuitet

$$\begin{aligned}FVA &= A + A * (1 + k) + A * (1 + k)^2 + A * (1 + k)^3 + \dots + A * (1 + k)^n \\&= A * (1 + (1 + k) + (1 + k)^2 + (1 + k)^3 + \dots + (1 + k)^n) = A * \frac{1 - (1 + k)^n}{1 - (1 + k)} = A * \frac{(1 + k)^n - 1}{k}\end{aligned}$$

$$PVA = \frac{FVA}{(1 + k)^n}$$

$$PVA = \frac{A * \frac{(1 + k)^n - 1}{k}}{(1 + k)^n}$$

$$A = \frac{PVA}{\frac{1 - \frac{1}{(1 + k)^n}}{k}}$$

Što je kreditni rizik?

- Kreditni rizik - mogućnost da dužnik ne ispuni (neke) svoje obveze po ugovorima o kreditiranju, rezultirajući s gubitkom za kreditnu instituciju

$$\text{Izloženost} + \text{Rating Migracije} + \text{Naplata} = \text{Kreditni Rizik}$$

- Najmaterijalniji bankarski rizik
- Default je glavni izvor kreditnog rizika (nesolventnost dužnika)

Rizik default-a

Rizik gubitka koji proizlazi iz nesolventnosti dužnika.

Rizik migracije

Rizik gubitka koji proizlazi iz promjene ratinga klijenta (rating se smanjuje).

Rizik kao neočekivani događaj

Rating je neočekivani tj. ne zna se unaprijed.

Kreditna Izloženost

Uključuje on-balance i off-balance sheet items.

Mjere i management kreditnog rizika ne bi samo trebalo biti baziran na binomnoj distribuciji događaja "default" i "nondefault" nego na diskretnoj ili kontinuiranoj distribuciji gdje je default ekstremna vrijednost pored ostalih događaja (nondefault-a) ali tako da vjerojatnost default-a postepeno raste s vremenom.



Variable (behaviour data)	Value	Estimate	Score (value * coeff)
Intercept	1.00	5.32	5.32
av			
av			
A\			
cu			
dl			
dl			
dt			
m			
m			
su			

SCORE

CALIBRATED SCORE =

FINAL SCORE = CALIBRATED SCORE -

PD

6,39

6,31

5,81

0,30%



Lower PD	Upper PD	Rating Class

Gdje su tu matematičari?

Statistički scorecard modeli:

- Aplikativni ili bihevioralni scorecard
- Na temelju povijesnih podataka nastojimo izvesti zaključke o budućnosti
- Cilj - utvrditi funkciju vezu između karakteristika dužnika X_1, X_2, \dots, X_n (pokretača rizika) i binarnog događaja defaulta (0/1)
- Aplikativne karakteristike fizičkih osoba:
 - Socio-demografske karakteristike: starost, bračno stanje, rezidencijalni status, ...
 - Ekonomski karakteristike: razina obrazovanja, zanimanje, godine radnog staža, ...
 - Finansijske karakteristike: mjeseci dohodak, prosjeci mjesecnog dohotka, ...
 - Karakteristike stabilnosti: broj mjeseci na trenutnoj adresi, na trenutnom poslu, ...
- Bihevioralne karakteristike:
 - urednost plaćanja kreditnih obveza, dani kašnjenja, prosječni mjesecni priljev po računu u zadnjih 3, 6 ili 12 mjeseci, iskorištenost limita, ...

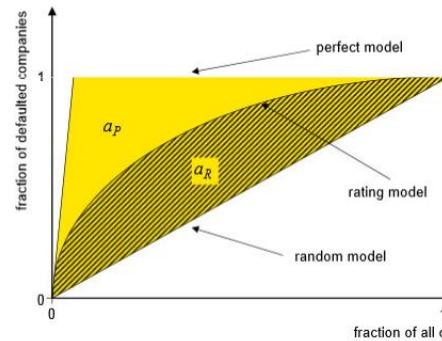
Matematički model u pozadini:

- Najčešće korišten - Logit model / Logistička regresija

Gdje su tu matematičari?

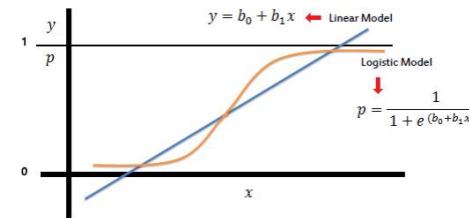
Logistička regresija:

- Pogodna za modeliranje binarnih ishoda, dobiveni score se jednostavno može konvertirati u procjene vjerojatnosti
- Zavisna varijabla mora biti dihotomna - dva moguća ishoda
- Nezavisne varijable - numeričke ili kategoričke
- Svaki koeficijent regresije iskazuje doprinos faktora rizika - pozitivna vrijednost znači da faktor rizika povećava vjerojatnost ishoda, a negativna da smanjuje



$$Gini = \frac{a_R}{a_R + a_P}$$

$$\begin{aligned} score_i &= \ln\left(\frac{1-PD_i}{PD_i}\right) = \beta_0 + \beta_1 x_{i1} + \dots + \beta_k x_{ik} \\ \ln\left(\frac{1-PD_i}{PD_i}\right) &= score_i \Leftrightarrow PD_i = \frac{1}{1+e^{score_i}} \end{aligned}$$



Gdje su tu matematičari?

