## SVEUČILIŠTE U ZAGREBU FAKULTET ORGANIZACIJE I INFORMATIKE V A R A Ž D I N

Domagoj Curić

Patrik Črnčec

Ivica Strmečki

Fran Šimović

# PROBLEM ČEKANJA U REDU PRILIKOM IZMJENE SETA GUMA U AUTOPRAONICI I VULKANIZACIJI "BLIC"

**PROJEKTNI RAD** 

Varaždin, 2021.

## SVEUČILIŠTE U ZAGREBU FAKULTET ORGANIZACIJE I INFORMATIKE V A R A Ž D I N

Domagoj Curić, 0016124847 Patrik Črnčec, 0016129677 Ivica Strmečki, 0016123439 Fran Šimović, 0246071172

### PROBLEM ČEKANJA U REDU PRILIKOM IZMJENE SETA GUMA U AUTOPRAONICI I VULKANIZACIJI "BLIC"

PROJEKTNI RAD

**Mentor:**Dr. sc. Nenad Perši

#### Sadržaj

1.	Uvod	1
2.	Opis sustava	2
	2.1. Definiranje problema	3
	2.2. Definiranje poslovnog cilja	4
3.	Opis prikupljenih podataka	5
	3.1. Prikaz prikupljenih podataka i varijabli problema	6
4.	Statistička obrada podataka	9
	4.1. Obrada podataka u EasyFit-u	9
	4.2. Obrađeni podaci	. 15
5.	Konceptualni model	. 16
	5.1. Vrednovanje konceptualnog modela	. 17
6.	Izrada rješenja za problem	. 18
	6.1. Simulacija AS IS	. 18
	6.2. Potencijalno TO BE rješenje	. 21
	6.3. Usporedba rezultata simulacije AS IS i potencijalnog TO BE rješenja	. 23
	6.4. Verifikacija rezultata AS IS	. 24
7.	Zaključak	. 28
Р	opis slika	. 29
D	onis tahlica	30

#### 1. Uvod

U današnje vrijeme ljudi se svakodnevno nalaze u različitim problemima i preprekama za koje je potrebno pronaći adekvatno rješenje. Ljudi su vrlo nestrpljivi te se ovdje javlja još jedan problem koji je povezan sa dugotrajnim čekanjem u redovima. Kako bismo uspješno razriješili prethodno spomenutu problematiku, vrlo se velika važnost pridaje modeliranju. Samo modeliranje možemo definirati kao otkrivanje i testiranje modela stvarnih predmeta ili procesa. Kao takvo, modeliranje ima vrlo važnu ulogu u preciznom donošenju konačnih odluka te zbog toga loši modeli mogu dovesti do rezultata s ogromnim gubicima.

U ovom radu bavit ćemo se modeliranjem problematike vezane uz prekomjerno čekanje u redu za izmjenu seta guma, konkretno zamjena ljetnog seta za zimski. Sama problematika vezana je uz Autopraonicu i vulkanizaciju Blic, koja se nalazi na području Bednje. Uz prikaz trenutnog stanja poslovanja u radu će biti predložena neka od mogućih rješenja koja bi imala pozitivan utjecaj na poduzeće, ista će biti interpretirana i prikazana kroz simulaciju.

#### 2. Opis sustava

Sam sustav koji se nalazi u centru razrade cjelokupnog projekta odnosi se na Autopraonu i vulkanizaciju "Blic". Točna lokacija odabranog poduzeća je Trakošćanska ulica 6, 42253 Bednja. Poduzeće broji tri stalna zaposlenika, od kojih je jedan sam vlasnik, a radno vrijeme iste je od 08:00 do 17:00 sati, od utorka do subote. Kada dođe vrijeme zamjene seta guma, radno vrijeme se produžuje na dane od ponedjeljka do subote, tako već ovdje možemo vidjeti utjecaj odabrane problematike na samo radno vrijeme.

Poduzeće nudi usluge svih vrsta popravaka automobila, odnosno sve što je potrebno za rješavanje bilo kakve vrste problema na automobilima. Kako su praktički jedino poduzeće u relativno širokom krugu, velikom broju klijenata je navedeno poduzeće primarno za održavanje vozila, a samim time i za uslugu zamjena guma. Period zamjene guma je kroz godinu u dva navrata. Prvi se odnosi na zamjenu zimskog seta za ljetni, a drugi navrat se odnosi na zamjenu ljetnog seta za zimski. Kada dođe vrijeme samog mijenjanja, fokus poduzeća je prvenstveno na samoj zamjeni, posebice prilikom zamjene ljetnog seta za zimski, kada sam zakon nalaže da se navedena aktivnost obavezno treba izvršiti do 15.11. svake godine. Samim time problem čekanja u redu, odnosno glavni problem odabranog projekta, najviše dolazi do izražaja i sa sobom nosi niz različitih posljedica koje negativno utječu na samo poduzeće.

Sustav se sastoji od tri zasebne prostorije gdje svaka posjeduje svoju dizalicu. Dakle, imamo tri mjesta usluživanja s obzirom da je način rada takav da se dolaskom klijenata dizalice redom pune, odnosno počinju s radom. Isto tako, sljedeći klijent, koji dođe u red čekanja, čeka na oslobađanje jedne od dizalica te samim time započinje pružanje usluge zamjene seta istom. Sama usluga zamjene seta guma razlikuje se između klijenata. Točnije, razlikuje se vrijeme pružanja usluge, ovisno o potrebnim zahtjevima. Određeni klijenti zahtijevaju samo zamjenu ljetnog seta za zimski (koji je već spreman za montažu), dok je kod nekih klijenata potrebno izvršiti demontažu, montažu i balans, što utječe na povećanje vremena izvršavanja usluge.



Slika 1. Autopraona i vulkanizacija "Blic"

#### 2.1. Definiranje problema

Vršenje usluge zamjene guma u ovom konkretnom slučaju predstavlja problem zbog velikog reda čekanja, odnosno zbog vremena čekanja na izvršenje usluge. Taj red čekanja posebice dolazi do izražaja u određenom razdoblju, od 10 sati pa nadalje. Samo stanje, odnosno spomenuto povećanje vremena čekanja od strane klijenata možemo vidjeti unutar priložene datoteke, na temelju prikupljenih podataka. Jednom kad se stvori veći red čekanja, kad se stvori "čep", vrlo je teško isti smanjiti te se samim time red čekanja vuče do kraja radnog vremena.

Kako živimo užurbanim načinom života, svako čekanje, a posebice ona dulja, predstavlja veliki problem kod većine klijenata. Samim time raste nezadovoljstvo tih klijenata što sa sobom donosi i ostale posljedice. Jedna od posljedica je odlazak klijenata u neko drugo poduzeće da bi izvršilo potrebnu uslugu. Samim time poduzeće direktno gubi na svojoj zaradi. Isto tako, rast klijenata, odnosno rast reda čekanja stvara negativan utjecaj na same radnike u smislu stvaranja presinga i smanjenja same koncentracije. Tako bi postizanje željenog cilja, koji će kasnije biti definiran, zasigurno pozitivno utjecalo na navedene probleme s kojima se poduzeće susreće tijekom svog poslovanja, posebice tijekom navedenog perioda zamjene guma.

