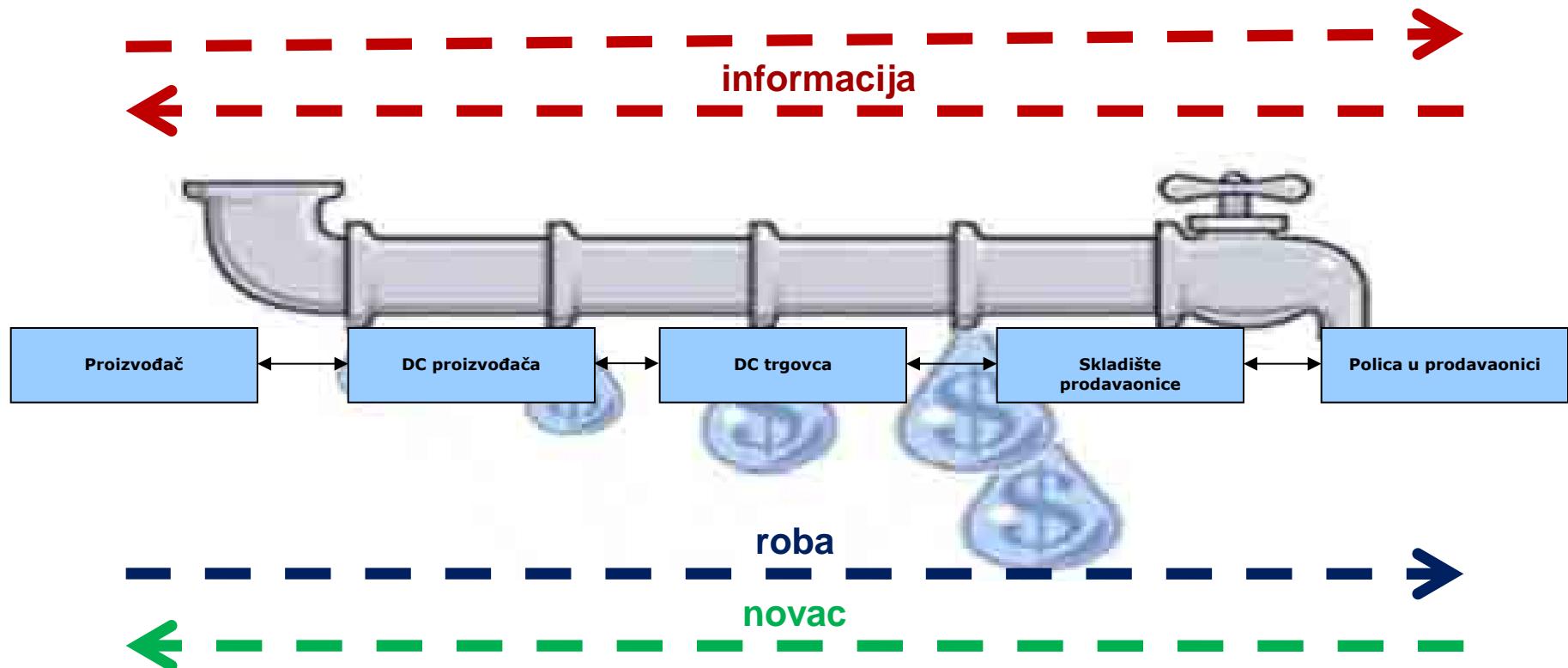


Matematički alati u upravljanju lancem opskrbe

Svibanj 2014.

Lanac opskrbe je protok roba, informacija i novca između kupca i dobavljača/proizvođača.

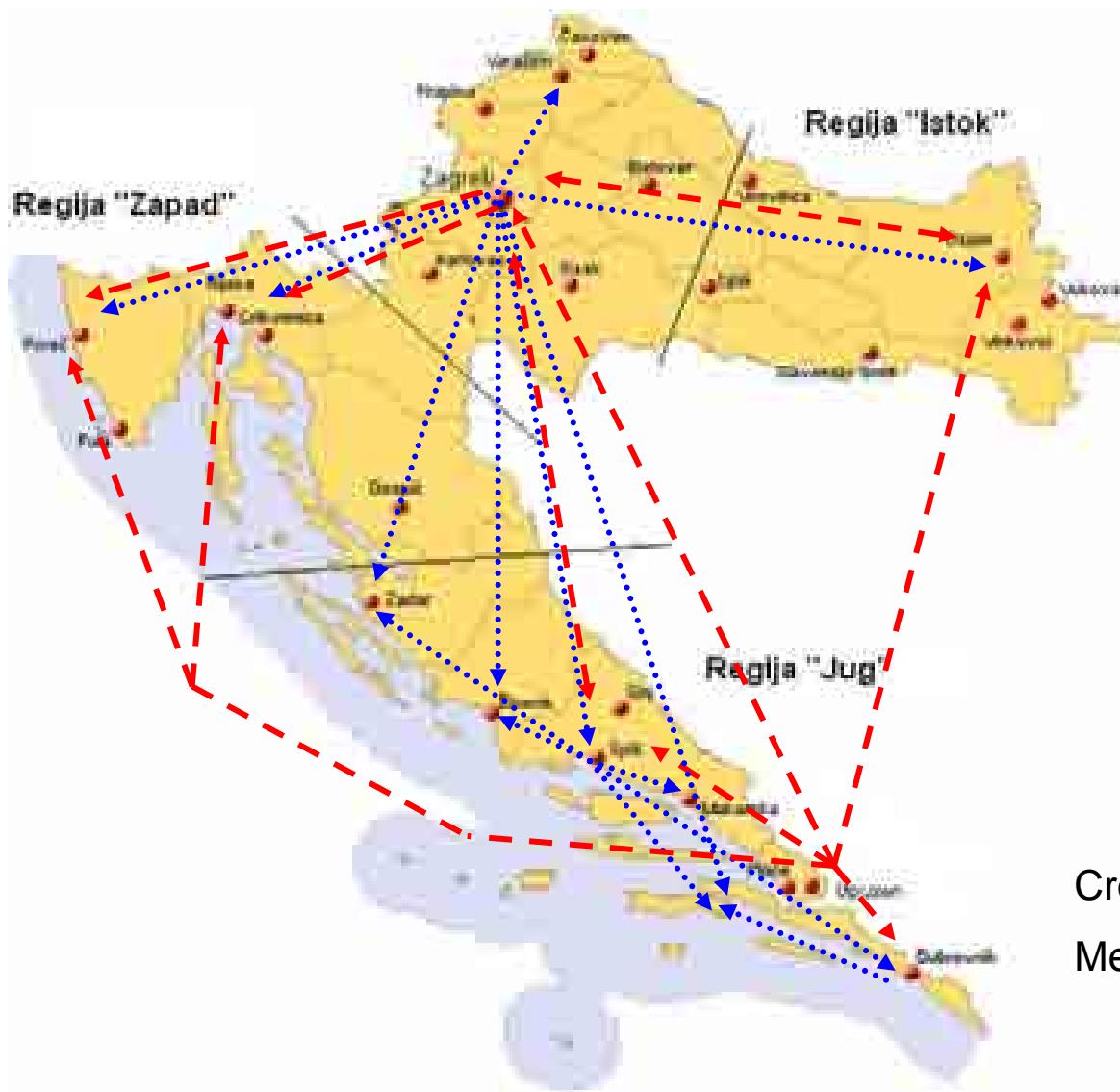


- dostaviti pravi proizvod
- na pravo mjesto
- u pravo vrijeme
- pod pravim uvjetima
- uz prave (minimalne) troškove