- Credit scoring - logistička regresija, analiza preživljavanja i Markovljevi lanci



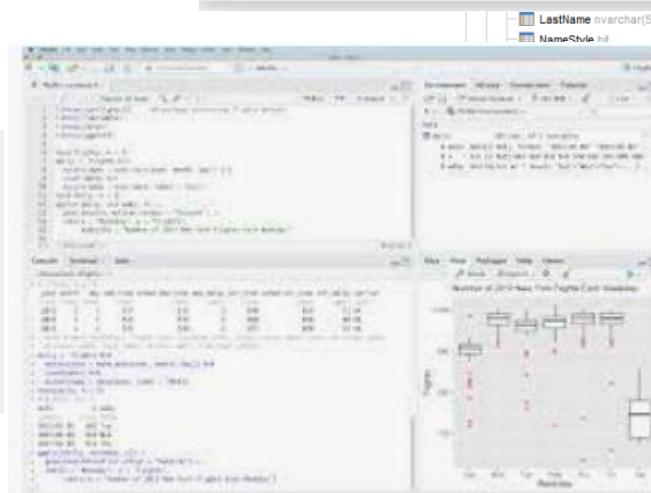
1. Klijent dolazi u poslovnicu po kredit
2. Klijent popunjava pristupnicu
3. Podaci s pristupnice se unose u sustav
4. Statistički **credit scoring model** na temelju podataka iz pristupnice računa rizičnost klijenta
5. Ukoliko je rizičnost prihvatljiva, kredit se odobrava, te se eventualno zaračunava naknada proporcionalna rizičnosti klijenta.

- Prikupljanje podataka iz raznih sustava banke
- Čišćenje podataka i provjera kvalitete podataka
- Primjena statističkih metoda
- Verifikacija modela i definiranje razina rizika
- Primjena u IT sustavima banke
- Primjena u poslovanju
- Praćenje kvalitete credit scoringa kroz: mjerjenje preciznosti, prediktivnosti i stabilnosti

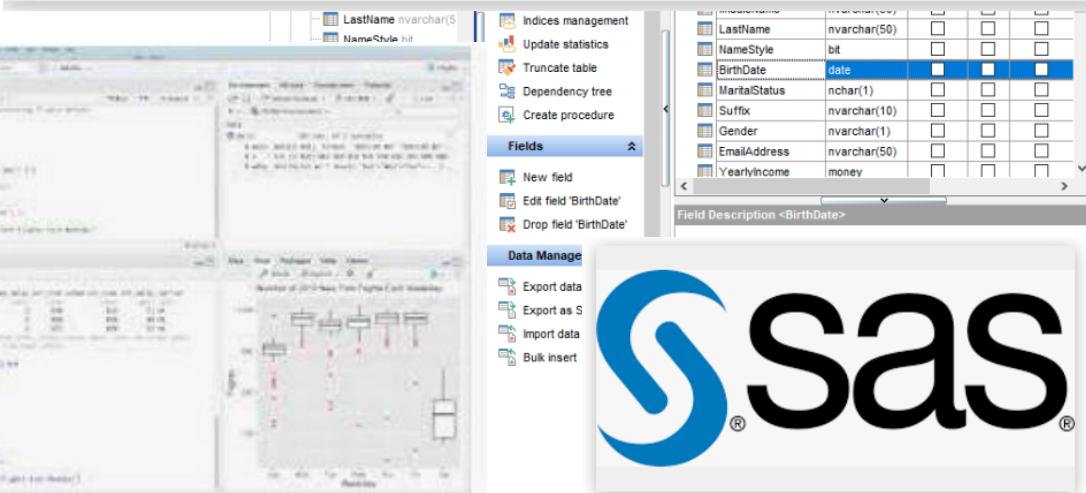
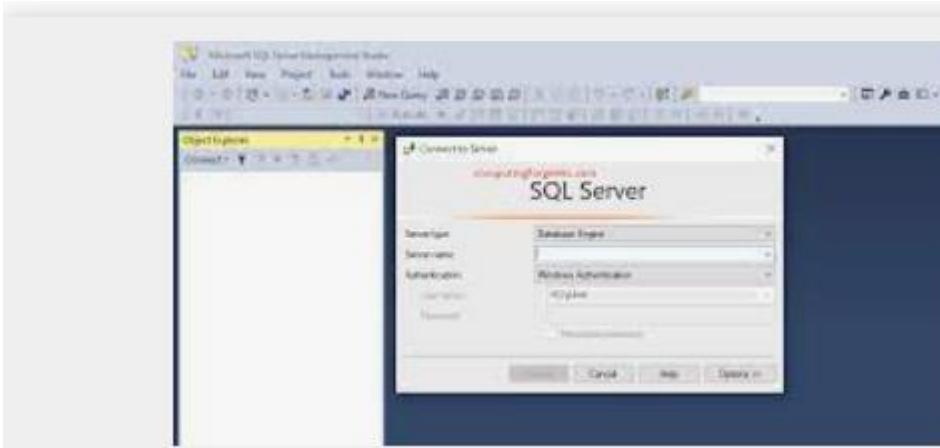
	Aaa	Aa	A	Baa	Ba	B	Caa	D
Aaa	0.890255	0.086193	0.022366	0.001129	0.0000524	0.00000382	0.000000773	0.000000359
Aa	0.012615	0.829832	0.088104	0.006133	0.000286	0.0000234	0.00000495	0.00000236
A	0.002753	0.037812	0.866873	0.086560	0.005360	0.000493	0.000100	0.0000500
Baa	0.001052	0.003225	0.058826	0.855795	0.069110	0.008832	0.002029	0.001131
Ba	0.0000788	0.000365	0.009686	0.116332	0.764724	0.091264	0.011344	0.006206
B	0.0000189	0.0000909	0.003175	0.015930	0.049378	0.734295	0.140670	0.05625
Caa	0.000000245	0.0000174	0.0000582	0.000294	0.001000	0.029196	0.627044	0.342391
D	0	0	0	0	0	0	0	1