#### 2.2. Definiranje poslovnog cilja

Ovim projektom bismo željeli, prije svega, prikazati trenutnu situaciju vezanu uz izmjenu guma kod opisanog vulkanizera. Prikazati kakvo je trenutno stanje s obzirom na određene varijable koje opisuju isto. Samim time, detaljnim uvidom u trenutno poslovanje možemo vidjeti koje od mogućih poboljšanja ima najveći utjecaj na smanjenje reda čekanja, koje predstavlja i glavnu problematiku našeg projekta. Naš primarni poslovni cilj odnosi se na smanjenje prosječnog vremena čekanja za 30%. Također bi smanjenje reda čekanja klijenata omogućilo i bržu cirkulacija istih, što bi rezultiralo smanjenjem gušenja koje nastaje na samom parkingu i prilazu prema radionici u kojoj se vrši zamjena guma.

#### 3. Opis prikupljenih podataka

Sami podaci su prikupljeni na temelju razgovora s vlasnikom (Dubravko Brlić) "Autopraonice i vulkanizacije Blic". Konkretno, vrijednosti koje su prikupljene jesu vremena potrebna za promjenu seta guma kao i vremena u kojima su dolazili klijenti, na temelju kojih smo došli do samog broja klijenata koji je došao zatražiti uslugu na dan 12.11.2021. godine, tijekom radnog vremena koje traje od 8:00:00 do 17:00:00. Razlog zašto je odabrani baš taj dan leži u tome što se nalazi neposredno pred datum koji je zapravo gornja granica zamjene ljetnog seta za zimski, pa su u to vrijeme najveće gužve. Dakle, varijable koje će se koristiti unutar samog projekta jesu:

- Vrijeme između dolazaka korisnika usluge
- Vrijeme usluživanja

Detaljan prikaz svih vremena u kojima su klijenti dolazili, kao i prikaz i analizu vremena između dolazaka klijenata te svi ostali izračuni prikazani su unutar priložne Excel datoteke.

#### 3.1. Prikaz prikupljenih podataka i varijabli problema

Unutar ovog podnaslova bit će dan prikaz prikupljenih, izvornih podataka koji se odnose na dolazak klijenata u određeno vrijeme te njihovo vrijeme usluživanja i na koje su radno mjesto primljeni. Tablica je vidljiva u nastavku.

VRIJEME DOLASKA KORISNIKA USLUGE	VRIJEME USLUŽIVANJA (MIN)	MJESTO USLUŽIVANJA (1,2,3)
8:07:00	31	1
8:18:00	34	2
8:23:00	38	3
8:30:00	30	1
8:45:00	33	2
9:04:00	32	3
9:14:00	35	1
9:20:00	28	2
9:31:00	30	3
9:42:00	31	1
10:01:00	34	2
10:12:00	32	3
10:23:00	30	1
10:25:00	29	2
10:29:00	31	3
10:37:00	33	1
10:42:00	32	2
10:47:00	28	3
11:01:00	30	1
11:08:00	31	2
11:12:00	20	3
11:19:00	30	1
11:27:00	33	3
11:35:00	29	2
11:48:00	30	1
11:59:00	34	3
12:09:00	41	2
12:21:00	34	1
12:33:00	30	3
12:41:00	37	2
13:01:00	31	1
13:15:00	28	3
13:29:00	24	2
13:41:00	30	1

13:58:00	33	3
14:08:00	31	2
14:13:00	32	1
14:28:00	35	3
14:34:00	29	2
14:38:00	32	1
14:46:00	30	3
14:58:00	28	2
15:17:00	22	1
15:28:00	36	3
15:34:00	31	2
15:43:00	30	1
15:57:00	32	2
16:12:00	29	3
16:17:00	24	1

Tablica 1. Prikupljeni podaci vremena dolazaka, vremena i mjesta usluživanja

Kako unutar prethodne tablice imamo detaljno opisana vremena dolaska, tijekom cijelog radnog vremena, izvukli smo nekoliko bitnih podataka koji će se koristiti u daljnjem radu. Prije svega, izračunali smo koliko je vremena potrebno da se svakom klijentu pruža usluga zamjene guma. Kako nam je poznat podatak o broju radnih mjesta, izračunali smo i redoslijed popunjavanja istih, s obzirom na sam dolazak klijenata. Nakon same analize došli smo do zaključka kako je u promatranom danu zauzetost radnih mjesta, konkretno dizalica, bila približno jednako raspodijeljena, a iznosi su sljedeći:

- Dizalica 1 34,69%
- Dizalica 2 32,65%
- Dizalica 3 32,65%

Također smo na temelju prikupljenih podataka utvrdili i vremena dolazaka između klijenata, koja smo grupirali u određene razrede, a isti ujedno predstavljaju jednu od ulaznih varijabli kako bi simulirali učestalost dolazaka. Grupirane podatke o vremenima između dolazaka možemo vidjeti u tablici koja slijedi.

	Period (min)	2 - 5	5 - 8	8 - 11	11 - 14	14 - 17	17 - 20	Ukupno
I	Broj dolazaka	4	12	9	12	7	5	49

Tablica 2. Grupirani podaci s obzirom na broj dolazaka klijenata

Unutar prikazane tablice smo prilikom određivanja perioda koristili alat EasyFit. Iste smo prikazali bez isključivanja radi jednostavnijeg prikaza, no prilikom brojanja dolazaka izvršili smo grupiranje na precizniju točku. Konkretno, imamo definirani period od 2 - 5 minuta i od 5 - 8 minuta, a prilikom definiranja razlike u vremenu između dolaska imamo nekoliko razlika u iznosu od 5 minuta. Tada smo tu vrijednost pribrojili periodu više, odnosno donji period smo gledali kao period od 2:00 - 4:59 minuta. Na isti način smo gledali i na sve ostale periode unutar dane tablice.

Na temelju prikupljenih podataka o vremenima usluživanja korisnika usluge izraženim u minutama, kao i kod prethodne varijable, definirali smo grupe podataka uz pomoću alata EasyFit. Princip prikaza i brojanja je isti kao i u prethodnoj tablici. Prilikom prikaza, radi same jednostavnosti, nismo primijenili isključivanje no prilikom brojanja učestalosti za pojedini period koristili smo također pravilo grupiranja na precizniju točku. Takav prikaz podataka se nalazi na sljedećoj tablici.

Vrijeme usluživanja korisnika usluge (min)	20 - 23,5	23,5 - 27	27 - 30,5	30,5 - 34	34 - 37,5	37,5 - 41	Ukupno
Učestalost	2	2	18	17	8	2	49

Tablica 3. Grupirani podaci s obzirom na vrijeme usluživanja korisnika usluge

#### 4. Statistička obrada podataka

U ovom će se poglavlju obraditi te prikazati podaci iz tablica 2 i 3 kako bi oni mogli biti upotrebljivi za izvođenje simulacije. Obrada podataka izvršena je u statističkome alatu EasyFit. Uz pomoć EasyFit-a se provjeravalo odgovaraju li podaci nekoj od statističkih distribucija, odnosno koja to distribucija najbolje reprezentira prikupljene podatke.

#### 4.1. Obrada podataka u EasyFit-u

EasyFit omogućava korisnicima laku obradu i prikaz osnovnih statističkih informacija o podacima, tj. prikaz informacija deskriptivne statistike.

Takav prikaz informacija je vidljiv na slici 2 na kojoj je prikazana deskriptivna statistika za varijablu vrijeme usluživanja. Na njoj je moguće vidjeti da je broj podataka u obrađenom skupu podataka 49, raspon tih vrijednosti iznosi 21, aritmetička sredina je 30.959, a standardna devijacija 3.7135. Također, možemo vidjeti informacije o percentilima. Primjerice, minimalna vrijednost vremena usluživanja je 20 minuta, najveća je 41 minuta, dok je medijan 31.