**Ostvariti ciljanu razinu usluge uz minimalan
trošak**

1. Infrastruktura
 - Distribucijska mreža
 - Logistička mreža
 2. Procesi i tehnologija
 - **Sustav za predviđanje potražnje**
 - **Upravljanje zalihamama (naručivanje robe)**
 - Upravljanje radom u skladištima
 - Upravljanje radom u transportu
 3. Ljudi
 - Odabir, razvoj znanja i vještina
 4. Suradnja s dobavljačima
 - Zajedničko planiranje
 - K-link
 - Optimizacija pakiranja
 - Zajednički transport





2 DC-a
8 xd-ova

145.000 m²
150 kamiona
1.200 djelatnika

**3.000.000 prod/artikl
kombinacija za
opskrbu**

Cross - Dock



Međuskladišnica



Automatsko naručivanje robe

- Automatsko naručivanje od dobavljača do centralnih skladišta
- Automatsko naručivanje od centralnih skladišta prema prodavaonicama (maloprodaja i veleprodaja)
- Automatsko naručivanje za ambulantne dobavljače

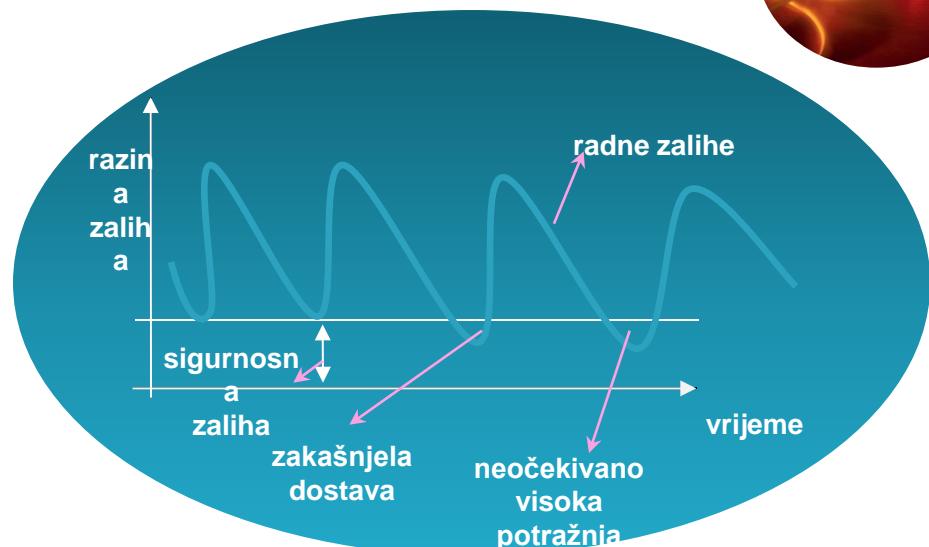


Glavni parametri:

- **Zaliha u prodajnom mjestu ili skladištu**
- **Predviđanje potražnje**
- Raspored narudžbi
- Logistički uvjeti naručivanja

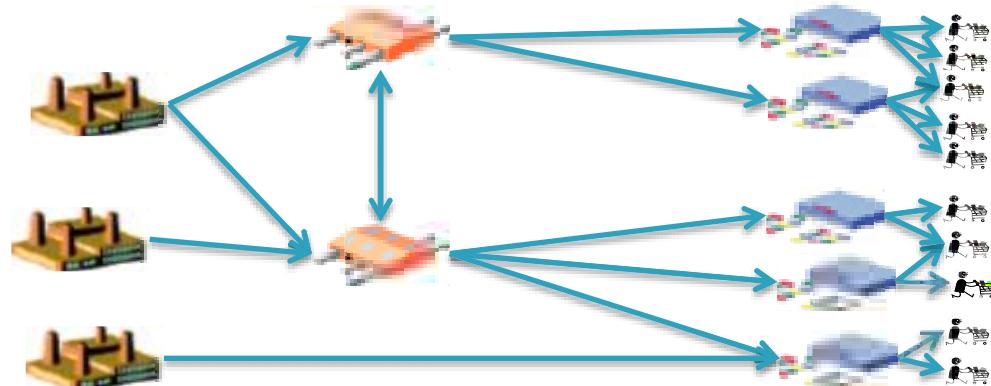
Ključni pokazatelji uspješnosti:

- OOS u maloprodaji (sistemska nedostupnost robe)
- Razina zalihe i prekomjerne zalihe



Naručivanje robe prema informatičkom modelu višerazinske opskrbne mreže

Upravljanje narudžbama



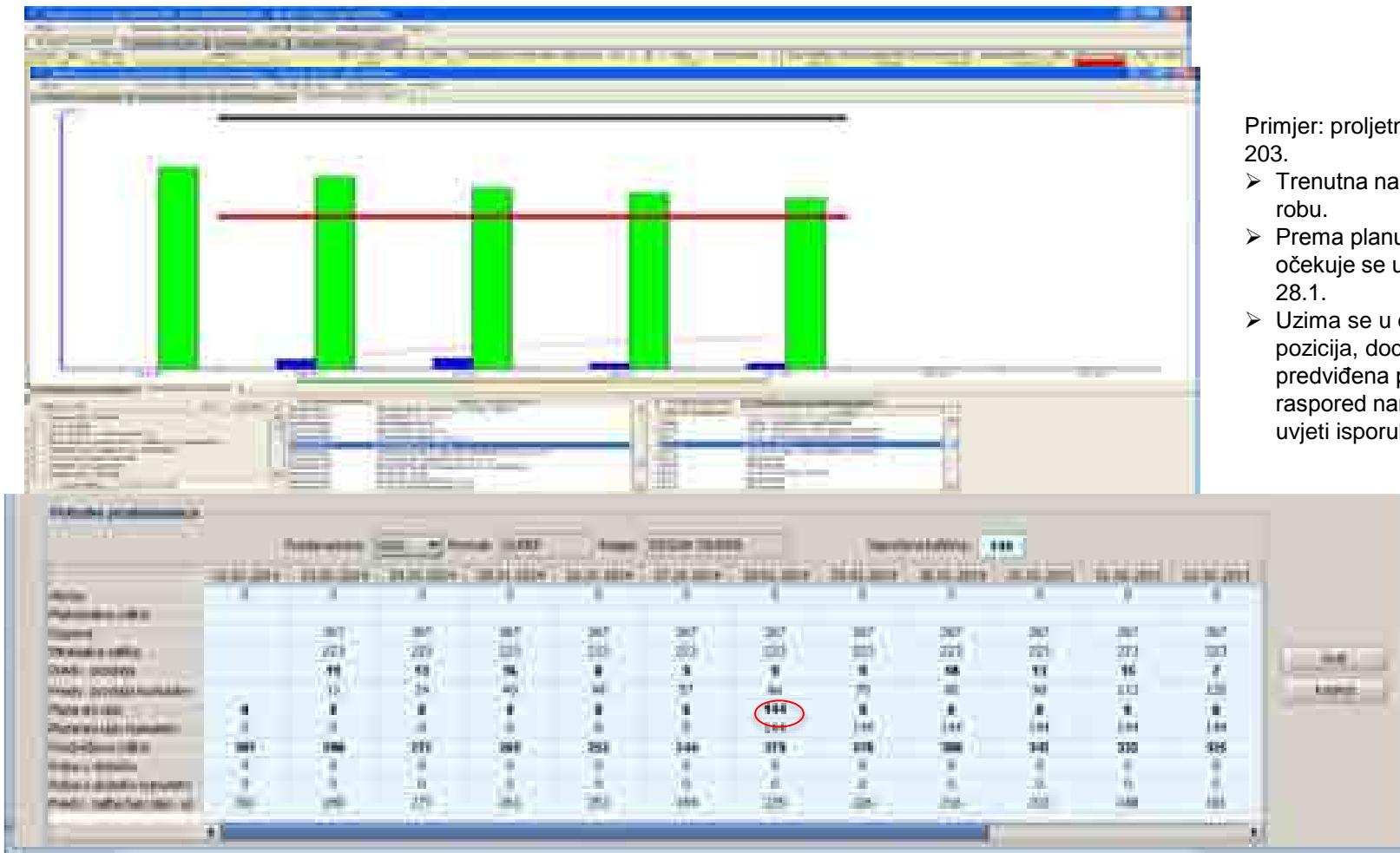
Narudžba za prodavaonice radi se na temelju:

- Trenutno stanje zalihe u prodavaonici i već naručenoj robi (roba u dolasku).
- Koji mu je čvor izvor nabave
- Raspored naručivanja
- Parametri narudžbe: minimalna zaliha, maksimalna zaliha, sigurnosna zaliha, logistički uvjet naručivanja, ABC dopuna,...
- **Predviđene potražnje kupaca**

Narudžba za skladišta radi se na temelju:

- Trenutno stanje zalihe na skladištu i već naručenoj robi (roba u dolasku)
- Koji mu je čvor izvor nabave
- Raspored naručivanja
- Parametri narudžbe: minimalna zaliha, maksimalna zaliha, sigurnosna zaliha, logistički uvjet naručivanja, ABC dopuna,...
- Predviđenih izlaza prema ostalim čvorovima (prodavaonice i(li) skladišta).

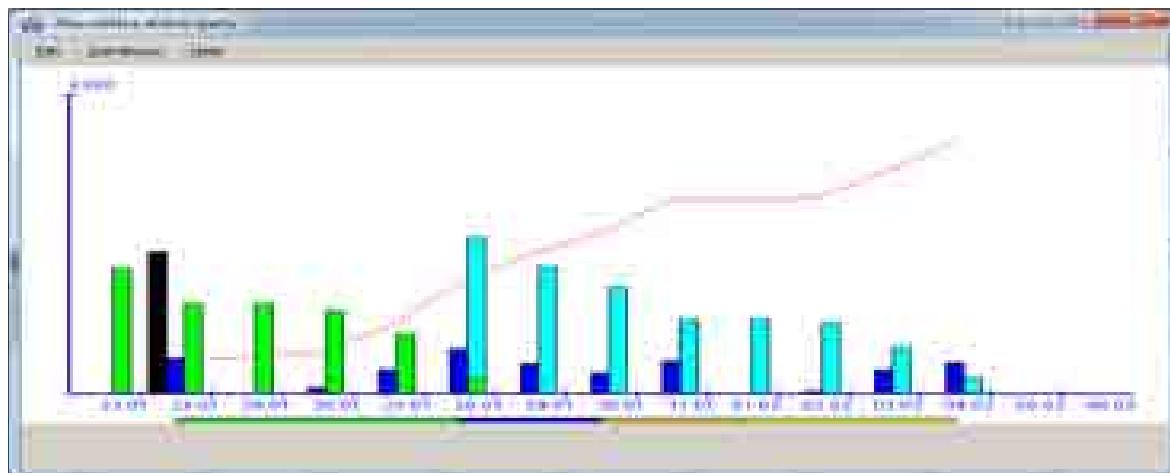
Aplikacije za naručivanje robe prema informatičkom modelu opskrbne mreže – narudžba za prodavaonice i plan narudžbi za prodavaonice:



Primjer: proljetna juha u prod P 203.

- Trenutna narudžba ne nudi robu.
- Prema planu narudžbi očekuje se ulaz u prod 28.1.
- Uzima se u obzir: redovna pozicija, dodatno izlaganje, predviđena prodaja, raspored narudžbi, logistički uvjeti isporuka,....

**Aplikacije za naručivanje robe prema informatičkom modelu
opskrbne mreže – aplikacija za ulazne narudžbe na skladište.**