Gdje su tu matematičari?

- Razvoj, implementacija i analiza utjecaja parametara kreditnog rizika (PD, LGD, EAD, IFRS9)
- Razvoj, implementacija i validacija modela
- Provođenje stres test-a, internih i regulatornih izvještaja pomoću algoritama, procedura i statističkih alata



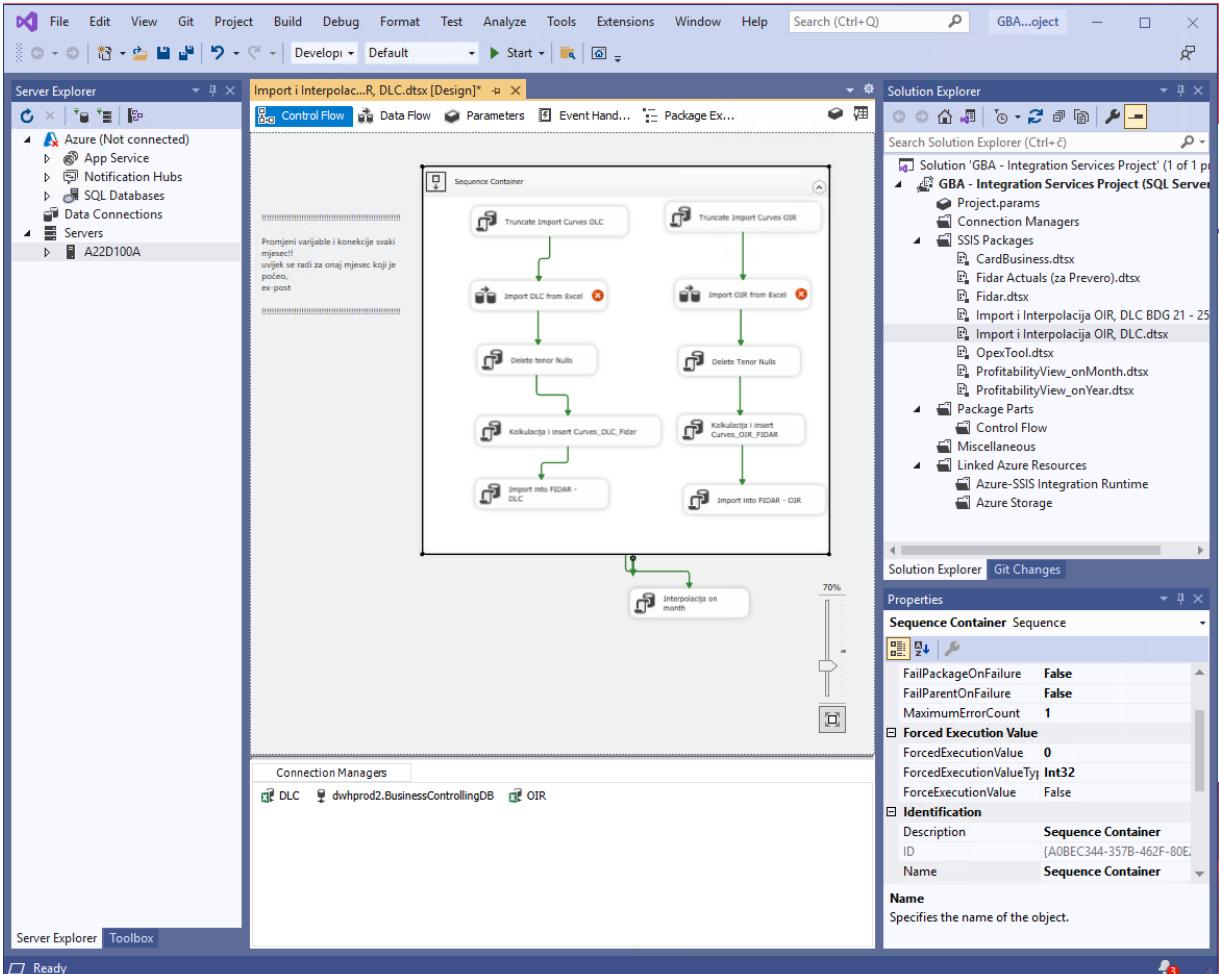
MATLAB®



sas®

ETL procesi

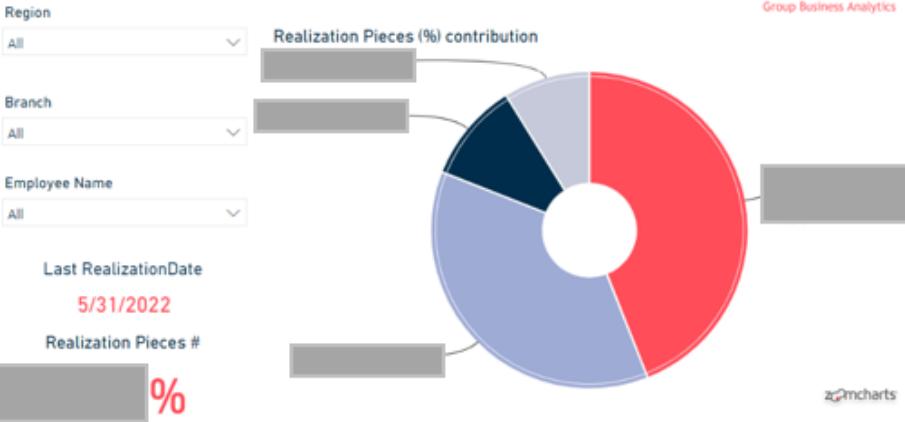
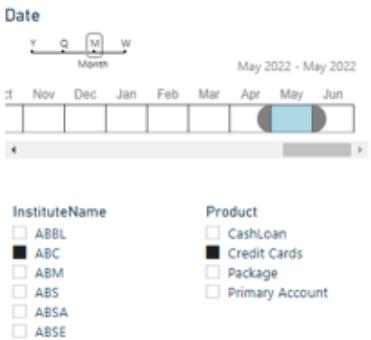
- Izdvajanje, transformacija i učitavanje
- Velike obrade podataka su organizirane, strukturirane i automatizirane na ovaj način



Power BI

- Alat za brzu i interaktivnu vizualizaciju
- Obrada velikih skupova podataka
- Korisničko sučelje je veoma intuitivno
- Omogućava modeliranje skupova podataka unutar samog editora
- Mnoštvo dostupnih integriranih statistika, mjera, prediktivnih analiza

Branch Realization



InstituteNameShort	Realization_ParentRegionName	Realization_ParentBranchName	EmployeeName	RealizationPieces	Target_Pieces	RealizationPieces (%)	RealizationVolume	Target_Volumes
ABC	Dalmacija	Dalmacija - Mob tim						
		Split Poljička						
		Šibenik						
		Zadar Zrinsko-frankopanska Total						
	Istra i Kvarner	Istra i Kvarner - Tim 1						
		Poreč						
		Pula Planatička						
		Rijeka Jadranski trg Total						
	Slavonija i Baranja	Beli Manastir						
		Donji Miholjac						
		Đakovo						
		Nasice						
		Orahovica						
		Osijek Donji grad						
		Osijek Kapucinska						
		Osijek Rettfala						
		Osijek Sjenjak						

Primjer izvještaja koji se koristi među svim zaposlenicima koji su uključeni u proces prodaje

I za kraj...

- „Samo promjena stalna jest.” - Heraklit
- Nema transformativne organizacije bez za transformaciju spremnog zaposlenika
- Nemojte se bojati biti drugačiji, to znači da ste originalni!
- Komunikacija i suradnja su od presudne važnosti

Hvala!

Addiko Bank