#### **Descriptive Statistics**

Statistic	Value
Sample Size	49
Range	21
Mean	30,959
Variance	13,79
Std. Deviation	3,7135
Coef. of Variation	0,11995
Std. Error	0,5305
Skewness	-0,36347
Excess Kurtosis	1,9531

Percentile	Value
Min	20
5%	23,0
10%	28
25% (Q1)	29,5
50% (Median)	31
75% (Q3)	33
90%	35
95%	37,5
Max	41

Slika 2. Prikaz deskriptivne statistike za varijablu vrijeme usluživanja klijenta

Na sljedećoj slici se nalazi prikaz deskriptivne statistike za varijablu vrijeme dolaska između klijenata. Broj podataka je isti, dok kod ove varijable raspon vrijednosti iznosi 18, aritmetička sredina je 10.208, a standardna devijacija iznosi 4.5051. Minimalna razlika između dolaska klijenata iznosi dvije minute, maksimalna razlika je 20 minuta, dok je medijan 10.5

minuta. Može se zaključiti da je minimalna vrijednost za ovu varijablu čak 10 puta manja od maksimalne vrijednosti, što znači da vremenska razlika u kojem dolaze klijenti može jako varirati, što potvrđuje i visoka varijanca, odnosno standardna devijacija.

#### **Descriptive Statistics**

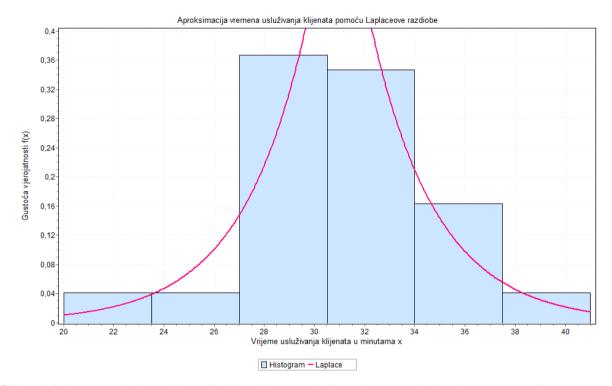
Statistic	Value
Sample Size	48
Range	18
Mean	10.208
Variance	20.296
Std. Deviation	4.5051
Coef. of Variation	0.44132
Std. Error	0.65026
Skewness	0.37183
Excess Kurtosis	-0.51291

Percentile	Value
Min	2
5%	4
10%	4.9
25% (Q1)	6.25
50% (Median)	10.5
75% (Q3)	13.75
90%	17.2
95%	19
Max	20

Slika 3. Prikaz deskriptivne statistike za varijablu vrijeme dolaska između klijenata

Osim deskriptivne statistike potrebno je bilo i odrediti razdiobe koje najbolje odgovaraju prikupljenim podacima. Kako bi se to odredilo, potrebno je odrediti vrstu pojedine varijable (diskretna ili kontinuirana). Varijabla vrijeme usluživanja klijenta je kontinuirana, a isto vrijedi i za varijablu vrijeme dolaska između klijenata.

Alat EasyFit nudi mnogo različitih razdioba koje bi na određen način mogle odgovarati, tj. aproksimirati varijablu vrijeme usluživanja. Razdioba koja najbolje aproksimira varijablu vrijeme usluživanja je Laplaceova razdioba, a njen prikaz je vidljiv na slici 4.



Slika 4. Prikaz aproksimacije varijable vrijeme usluživanja pomoću Laplaceove razdiobe

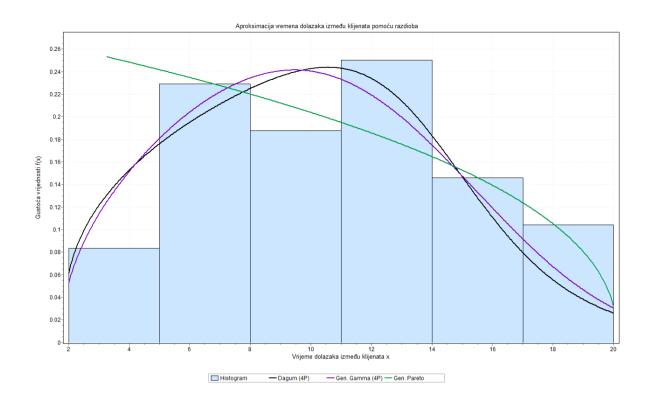
Razlog zašto je određena upravo Laplaceova razdioba je taj što je ona najbolje rangirana razdioba na temelju Kolmogorov-Smirnov testa te Anderson-Darling testa, dok je za χ2 (Chi-Squared) test rangirana kao druga najbolja. Detaljniji rezultati za aproksimaciju varijable vrijeme usluživanja uz pomoć Laplace-ove razdiobe koje je generirao statistički alat EasyFit su vidljivi na slici 5.

#### Goodness of Fit - Details [hide]

Laplace [#32]									
Kolmogorov-Smirr	Kolmogorov-Smirnov								
Sample Size Statistic P-Value Rank	49 0,1021 0,64909 1								
α	0,2	0,1	0,05	0,02	0,01				
Critical Value	0,14987	0,17128	0,19028	0,21277	0,22828				
Reject?	No	No	No	No	No				
Anderson-Darling	Anderson-Darling								
Sample Size Statistic Rank	49 0,4501 1								
α	0,2	0,1	0,05	0,02	0,01				
Critical Value	1,3749	1,9286	2,5018	3,2892	3,9074				
Reject?	No	No	No	No	No				
Chi-Squared									
Deg. of freedom Statistic P-Value Rank	4 1,1414 0,88764 2								
α	0,2	0,1	0,05	0,02	0,01				
Critical Value	5,9886	7,7794	9,4877	11,668	13,277				
Reject?	No	No	No	No	No				

Slika 5. Detaljni rezultati aproksimacije varijable vrijeme usluživanja preko Laplace-ove razdiobe

Što se tiče aproksimacije varijable vrijeme dolaska između klijenata, alat EasyFit daje nekoliko potencijalnih kandidata za odabir najbolje razdiobe za aproksimaciju ove varijable. Takve razdiobe su: Dagum (4P), Gen. Gamma (4P) i Gen. Pareto čiji je prikaz vidljiv na slici 6. Lako je uočljivo da takve razdiobe aproksimiraju slične vrijednosti. Primjerice, u odnosu na preostale promatrane razdiobe, Gen. Pareto razdioba ima oko 2% manju vjerojatnost da generira vrijednost 8, dok primjerice za vrijednost 17 ima 2% veću vjerojatnost od ostalih promatranih razdioba. Na slici 7, se nalazi prikaz sažetka, tj. različitih rangova pojedinih razdioba za aproksimaciju varijable vrijeme dolaska između klijenata koje su dostupne u alatu EasyFit za kontinuirane varijable. Na toj slici je vidljivo da ranije navedene razdiobe imaju najbolje rangove za svaki od testova.