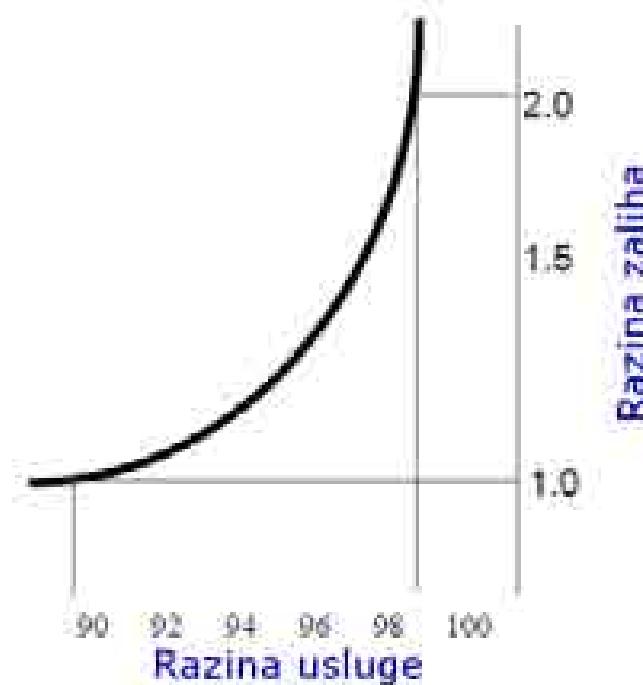
Planiranje

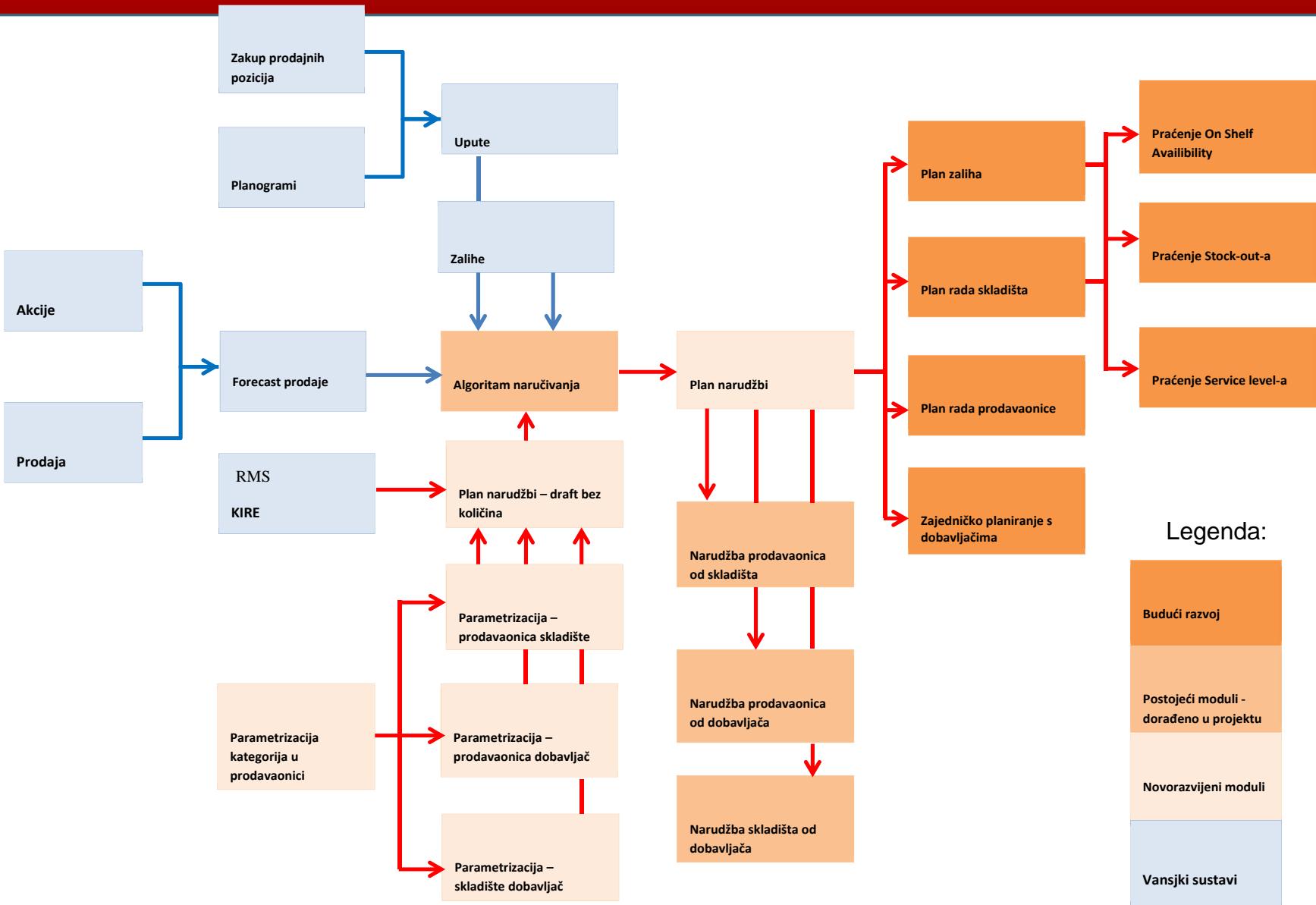
- Predviđanje buduće potražnje (sezonski efekti, akcije, nivo...)
- Implementacija predviđanja buduće potražnje u sustav automatske narudžbe
- Upravljanje sustavima naručivanja roba
- Suradnja s dobavljačima
- Procjena skladišnih /transportnih kapaciteta

Osnovni zadatak planiranja i upravljanja zalihamama je **smanjiti zalihe** uz istovremeno **povećanje razine usluge/dostupnosti** proizvoda prema krajnjima kupcima .

Taj cilj je moguće postići:

- povećanjem točnosti predviđanja potražnje
- povećanjem broja isporuka
- smanjivanjem troškova nabave
- povećanjem vidljivosti zaliha
- smanjivanjem troškova držanja zalihe





1. Priprema podataka u svrhu predviđanja i naručivanja
 - a. Statistička detekcija lažne pozitivne zalihe
 - b. Priprema baze povijesnih podataka o prometu (vremenskih nizova)
2. Predviđanje redovne potražnje
3. Predviđanje akcijske potražnje



Kako sistemski vidjeti
rupu u slučaju kada
imamo lažnu pozitivnu
zalihu
??

Mogući uzroci prazne police:

- **Krivo stanje zalihe u prodavaonici (krađa, zamjena, lom,...).**
- **Roba je u skladištu, nije na polici.**
- Robe nema niti sistemski na zalihi.

IDEJA

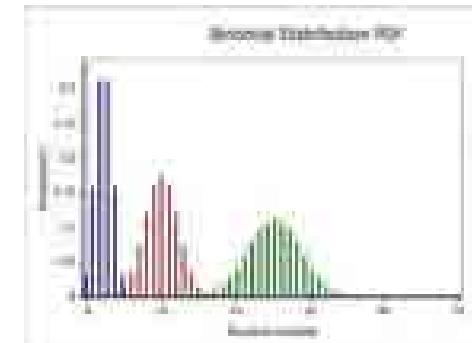
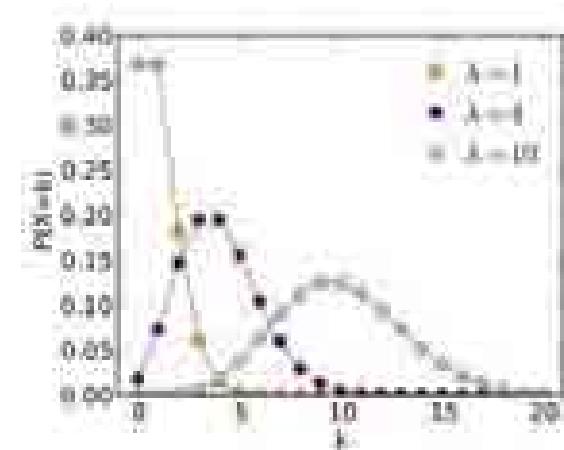
 mjeriti trajanje neprodavanosti artikla i procjeniti da li je ta neprodavanost neuobičajeno duga.

Metodologija:

- pretpostavljamo da broj kupaca (računa) artikla u jednom danu pripada poznatim statističkim distribucijama Poissonovoj ili Negativnoj Binomnoj Distribuciji (koriste se za modeliranje: broj pacijenata u bolnicama, broj posjeta web stranici,...). Za articke koji imaju veću varijabilnost prodaje koristimo NBD.
- Ako je Y slučajna varijabla koja ima Poissonovu distribuciju, $Y \sim Pois(\lambda)$, tada vjerojatnost da se nije dogodila kupnja u t vremenskih trenutaka iznosi: $e^{-\lambda t}$, gdje $\hat{\lambda} = \bar{y}$.
- Ako je Y slučajna varijabla koja ima NBD distribuciju, $Y \sim NBD(p, r)$, tada vjerojatnost da se nije dogodila kupnja u t vremenskih trenutaka iznosi: $(p^r)^t$, gdje $\hat{r} = \frac{\bar{y}^2}{\hat{\sigma}^2 - \bar{y}}$ i $\hat{p} = \frac{r}{r + \bar{y}}$.

Rezultati (kvantitativni):

Radom na terenu utvrdili smo da se točnost izvještaja kreće oko 30%. Dakle, otprilike svaki treći - četvrti artikl sa izvještaja zaista nije na polici.



Izvori podataka:

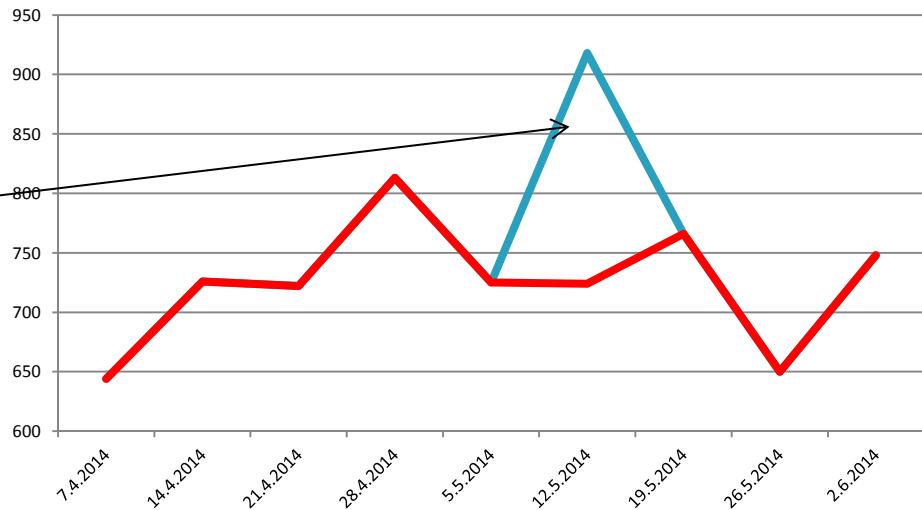
- ✓ Promet
- ✓ Zalihe
- ✓ Akcije

Klasifikacija podataka:

- ✓ OOS
- ✓ Akcija

Obrada podataka:

- ✓ Dvostrano eksponencijalno izglađivanje



$$s_0 = x_0$$

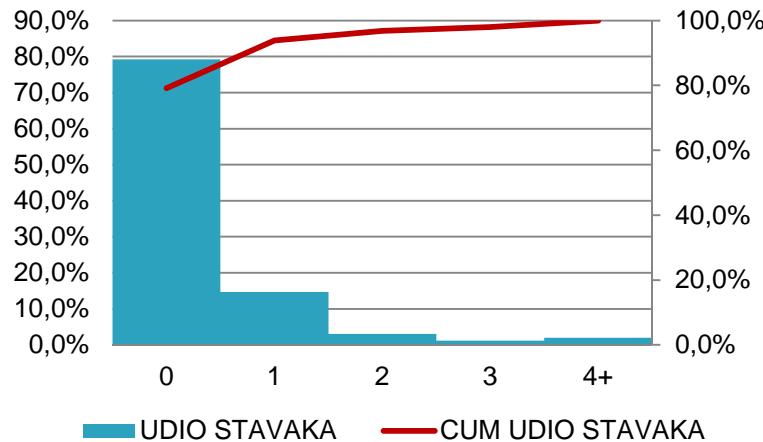
$$s_t = \alpha x_{t-1} + (1 - \alpha)s_{t-1}, t > 0$$

where α is the smoothing factor, and $0 < \alpha < 1$.

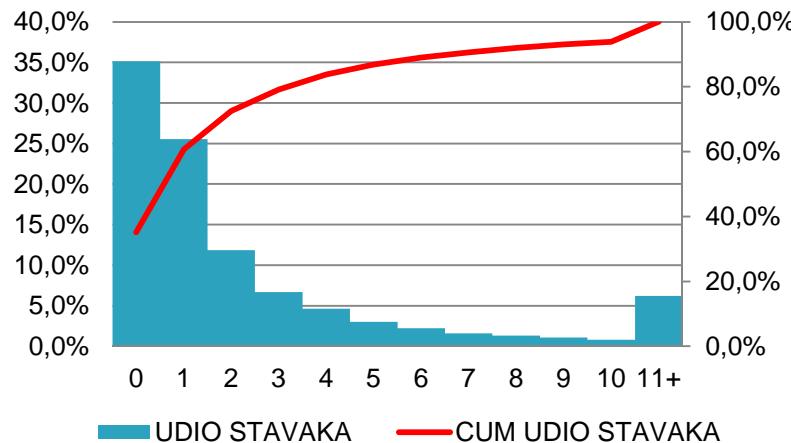


SUSTAV ZA PREDVIĐANJE BUDUĆE REDOVNE POTRAŽNJE

**UDIO STAVAKA PO RAZREDIMA
PROSJEĆNE DNEVNE PRODAVANOSTI**



**UDIO STAVAKA PO RAZREDIMA
PROSJEČNE TJEDNE PRODAVANOSTI**



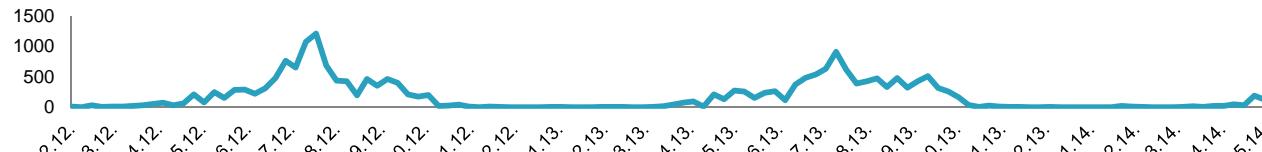
niska prosječna prodavanost!!!

=>

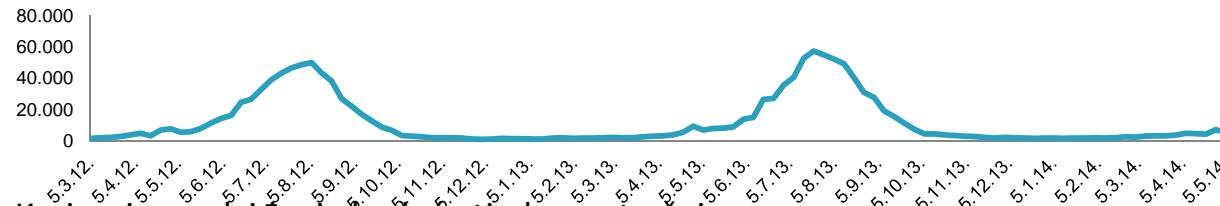
Ne mogu se primjenjivati složenije metode niti na nivou prod/artikl/tjedan.



1. Agregiranje povijesnih podataka na nivo: prod/artikl/tjedan – „OSNOVNI NIVO”



2. Agrégiranje povijesnih podataka na nivo: slični artikli/slične prodavaonica/tjedan – „GRUPNI NIVO”

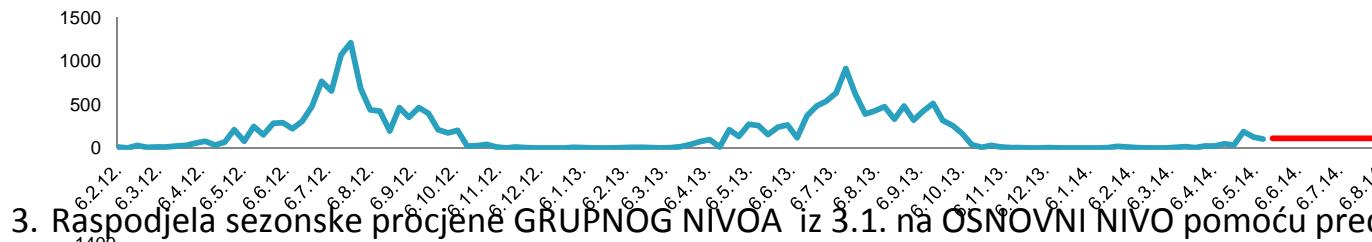


3. Kreiranje predviđanja buduće tjedne potražnje:

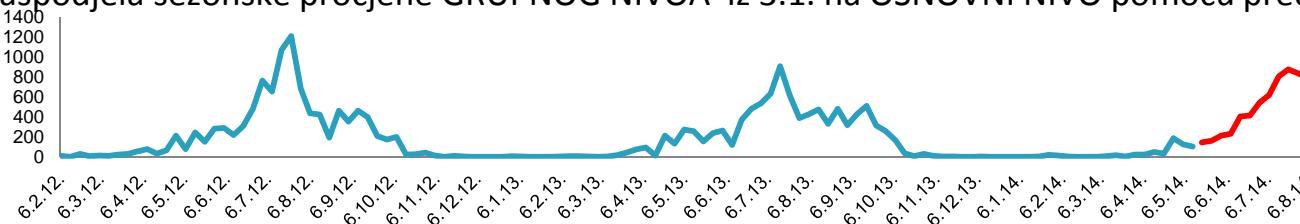
1. Za agregirane nizove iz 2. (GRUPNI NIVO) s metodama koje uključuju parametre sezonskih efekata