Slika 6. Prikaz aproksimacije varijable vrijeme dolaska između klijenata pomoću različitih razdioba

#### Goodness of Fit - Summary

#	Distribution	Kolmogorov Smirnov		Anderson Darling		Chi-Squared	
		Statistic	Rank	Statistic	Rank	Statistic	Rank
8	Dagum (4P)	0.07796	1	0.35417	2	1.8882	16
23	Gen. Gamma (4P)	0.08293	2	0.35682	3	1.8152	12
24	Gen. Pareto	0.08356	3	4.3247	49	N/A	1
1	Beta	0.08533	4	0.41894	12	6.8132	43
31	Kumaraswamy	0.08681	5	0.42958	15	7.0805	45
2	Burr	0.08898	6	0.37972	11	2.9862	22
11	Error	0.09122	7	0.51768	26	2.3786	21
50	Pert	0.09184	8	0.35974	4	1.7828	9
30	Johnson SB	0.09314	9	0.33682	1	1.8015	10
42	Nakagami	0.09731	10	0.43636	18	3.4185	33
52	Rayleigh	0.09826	11	0.63467	33	2.1191	19
21	Gen. Extreme Value	0.10002	12	0.37952	10	1.8035	11
7	Dagum	0.10058	13	0.42377	13	3.0251	24
3	Burr (4P)	0.10088	14	0.37228	9	1.8718	15
60	Weibull (3P)	0.10185	15	0.37196	8	1.8629	14
59	Weibull	0.10442	16	0.37015	6	1.7633	6
43	Normal	0.10466	17	0.52032	27	1.7467	5
38	Log-Pearson 3	0.10614	18	0.3604	5	1.9285	17
47	Pearson 5 (3P)	0.10966	19	0.44154	21	6.8535	44
41	Lognormal (3P)	0.11149	20	0.43977	20	3.3771	31
53	Rayleigh (2P)	0.1115	21	0.37119	7	1.9329	18
16	Fatigue Life (3P)	0.11355	22	0.43758	19	3.3609	30
29	Inv. Gaussian (3P)	0.11394	23	0.68391	35	3.6469	37
58	Uniform	0.11436	24	14.988	58	N/A	4
37	Log-Logistic (3P)	0.11521	25	0.51263	25	4.0769	39
20	Gamma (3P)	0.1155	26	0.4307	16	3.3432	28
49	Pearson 6 (4P)	0.11554	27	0.43519	17	3.3491	29
6	Chi-Squared (2P)	0.11969	28	0.42792	14	3.2235	25
55	Rice	0.12078	29	0.53276	28	3.9108	38
4	Cauchy	0.12434	30	1.0734	42	1.1043	1
19	Gamma	0.12483	31	0.54087	29	3.3808	32
39	Logistic	0.12537	32	0.685	36	2.2593	20
48	Pearson 6	0.12588	33	0.47418	22	3.2549	27

Slika 7. Prikaz sažetka razdioba (goodness of fit) za varijablu dolaska između klijenata

#### 4.2. Obrađeni podaci

U sljedećoj tablici prikazani su statistički podaci o vremenu usluživanja korisnika u minutama. Dakle u tablici su podaci koji nam prikazuju učestalosti obavljanja usluga po klijentima, dakle iz priložene tablice se može vidjeti da je u razredu od 34 - 37,5 minuta obavljeno točno 8 poslova koji su trajali u tom rasponu minuta.

Vrijeme usluživanja korisnika usluge (min)	20 - 23,5	23,5 - 27	27 - 30,5	30,5 - 34	34 - 37,5	37,5 - 41	Ukupno
Učestalost	2	2	18	17	8	2	49
Relativna učestalost (%)	4.0816	4.0816	36.7347	34.6939	16.3265	4.0816	100
Kumulativna distribucija (%)	4.0816	8.1633	44.8980	79.5918	95.9184	100.0000	
Razredi	00 - 4,0815	4,0816 - 8,1632	8,1633 - 44,8979	44,8980 - 79,5917	79,5918 - 95,9183	95,9184 - 99,9999	

Tablica 4. Statistički obrađeni podaci za varijablu vrijeme usluživanja

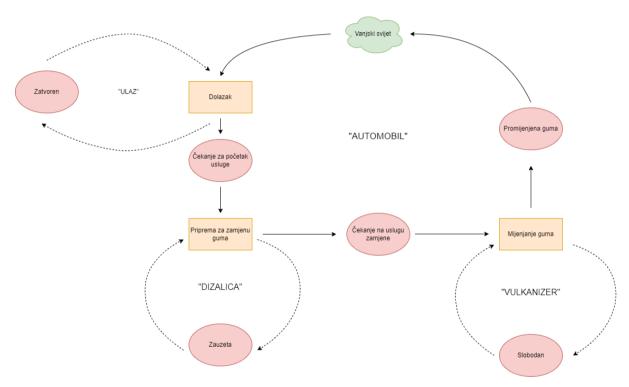
Vrijeme između dolazaka klijenata	2 - 5	5 - 8	8 - 11	11 - 14	14 - 17	17 - 20	Ukupno
Učestalost	4	11	9	12	7	5	48
Relativna učestalost (%)	8.3333	22.9167	18.7500	25.0000	14.5833	10.4167	100
Kumulativna distribucija (%)	8.3333	31.2500	50.0000	75.0000	89.5833	100.0000	
Razredi	00 - 8.3332	8.3333 - 31.2499	31.2500 - 49.9999	50 - 74.9999	75 - 89.5832	89.5833 - 99.9999	

Tablica 5. Statistički obrađeni podaci za varijablu vrijeme između dolazaka klijenata

Tablica iznad prikazuje podatke koji će se kasnije koristiti za simulaciju. Unutar modela za simulaciju budu se generirali brojevi učestalosti dolazaka klijenata.

#### 5. Konceptualni model

Da bismo uspješno strukturirali određeni problem i na vrijeme otkrili određene nedostatke, odnosno prisutne nelogičnosti te samim time na vrijeme iste ispravili, kako bi kasnija simulacija radila bez nekih poteškoća, koristimo konceptualni model. Konceptualni model odabranog sustava odnosi se na formalno grafički opus sustava oslanjajući se na DCA dijagram. DCA dijagram je zapravo dijagram ciklusa aktivnosti, kao što sama kratica govori. Isti prikazuje kretanje aktivnosti uz entitete, stanja u kojima mogu biti kao i postojeće redove čekanja.



Slika 8. dijagram ciklusa aktivnosti sustava promjene guma

Unutar našeg konceptualnog modela imamo četiri entiteta, a to su: Automobil koji pristiže na Ulaz vulkanizerske radionice Blic na zamjenu seta guma, Dizalica koja je nužna u samom procesu zamjene i Vulkanizer koji zapravo izvršava uslugu. Kako je automobil zapravo glavni entitet, vidimo da isti pristiže iz vanjskog svijeta na ulaz radionice. Ukoliko je ulaz zatvoren klijent odlazi, a ukoliko je ulaz otvoren klijent ulazi u red čekanja na početak usluge. Ukoliko se oslobodi dizalica, započinje proces pružanja usluge, odnosno proces zamjene guma, a ukoliko ista nije slobodna klijent čeka na njezino oslobođenje. Po završetku zamjene guma automobil napušta radnju i vulkanizer postaje slobodan za pružanje nove usluge, a dizalica je spremna za novi automobil.

#### 5.1. Vrednovanje konceptualnog modela

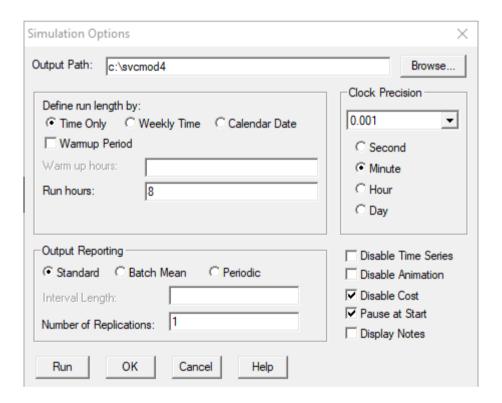
Vrednovanje konceptualnog modela je pojam koji u konačnici ispituje ponašanje stvarnog sustava s konceptualnim modelom. To je provjera kojom se utvrđuje ispravno s logičnog ponašanja konceptualnog modela s stvarnim sustavom. Isto tako to moramo gledati i kao proces koji se ponavlja kako bismo kroz podešavanje modela dosegli željenu razinu prihvatljivosti. U ovom projektu smo vrednovanje konceptualnog modela radili s Turingovim testom, a isti takav smo provjeravali te podešavali uz pomoć vlasnika promatranog poduzeća. Konačno, pomoću ove analize smo utvrdili da u izrađenim podacima nema prevelike razlike u odnosu na događaj iz stvarnog okruženja, te je prema tome ovaj model ispravno postavljen.

#### 6. Izrada rješenja za problem

U ovome poglavlju prikazat će se simulacija ovoga problema. Podaci koji su korišteni su već unaprijed definirani i odrađeni u ranijim poglavljima ovoga rada. Alat u kojem je simulacija odrađena je Service Model 4.2. Unutar alata su vidljivi svi parametri za detaljnije objašnjenje rezultata same simulacije i oni će biti interpretirani u daljnjem nastavku.

#### 6.1. Simulacija AS IS

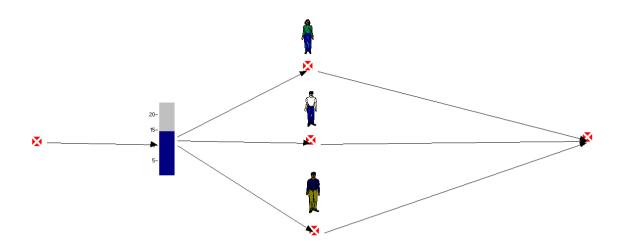
Simulacija AS IS je prikaz trenutnog stanja sustava za promjenu guma za Autopraonu i vulkanizaciju "BLIC". Prije provođenja same simulacije definirane postavke vidljive su na sljedećoj slici.



Slika 9. Postavke simulacije

Kao što na prethodnoj slici možemo vidjeti, vrijeme trajanje simulacije postavljeno je na 8 sati, koliko traje radno vrijeme jednog radnog dana. Osim toga, odabrana je i opcija "Pause at Start" radi lakšeg upravljanja simulacijom.

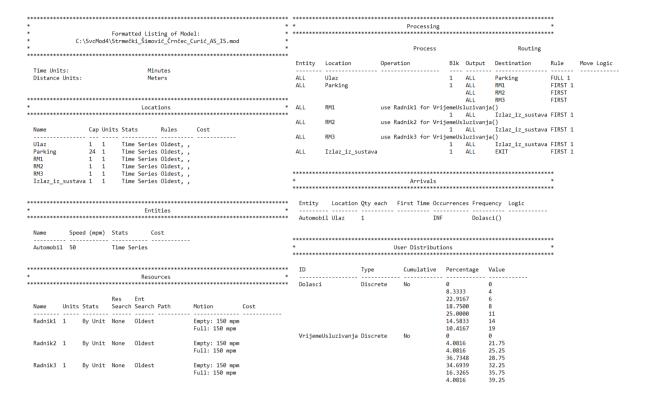
Osim samih postavki, izgled modela cjelokupnog sustava vidljiv je na sljedećoj slici.



Slika 10. Prikaz modela sustava

Cjelokupna simulacija sadržava 5 lokacija, jedno skladište te tri resursa. Sustav započinje dolaskom automobila na ulaz. Automobili dolaze dinamikom dolazaka koja je nastala na temelju vlastitog mjerenja. Podatke možemo vidjeti unutar priložene Excel datoteke. Ulaz je kapaciteta jedan, jer jedan po jedan automobil dolaze u sustav. Nakon prolaska kroz ulaz, automobili dolaze na skladište kapaciteta 24. Samo skladište zapravo označava parking koji se nalazi ispred vulkanizerske radionice. Na parkirnom mjestu klijenti, odnosno automobili čekaju svoj red za izmjenu seta guma. Usluga zamjene se vrši na tri radna mjesta od kojih svako ima pridruženi resurs, odnosno svako radno mjesto ima svog radnika. Automobili na radno mjesto dolaze prema pravilu FIRST, odnosno kada dođe automobil, isti zauzima ono radno mjesto koje je slobodno. Usluga zamjene seta guma na pojedinom radnom mjestu izvršava se prema utvrđenim mjerenjima sustava, a podatke možemo također vidjeti unutar priložene Excel datoteke (Vrijeme usluživanja). Ukoliko se desi da su u isto vrijeme dva radna mjesta slobodna, vodili smo se redoslijednim pravilom. Nakon što radnik završi zamjenu seta guma, naplati uslugu klijentu te isti izlazi iz sustava.

Sve lokacije, entitete, resurse, dolaske, distribucije i procese, odnosno sve što je definirano prilikom izrade modela za simulaciju možemo vidjeti na sljedećoj slici.



Slika 11. Prikaz opisa modela sustava AS IS

Nakon što smo sve potrebno definirali provedena je simulacija. Rezultati simulacije jesu vidljivi na slici koja slijedi.

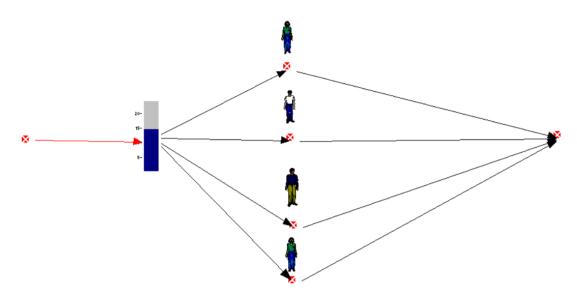
General Re	port m C:\SvcMod4\Strme									RESOURCES								
	om C:\SVCMOG4\Strme '06/2022		c_crncec	_CUPIC_AS	_15.mod										Average			
													Numbe		Minutes			
Scenario	: Normal Run									Resource		Scheduled		-	Per			
Replicatio										Name	Units	Hours	Use	hd	Usage			
Simulation	Time : 8 hr									B 1 114						05.47		
										Radnik1 Radnik2	1	8			9.550000 9.866667	95.47 93.33		
										Radnik3	1	8			1.178571	90.94		
LOCATIONS										Kauniko	1	0		14 51	1.1/03/1	50.54		
				Avera						RESOURCE	STATES E	BY PERCENTA	GE					
Location	Scheduled		Total				aximum	Current		Resource	Calcading	led %	%	%				
Name	Hours	Capacity	Entries	Per Ent	ry Cont	ents Cor	ntents	Contents	% Util	Kesource Name		tea X urs In Use						
Ulaz	8			0.0000			1		0.00	Name	HOL	irs in use	Tule	DOWII				
Olaz Parking	8	1 24	51	0.0000		0 0312	7	9 7	0.00 8.76	Radnik1		8 95.47	4.53	0 00				
RM1	8	1		30.5500			1	1		Radnik2			6.67					
RM2	8	1		29.8666			1	1		Radnik3			9.06					
RM3	8	î		31.1785			1	1										
Izlaz iz s	•	1		0.0000		9	1	ā	0.00									
										FAILED AR	RIVALS							
LOCATION S	TATES BY PERCENTAG	E (Multipl	e Capaci	ty)						Entity Name	Locati Name	ion Total Failed						
		%	100							Name	ivanie	101160						
Location Name	Scheduled % Hours Empty	Partially Occupied	% Full	% Down						Automobil	Ulaz	e						
										ENTITY AC	TIVITY							
													Aver	age	Average	Average	Average	Average
LOCATION S	TATES BY PERCENTAG	E (Single	Conocity	(Tanks)								Current			Minutes	Minutes	Minutes	
LOCATION 3	DIAILS DI FENCENTAG	r (Single	capacity	/ Idliks)						Fntity	Total	Quantity		Tn	In Move	Wait For	Tn	
Location	Scheduled	%	%	%	%	%	%			Name	Exits	In System	Sys	tem	Logic	Res, etc.	Operation	<b>Blocked</b>
Name		Operation				Blocked												
										Automobil	41	10	47.835	366	0.000000	0.000000	30.969512	16.865854
Ulaz	8	0.00	0.00	100.00	0.00	0.00	0.00											
RM1	8	95.47	0.00	4.53	0.00	0.00	0.00											
	8	93.33		6.67	0.00		0.00			ENTITY ST	ATES BY	PERCENTAGE						
	8	90.94		9.06	0.00	0.00						0/	97					
RM2 RM3				100.00	0.00	0.00	0.00					% 	%					
	sustava 8	0.00	0.00	100.00														
RM3	sustava 8	0.00	0.00	100100						Entity Name	In Mov	/e Wait F ic Res, el		)penal	% Lion Bloc	% .ked		