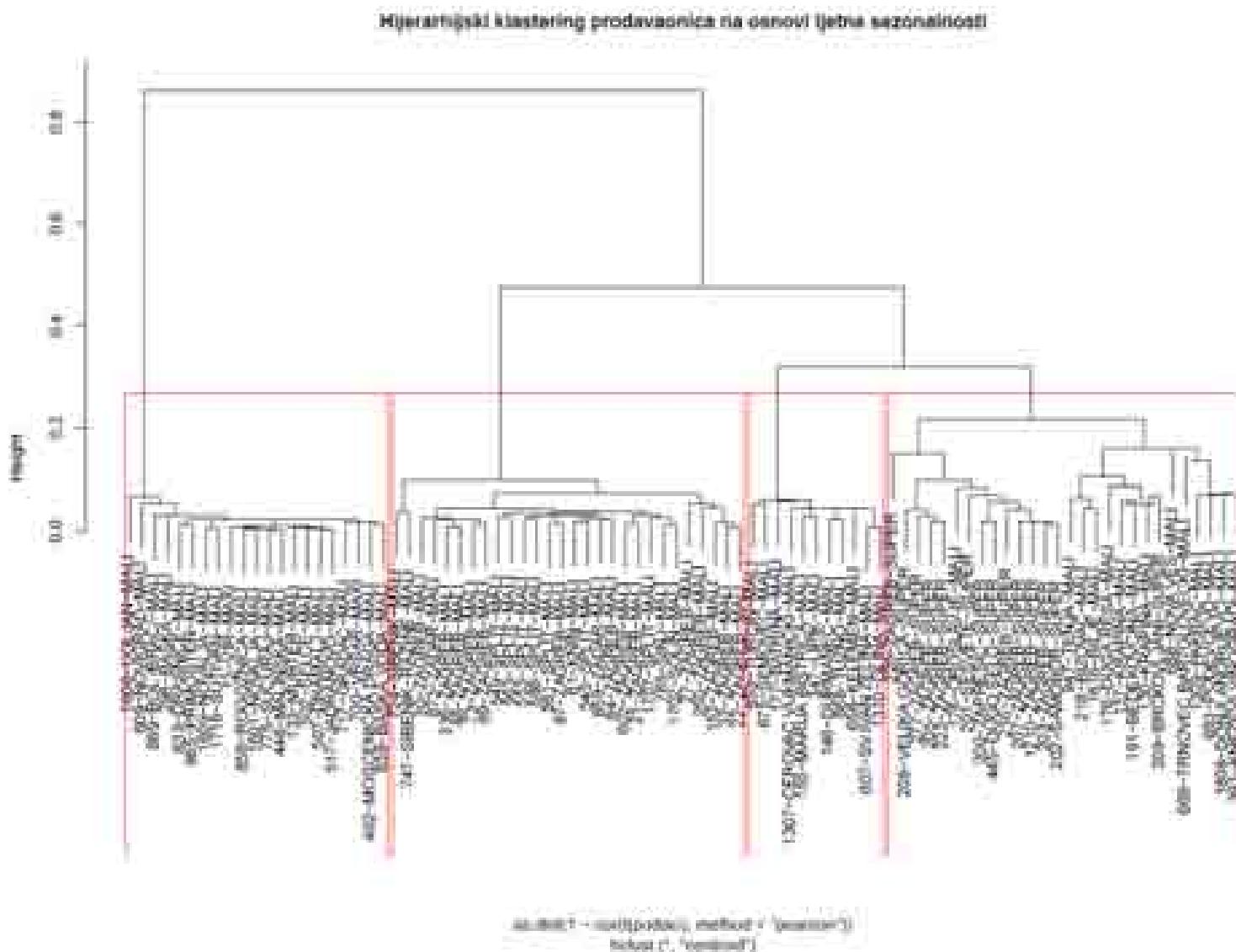


2. Za nizove iz 1.(ОСНОВНИ НИВО) s metodama koje uključuju samo parametar nivoa.



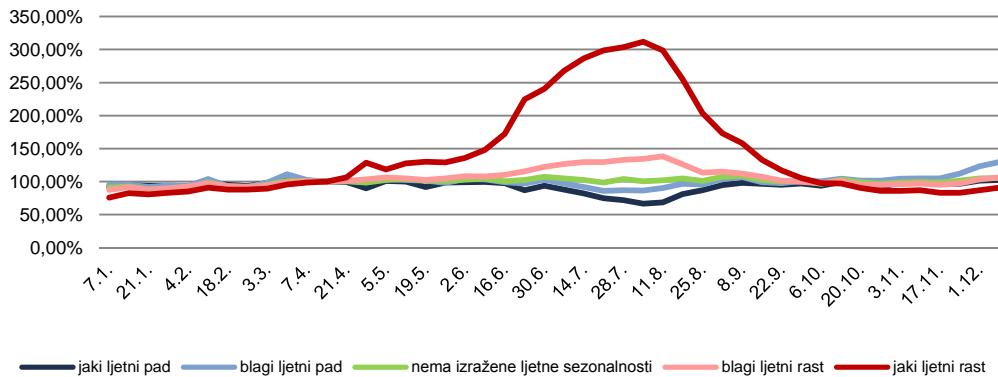
3. Raspodjelja sezonske procjene GRUPNOG NIVOA iz 3.1. na OSNOVNI NIVO pomoću predviđanja iz 3.2.





Predviđanje tjedne potražnje –grupiranje prodavaonica (klastering na temelju sezonalnosti)

Klasteri prodavaonica po tipu ljetne sezonalnosti



U tablici: prikaz klastera po regijama:

#prodavaonica u klasteru	regija								ukupno
	REGIJA CENTRAL	REGIJA ISTOK	REGIJA JUG 1	REGIJA JUG 2	REGIJA SJEVER	REGIJA ZAGREB	REGIJA ZAPAD		
jaki ljetni pad	1	9			1	85			96
blagi ljetni pad	9	31	6	23	28	39	2	138	
nema izražene ljetne sezonalnosti	10	17	7	27	59	24	10	154	
blagi ljetni rast			13	32	1	1	19	66	
jaki ljetni rast			20	28			40	88	
ukupno	20	57	46	110	89	149	71	542	

METODOLOGIJA:

1. korelacija povijesnih prometa prodavaonica
2. mjera udaljenosti
3. hijerarhijski klastering
4. smještanje negrupiranih i novih prodavaonica u postojeće klastere

ALATI: pl sql, R project



$$F_t = \alpha \frac{y_t}{S_{t-s}} + (1-\alpha)(F_{t-1} + T_{t-1})$$

~~$$T_t = \beta(F_t - F_{t-1}) + (1-\beta)T_{t-1}$$~~

$$S_t = \gamma \frac{y_t}{F_t} + (1-\gamma)S_{t-s}$$

$$0 < \alpha < 1 \quad 0 < \beta < 1 \quad 0 < \gamma < 1$$

$$F_{t+\tau} = (F_t + \tau T_t) S_{t+\tau-s}$$

Prognostičke vrijednosti za jedno razdoblje nakon tekućega (jedno razdoblje unaprijed), unutar vremenskog niza utvrđuju se izrazom:

$$F_{t+1} = \alpha \cdot y_t + (1 - \alpha)F_t \quad 0 < \alpha < 1$$

α – konstanta izglađivanja

F_1 – prognostička vrijednost za prvo razdoblje, inicijalna prognostička vrijednost (najčešće je jednaka prvoj stvarnoj vrijednosti ili aritmetičkoj sredini niza).