Slika 12. Izlazni rezultati simulacije AS IS

Na temelju izlaznih rezultata simulacije možemo vidjeti kako je ukupno u sustav ušlo 51 vozilo koje je došlo na zamjenu seta guma, dok je iz sustava ukupno izašlo 41, dakle još 10 entiteta, odnosno vozila je u sustavu, od čega je 7 vozila na parkiralištu, a 3 vozila na radnim mjestima. Također možemo vidjeti kako je unutar skladišta, odnosno u našem slučaju parkinga, 71.67% vremena bilo klijenata koji su čekali na uslugu. Resursi na radnim mjestima na kojima se pruža usluga zamjene seta guma imaju poprilično jednak udio obrade, odnosno RM1 i RM2 su obradili 15 vozila, dok je na RM3 obrađeno 14 vozila. Na temelju aktivnosti entiteta možemo vidjeti kako je svaki entitet bio prosječno u cjelokupnom sustavu 47.835366 minuta, gdje je prosječno čekanje iznosilo 16.865854 minuta.

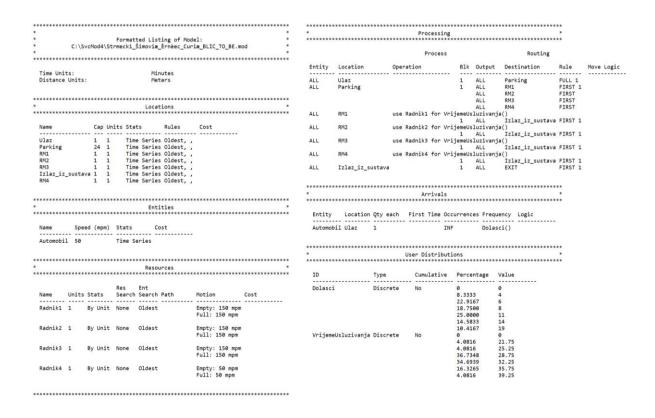
#### 6.2. Potencijalno TO BE rješenje

Simulaciju novog eksperimentalnog modela, tj. potencijalnog TO BE rješenja, proveli smo također kroz program Service Model. Kao konačno rješenje za TO BE model za ovaj eksperiment odlučili smo staviti novo radno mjesto i radnika koji tamo radi. Dakle, dodan je jedan resurs više. Prikaz TO BE modela vidljiv je na slici 13, gdje se može vidjeti ta promjena u odnosu na početni model, koja u konačnici daje pozitivne rezultate simulacije naspram AS IS modela sustava.



Slika 13. Izgled TO BE modela simulacije

U nastavku će se vidjeti detaljniji rezultati TO BE simulacijskog modela. Na slici 14 vidljiv je opis novog sustava tj. eksperimentalnog TO BE modela.



Slika 14. Prikaz opisa eksperimentalnog modela

Kao što možemo vidjeti, entiteti, odnosno automobili su ostali isti. Kod lokacija smo dodali još jedno radno mjesto (RM4), a samim time smo dodali i još jedan resurs (Radnik 4) koji je vezan uz to radno mjesto. Korisničke distribucije su iste kao i prvobitno izračunate, a sam tok poslovanja je usklađen s promjenama.

### 6.3. Usporedba rezultata simulacije AS IS i potencijalnog TO BE rješenja

Kako je u novom eksperimentalnom modelu (potencijalni TO BE model) dodan novi resurs, odnosno novo radno mjesto, za očekivati je da će se smanjiti vrijeme čekanja klijenata što je zapravo i primarni cilj ovog projekta. Eksperimentalnim modelom je takav cilj i ostvaren, a njezini rezultati te usporedba sa rezultatima AS IS simulacijskog modela se nalazi na sljedećoj tablici.

	AS IS model	Eksperimentalni model
Prosječno vrijeme klijenta u sustavu (min)	47.835366	34.916667
Prosječno vrijeme usluživanja klijenta (min)	30.969512	31.593750
Prosječno vrijeme čekanja klijenta (min)	16.865854	3.322917
Postotak vremena usluživanja klijenta u odnosu na ukupno provedeno vrijeme u sustavu	64.74%	90.48%
Postotak vremena čekanja klijenta u odnosu na ukupno provedeno vrijeme u sustavu	35.26%	9.52%

Tablica 6. Usporedba rezultata AS IS modela i eksperimentalnog modela

Iz gorenje tablice se može zaključiti da je prosječno vrijeme koje klijent provodi u sustavu u eksperimentalnom modelu smanjeno za čak 12.92 minute. Konkretnije, ono što je najvažnija informacija – prosječno vrijeme čekanja, u eksperimentalnom modelu je smanjeno

za 13.54 minute, odnosno za oko 80%. Takav dobiveni rezultat je zapravo puno bolji od početnog postavljenog cilja u kojem se ciljalo na smanjenje prosječnog vremena čekanja za 30%. Na sljedećoj slici se nalazi detaljniji prikaz rezultata simulacije eksperimentalnog modela.

General Report										RESOURCES								
Output from C:\Sv Date: Jan/06/2022	2 Time: 04	1:39:00 PM	_							Resource		Scheduled	Number	r M	Average Minutes Per			
	: Normal Rur									Name	Units	Hours	Use			% Util		
	1 of 1																	
Simulation Time :										Radnik1	1	8	14		750000	89.69		
										Radnik2 Radnik3	1	8	1		.767857 .923077	86.82 83.75		
LOCATIONS										Radnik4	1	8			.027778	61.93		
				Avera						RESOURCE	STATES E	BY PERCENT	AGE					
ocation Name	Scheduled Hours	Capacity	Tota Entrie				Maximum ontents	Current	% Util	Resource Name		led :	% % e Idle	% Down				
Jlaz	8	1	5	0.0000	00	0	1	0	0.00					DOMI				
Parking	8	24		0 3.1900			3	0	1.38	Radnik1		8 89.6	9 10.31	0.00				
RM1	8	1		4 30.7506			1	0	89.69	Radnik2		8 86.8		0.00				
RM2 RM3	8	1	_	.4 29.7678 .3 30.9236		8229 8375	1	1	86.82 83.75	Radnik3		8 83.7		0.00				
เพาง Czlaz iz sustava	8	1		30.9236 8 0.0006		8375	1	1	0.00	Radnik4		8 61.9	3 38.07	0.00				
RM4	8	1		9 33.0277			1	9	61.93									
										FAILED AR	RIVALS							
OCATION STATES B	BY PERCENTAG	GE (Multipl	e Capac	ity)						Entity Name	Locat: Name	ion Tota Faile						
ocation Schedul	ırs Empty		% Full	% Down						Automobil	Ulaz							
Parking	8 75.26	24.74	0.00	0.00						ENTITY AC	TIVITY							
OCATION STATES B	BY PERCENTAG	GE (Single			*	,	x x			Entity Name	Total Exits	Current Quantity In System	у	tes In	Average Minutes In Move Logic	Minutes Wait For	Average Minutes In Operation	Average Minute: Blocke
lame	Hours	Operation			Waiting	Blocke								:				
Jlaz	8	0.00	0.00		0.00	0.00	0.00			Automobil	48		2 34.916	667 6	0.000000	0.000000	31.593750	3.32291
RM1	8	89.69			0.00	0.00												
RM2	8	86.82			0.00	0.00				ENTITY ST	ATES BY	PERCENTAG	E					
RM3	8	83.75	0.00		0.00	0.00	0.00											
Izlaz iz sustava	8	0.00			0.00	0.00						%	%					
RM4	8	61.93	0.00	38.07	0.00	0.00	0.00			Entity Name	In Mov	re Wait I		perati		% cked		
										Automobil	0.6	99 9	.00	90.	.48	9.52		

Slika 15. Izlazni rezultati simulacije eksperimentalnog modela

Također možemo vidjeti kako iskorištenost dodanog radnog mjesta ne odstupa puno od iskorištenosti prvobitnih radnih mjesta, tako da je zapravo raspoređenost posla vrlo blizu ravnomjernoj raspoređenosti. Isto tako je u odnosu na prvobitno stanje obrađeno 7 automobila više, a razlika u broju automobila koji su ušli u sustav (50) i koji su izašli (48) je također manja nego prvobitno.

#### 6.4. Verifikacija rezultata AS IS

Verifikacija sustava AS IS provedena je pomoću dva testa, a to su Hi kvadrat test i Kolmogorov-Smirnom test. Da bismo izračunali spomenute testove, koristili smo se početnim podacima koji su izračunati na temelju mjerenja sustava i podacima koji su dobiveni simulacijom, a iščitani su iz TRACE datoteke.

Prvo smo proveli Hi kvadrat test za varijablu Vrijeme usluživanja korisnika usluge, a nakon toga za varijablu Vrijeme između dolazaka klijenata. Rezultate testa za prvu varijablu možemo vidjeti na slici koja slijedi.

Hi	kvadrat t	test: $x^2$ =	$\sum (f_o \cdot f_o \cdot$	$-f_{\varepsilon})^2$			
				l e			
		n	Px(n)	fo	fe	fo-fe	(fo-fe)^2/fe
		20 - 23,5	0.0408	1	1.79591837	-0.7959184	0.352736549
		23,5 - 27	0.0408	2	1.79591837	0.20408163	0.023191095
		27 - 30,5	0.3673	16	16.163268	-0.163268	0.001649199
		30,5 - 34	0.3469	17	15.265316	1.734684	0.197121932
		34 - 37,5	0.1633	6	7.18366	-1.18366	0.195033033
		37,5 - 41	0.0408	2	1.79591837	0.20408163	0.023191095
		Ukupno	1.0000	44.0000	44.0000	0.0000	0.7929
$H_0$ hipoteza	$:\chi^2 \leq \chi$	2 0.05/5					
H <sub>1</sub> hipoteza	$: \chi^2 >$	$\chi^2 0.05/5$					
Tablični Hi kva	adrat (df	=5) = 11.07	05				

Slika 16. Prikaz rezultata Hi kvadrat testa za varijablu Vrijeme usluživanja korisnika usluge

U tablici imamo ukupno 6 intervala, samim time df = 6-1 = 5. Izračunata vrijednost Hi kvadrat testa za prvu varijablu iznosi 0.7929, na temelju čega možemo zaključiti kako se prihvaća hipoteza H<sub>0</sub>, odnosno izračunata vrijednost Hi kvadrat testa je manja ili jednaka od tablične vrijednosti i to znači da Hi kvadrat test za varijablu Vrijeme usluživanja korisnika usluge pokazuje da su podaci dobiveni simulacijom sa 95%-tom vjerojatnosti jednaki podacima koje bi generirao stvarni sustav u jednakom vremenskom intervalu.

Za drugu varijablu iz našeg sustava, odnosno za varijablu Vrijeme između dolazaka klijenata Hi kvadrat možemo vidjeti na slici u nastavku.

		2	[(fo	$-f_{\varepsilon})^2$			
	Hi kvadrat	test: x2 =	- չ	f.			
		n	Px(n)	fo	fe	fo-fe	(fo-fe)^2/fe
		2 - 5	0.0833	5	4.16665	0.83335	0.166674
		5 - 8	0.2292	16	11.45835	4.54165	1.800135685
		8 - 11	0.1875	9	9.375	-0.375	0.015
		11 - 14	0.2500	8	12.5	-4.5	1.62
		14 - 17	0.1458	7	7.29165	-0.29165	0.01166536
		17 - 20	0.1042	5	5.20835	-0.20835	0.00833464
		Ukupno	1.0000	50.0000	50.0000	0.0000	3.6218
$H_0$ hipo	$teza: \chi^2 \leq 1$	$\chi^2 = 0.05/5$					
H <sub>1</sub> hipo	teza: χ² >	$\chi^2 = 0.05/5$					
Tablični H	Hi kvadrat (df	=5) = 11.07	'05				

Slika 17. Prikaz rezultata Hi kvadrat testa za varijablu Vrijeme između dolazaka klijenata

Unutar prethodne tablice, koja je vezana za drugu varijablu, imamo također 6 vremenskih intervala pa je samim time df = 5, kao i za prethodnu varijablu. Možemo vidjeti kako je sumirana vrijednost Hi kvadrat testa jednaka 3.6218, na temelju čega se također prihvaća hipoteza H<sub>0</sub>, odnosno izračunata vrijednost je također veća od tablične vrijednosti što znači da Hi kvadrat test za varijablu Vrijeme između dolazaka klijenata pokazuje da su podaci dobiveni simulacijom sa 95%-tom vjerojatnosti jednaki podacima koje bi generirao stvarni sustav u jednakom vremenskom intervalu.

Drugi test koji smo proveli jest Kolmogorov-Smirnov test. Isti daje najbolje rezultate za male uzorke. Nakon izračuna istog, koristimo hipoteze koje se potvrđuju ili odbacuju. Rezultati tog testa pokazuju najbolje rezultate za naš sustav s obzirom da ima mali broj uzoraka. Prilikom računanja istog, prvo smo odredili tabličnu vrijednost oznake D<sub>tab</sub>, prema formuli:

$$D_{tab} = \frac{1,36}{\sqrt{N}}$$

N se odnosi na broj zapisa generiranih u simulaciji. Provedeni test nad našom prvom varijablom, odnosno nad varijablom Vrijeme usluživanja korisnika usluge možemo vidjeti na slici.