$$\begin{aligned} F_{t+1} = & \alpha \cdot (1 - \alpha)^0 y_t + \alpha \cdot (1 - \alpha)^1 y_{t-1} + \\ & + \alpha \cdot (1 - \alpha)^2 y_{t-2} + \alpha \cdot (1 - \alpha)^3 y_{t-3} + \dots \end{aligned}$$

✓ Postignuti rezultati:

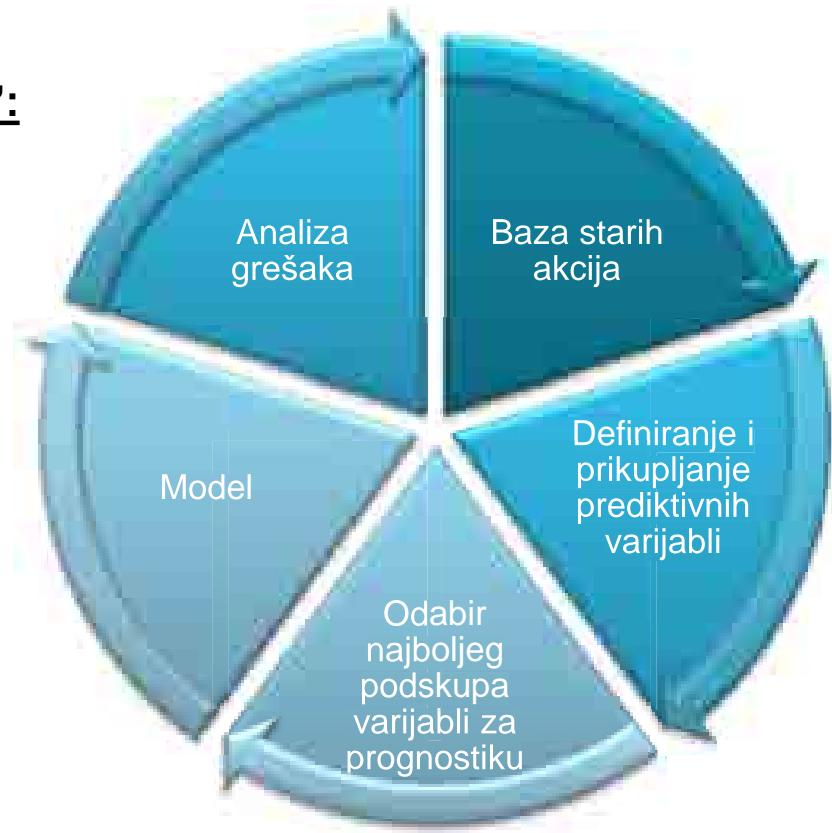
- ✓ Smanjenje sistemskog OOS-a (PH i N1) za **35%**.
- ✓ Prekomjerne zalihe za **40%** (za PH i N1).
- ✓ Smanjenje pogreške predviđanja redovne potražnje na nivou prod/art i do **50%** u periodima s izraženim sezonskim oscilacijama prometa.
- ✓ Smanjenje pogreške predviđanja ukupne potražnje za artiklom i **do 65%** u periodima s izraženim sezonskim oscilacijama prometa.
- ✓ Povećana produktivnost referenta za **3,5x** u broju prodavaonica te **7x** u količini robe koja ide preko centralnih skladišta.



SUSTAV ZA PREDVIĐANJE BUDUĆE AKCIJSKE POTRAŽNJE

Proces dobivanja modela za kupnu akcijsku prodavanost – „krovnu brojku”:

- baza povijesnih akcija
- automatsko prikupljanje prediktivnih varijabli
- regresijska analiza i odabir najboljeg podskupa atributa i najboljeg modela
- analiza pogrešaka
- razvoj analitičara za modeliranje