KS test					
	K1	K2	K1 - K2		
20 - 23,5	0.040816	0.022727	0.018089		
23,5 - 27	0.081633	0.068182	0.013451	MAX=	0.02226
27 - 30,5	0.44898	0.431818	0.017162		
30,5 - 34	0.795918	0.818182	0.022264		
34 - 37,5	0.959184	0.954545	0.004639		
37,5 - 41	1	1	0		
H <sub>0</sub> hipotez	za: Dmax 🔞 D	tab		Dtab =	0.20502
H <sub>1</sub> hipotez	za: Dmax > I	)tab			
Prihvaća s	se H0 hipotez	a -> Dmax <=	Dtab		
	·				

Slika 18. Kolmogorov-Smirnov test nad varijablom Vrijeme usluživanja korisnika usluge

Na temelju rezultata možemo vidjeti kako se u našem slučaju za prvu varijablu prihvaća hipoteza H<sub>0</sub>, odnosno izračunata vrijednost najveće udaljenosti D<sub>max</sub>=0.022264 je manja ili jednaka od tablične vrijednosti D<sub>tab</sub>=0.205028. Samim time, možemo zaključiti validnost KS testa, odnosno KS test za varijablu Vrijeme usluživanja korisnika usluge pokazuje da su podaci dobiveni simulacijom sa 95%-tom vjerojatnosti jednaki podacima koje bi generirao stvarni sustav u jednakom vremenskom periodu.

Isto tako imamo proveden test i za drugu varijablu, odnosno za Vrijeme između dolazaka klijenata. Rezultati su vidljivi na slici koja slijedi.

	K1	K2	K1 - K2	
2 - 5	0.083333	0.1	0.016667	l N
5 - 8	0.3125	0.42	0.1075	
8 - 11	0.5	0.6	0.1	
11 - 14	0.75	0.76	0.01	
14 - 17	0.895833	0.9	0.004167	
17 - 20	1	1	0	
Prihvaća	se H0 hipotez	a -> Dmax <=	- Dtab	
H <sub>0</sub> hipote	za: Dmax ≤ D			
H <sub>1</sub> hipote	za: Dmax > I	Otab		

Slika 19. Kolmogorov-Smirnov test nad varijablom Vrijeme između dolazaka klijenata

Na temelju rezultata možemo vidjeti kako se za drugu varijablu prihvaća hipoteza  $H_0$ , odnosno izračunata vrijednost najveće udaljenosti  $D_{max}$ =0.1075 je manja ili jednaka od tablične vrijednosti  $D_{tab}$ =0.192333. Samim time, možemo zaključiti validnost KS testa, odnosno KS test za varijablu Vrijeme između dolazaka klijenata pokazuje da su podaci dobiveni simulacijom sa 95%-tom vjerojatnosti jednaki podacima koje bi generirao stvarni sustav u jednakom vremenskom periodu.

#### 7. Zaključak

U ovome radu je predstavljen problem čekanja u redu prilikom izmjene seta guma u autopraonici i vulkanizaciji "Blic". Problem je analiziran te na temelju prikupljenih i obrađenih podataka te informacija o poslovnom sustavu napravljen je model i izvršena je njegova simulacija. Verifikacijom simulacije je utvrđeno da podaci generirani simulacijom su sa 95%-tom vjerojatnosti jednaki onima koje bi stvarni sustav generirao u jednakom vremenskom periodu. Takav dobiveni rezultat verifikacije je poslužio kao dobar temelj za usporedbu rezultata prvobitnog AS IS modela sa rezultatima simulacije eksperimentalnog modela koji ujedno predstavlja i potencijalno TO BE rješenje. Simulacijom nad eksperimentalnim modelom je dobiven rezultat smanjenja prosječnog čekanja klijenata za 80% u odnosu na trenutno stanje sustava, a time je u potpunosti realiziran definirani cilj smanjenja vremena čekanja klijenata za 30%.

S obzirom na to da je postignut definirani poslovni cilj, postavlja se pitanje da li je dobiveni rezultat simulacije eksperimentalnog modela dovoljno dobar da se i u promatranom poslovnom sustavu napravi predložena promjena. Kako je dobiveni rezultat više od 2.5 puta bolji od postavljenog poslovnog cilja, lako se može zaključiti da bi autopraonica i vulkanizacija "Blic" imala koristi od dodavanja novog radnog mjesta i pripadajućeg radnika. Prema tome, ukoliko vlasnik autopraonice i vulkanizacije "Blic" smatra da ima dovoljnih financijskih sredstava za izvršenje navedene promjene, preporučuje se da se takva promjena i izvrši. Konkretnije, takva promjena bi trebala pozitivno utjecati na poslovanje tvrtke zbog toga što će se u jednom danu moći uslužiti veći broj klijenata što rezultira i većim prihodom. Osim toga, iz perspektive klijenata, zbog kraćeg čekanja u redu, ova bi promjena rezultirala njihovim većim zadovoljstvom te bi zbog toga dosadašnji klijenti mogli preporučiti ovu autopraonicu i vulkanizaciju nekim drugim okolnim sugrađanima.

#### Popis slika

Slika 1. Autopraona i vulkanizacija "Blic"
Slika 2. Prikaz deskriptivne statistike za varijablu vrijeme usluživanja klijenta
Slika 3. Prikaz deskriptivne statistike za varijablu vrijeme dolaska između klijenata 10
Slika 4. Prikaz aproksimacije varijable vrijeme usluživanja pomoću Laplaceove razdiobe 1
Slika 5. Detaljni rezultati aproksimacije varijable vrijeme usluživanja preko Laplace-ove razdiobe12
Slika 6. Prikaz aproksimacije varijable vrijeme dolaska između klijenata pomoću različitil
Slika 7. Prikaz sažetka razdioba (goodness of fit) za varijablu dolaska između klijenata 14
Slika 8. dijagram ciklusa aktivnosti sustava promjene guma
Slika 9. Postavke simulacije18
Slika 10. Prikaz modela sustava19
Slika 11. Prikaz opisa modela sustava AS IS20
Slika 12. Izlazni rezultati simulacije AS IS2
Slika 13. Izgled TO BE modela simulacije22
Slika 14. Prikaz opisa eksperimentalnog modela22
Slika 15. Izlazni rezultati simulacije eksperimentalnog modela24
Slika 16. Prikaz rezultata Hi kvadrat testa za varijablu Vrijeme usluživanja korisnika usluge2
Slika 17. Prikaz rezultata Hi kvadrat testa za varijablu Vrijeme između dolazaka klijenata 25
Slika 18. Kolmogorov-Smirnov test nad varijablom Vrijeme usluživanja korisnika usluge 26
Slika 19. Kolmogorov-Smirnov test nad varijablom Vrijeme između dolazaka klijenata 2

#### Popis tablica

Tablica 1. Prikupljeni podaci vremena dolazaka, vremena i mjesta usluživanja	7
Tablica 2. Grupirani podaci s obzirom na broj dolazaka klijenata	7
Tablica 3. Grupirani podaci s obzirom na vrijeme usluživanja korisnika usluge	8
Tablica 4. Statistički obrađeni podaci za varijablu vrijeme usluživanja	15
Tablica 5. Statistički obrađeni podaci za varijablu vrijeme između dolazaka klijenata	15
Tablica 6. Usporedba rezultata AS IS modela i eksperimentalnog modela	23