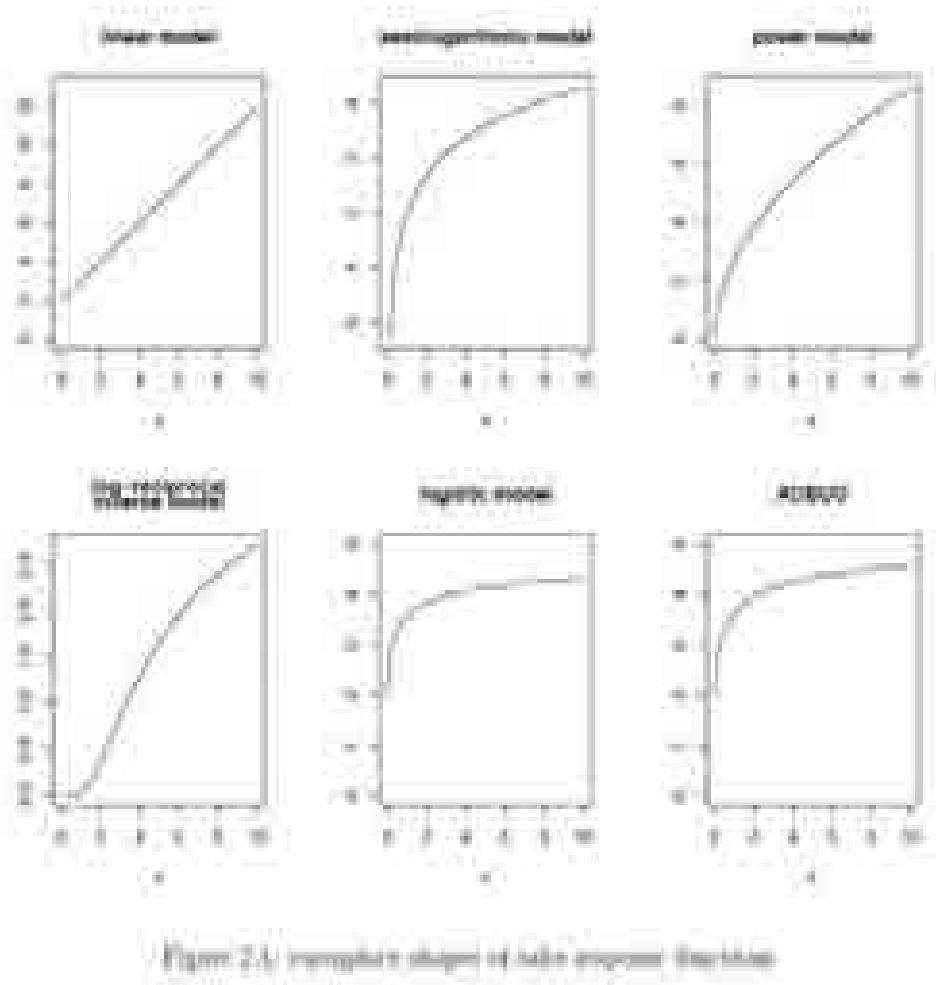


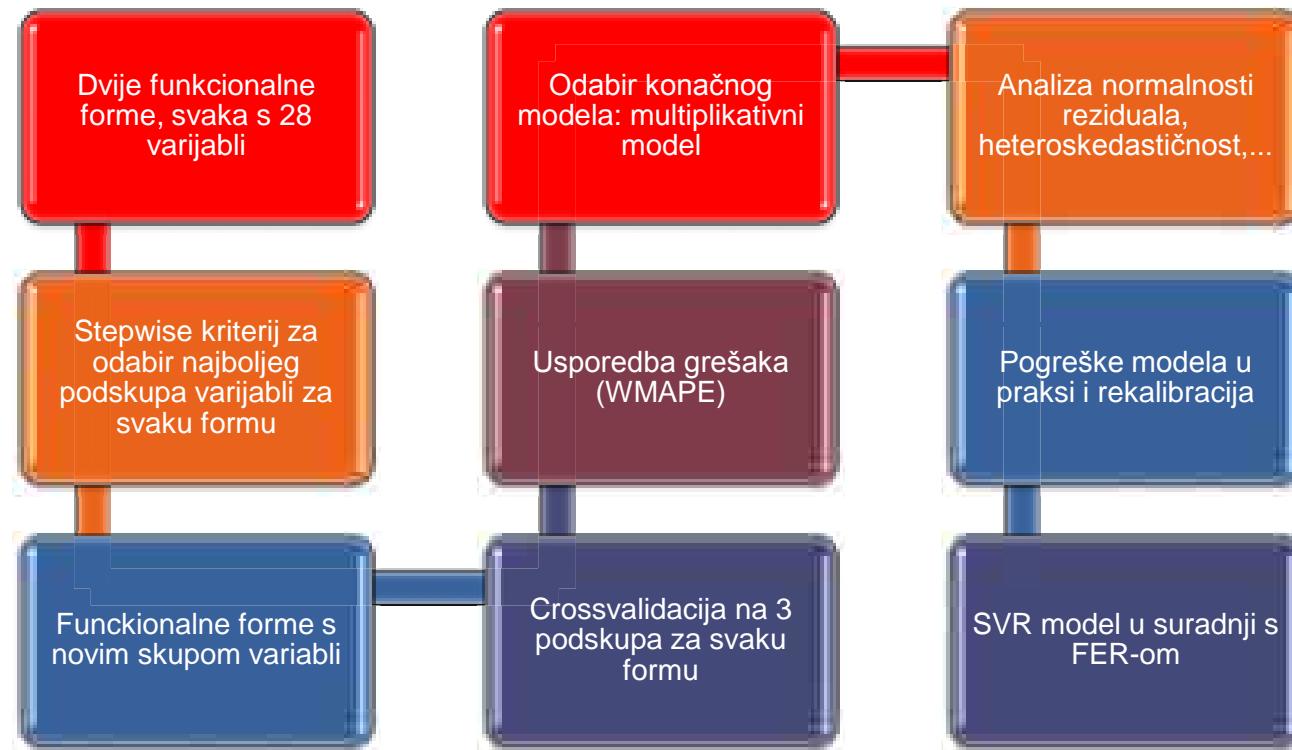
Nekoliko puta smo prošli proces. Rezultat: pročišćena baza, puno stabilnije procjene, manje pogreške

- Prikupili smo i unijeli u skladište podataka akcije iz proteklih godinu i pol dana. Izvori podataka: excel datoteke, skladišta podataka,...
Definirali smo i prikupili ukupno 28 varijabli za koje vjerujemo da bi mogle biti prediktivne. Možemo ih grupirati u sljedeće grupe:
- BASELINE (procjena redovne prodaje na temelju nivoa, sezonalnosti i trenda) – varijable koje mjere baseline na svim hijerarhijskim nivoima i u dvije mjere (količina i nv), zahvaljujući njima model će uhvatiti i sezonalnost artikala.
- CIJENA – cijena prije i u akciji te absolutna i relativna promjena cijene.
- ASORTIMAN – varijable koje mjere koliko je artikl spušten u asortiman za vrijeme akcije.
- MJERA KONKURENCIJE ARTIKLA – koliko se sličnih tj. zamjenskih artikala pojavljuje na istoj akciji.
-
- LİFTOVI (porast akcijske prodaje u odnosu na redovnu) – varijable koje mjere liftove sličnih artikala u stariim akcijama
- TRAJANJE AKCIJE
- OGLAŠAVANJE – da li je artikl oglašen na TV-u, novinama, naslovnicima,...,FORMAT OGLAŠAVANJA – formati u kojima je oglašen artikl.
- ODJEL ARTIKLA
- **Prikupljanje novih varijabli i unapređivanje već postojećih je proces koji još uvijek traje i koji nema kraja!**

- BROJ ATRIBUTA → 28
- BROJ RAZLIČITIH KOMBINACIJA ATRIBUTA → 270.000.000
- BROJ FUNKCIONALNIH FORMI → 2
- UKUPNO BROJ KOMBINACIJA → 540.000.000

- linearni model
- log log model

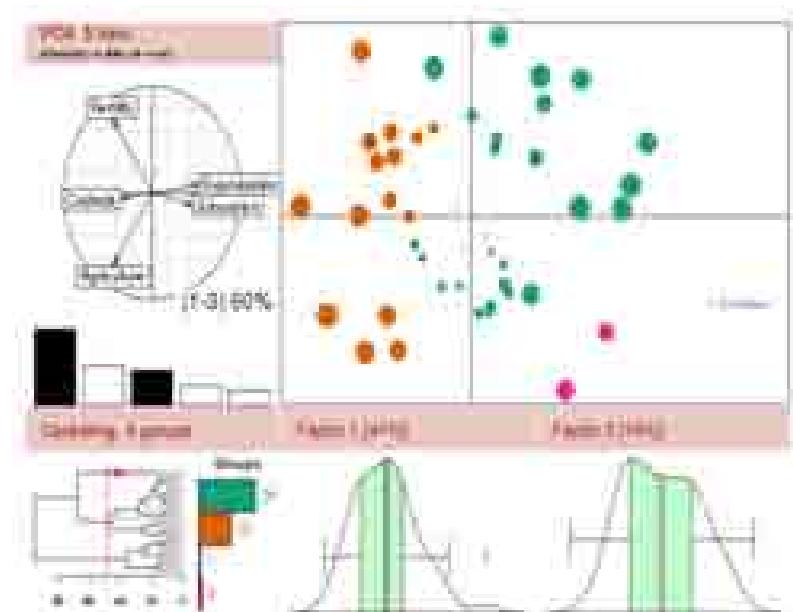




- multiplikativni model
- Pakirana hrana → 19 varijabli
- Neprehrana 1 → 17 varijabli

varijabla	koef	model id
intercept	-0,2229	20
BASELINE_ART_JM	0,50284	20
BASELINE_ART_NV	0,17377	20
BASELINE_KAT_JM	0,45302	20
BASELINE_KAT_NV	0,43942	20
BASELINE_PK_JM	0,40076	20
BASELINE_PK_NV	0,53891	20
BASELINE_GR_NV	0,15832	20
ARTIKL_CIJENA_KZG	2,63502	20
ARTIKL_AKCIJSKA_CIJENA	-2,96288	20
MJERA_PROMJ_ASORT	1,67929	20
TRAJANJE_AKC_ART	-0,10302	20
BROJ_ARTIKALA PODGRU		
PA	-0,27568	20

Besplatni softver R!!



- Pogreška

WMAPE	TRADING
PAKIRANA	69%
NEPREHRANA 1	92%

SL PLANIRANJA
38%
24%

- Sistemski OOS
smanjen za 40%

Call centar: smanjio se broj primjedbi na akcijski OOS za 40%!

- Prekomjerna zaliha smanjena za 40%

Hvala na pažnji!



Ivana Pežak
Jelena Milojević
Marina Pleša
Željka Seničić
Adrian Alajković

*Služba planiranja
Poslovno područje logistike i lanca
opskrbe*