MARMARA UNIVERSITÄT DEUTSCHSPRACHIGE ABTEILUNG FUR WIRTSCHAFTSINFORMATIK



SIMULATION FINALPROJEKT

138417056 ÖZGÜRAZAD ÇELİK 138417049 ALEYNA ŞÜMŞET 138417853 GİZEM UYSAL

Betreuer: Doç.Dr. FATMA ŞEBNEM AKAL İLKHAN

ISTANBUL, 2022

INHALT

I. Pr	ojektbeschreibung	4
A.	Problemstellung	4
II.	Methodik	5
A.	Online-Kunde	5
B.	WALK-IN Kunden	11
1	. Walk-In Kunden	11
2	. SCHNEIDEN	12
3	. SHAMPOO	13
4	. STYLING	14
C.	Übertragen und Konfigurieren von Daten in die Arena Program	15
III.	FÄLLE	24
A.	Case 2 – Reduzierung verlorener Kunden durch Hinzufügen neuer Mit 24	arbeiter
B.	Case 3 – Gewinnoptimierung mit neuem Mitarbeiter	25
C. herausstellt	Untersuchung des Effekts des neuen Barbiers, der sich als effizient e, auf die Ausstiegszeiten der Warteschlangen	29
IV.	FAZİT	33
V.	Referenzen	33

Übertragen des Datensatzes in Abbildung 1 Auf Matlab-Medien	5
Abbildung 2 Analysieren von Datumsdaten	6
Abbildung 3 Codezeilen, die eindeutige Werte bereitstellen	6
Abbildung 4 Bestimmung der Anzahl der Ankunfte nach Tagen	7
Abbildung 5 Grafische Darstellung der Anzahl der Personen	7
Abbildung 6 Erreichen der Wahrscheinlichkeitsintensität von Terminen	8
Abbildung 7 Fitting-Poisson-Verteilung	9
Abbildung 8 Abrufen von Wahrscheinlichkeitsdichteparametern	10
Abbildung 9 Verteilungsparameter für die Ankunftszeitintervalle von Walk-In-	
Kunden	11
Abbildung 10 Abrufen von Haarschnittverteilungsparametern	12
Abbildung 11 Abrufen von Shampoo-Verteilungsparametern	13
Abbildung 12 Abrufen von Umformverteilungsparametern	14
Abbildung 13 Arena Online-Kundenidentifikation	
Abbildung 14 Arena Walk-In zur Identifizierung von Kunden	16
Abbildung 15 Erstellung des Arena-Bedingungsmechanismus	
Abbildung 16 Arenabedingung 1	
Abbildung 17 Arenabedingung 2	
Abbildung 18 Identifizierung des Arena Shampooing-Prozesses	
Abbildung 19 Identifizierung des Arena-Haarschnittprozesses	
Abbildung 20 Identifizierung des Arena-Umformprozesses	
Abbildung 21 Bestimmung der Arena Row-Struktur	
Abbildung 22 Arena Online- und Walk-In-Kunden	
Abbildung 23 Erstellen einer Online-Kundentransaktionswarteschlange	
Abbildung 24 Walk-In-Erstellungvon Kundentransaktionsaufträgen	
Abbildung 25 Übersicht über das Arena-System	
Abbildung 26 Reduzierung der Anzahl der verlorenen Kunden mit neuen Mitarl	
Abbildung 27 Identifizierung der Ertrags- und Aufwandsaufstellungen für den r	neuen
Fall	
Formulierung Abbildung 28 Umsatz	25
Formulieren von Abbildung 29 Spesenausdruck	26
Abbildung 30 Identifizierung von Variablen für Szenarien	
Abbildung 31 Konfigurieren der Aufwandsvariablen	
Abbildung 32 Untersuchung der Auswirkungen der Rolle des neuen Mitarbeiter	
das Einkommen	
Abbildung 33 Messen des Kunden-Exit-Zeitintervalls	29
Abbildung 34 Ernennung eines neuen Mitarbeiters zum Friseur	29
Abbildung 35 Hinzufügen von zwei verschiedenen Metriken zum Output Analy	
Abbildung 36 Erstellung der Mittelwerte zweier verschiedener Messungen, der	
Signiabilitätstest	31
Abbildung 37 Einbeziehung von Messdateien in den Test	
Abbildung 38 Ergebnisse des Understanding-Tests	

I. PROJEKTBESCHREIBUNG

Wir haben einen Friseurdatensatz für diese Warteschlangentheorie untersucht. Unser Ziel in diesem Projekt ist es, zu sehen, wie lange die Wartezeit zwischen den Kunden ist, und diesen Zeitkreis mit der Simulation, die wir in Arena erstellt haben, zu verbessern.

A. Problemstellung

In einem Friseursalon wird eine Simulationsforschung durchgeführt. Kunden können den Friseursalon auf zwei Arten erreichen: per Termin oder per Walk-in.

Die Simulation berücksichtigt auch das entscheidende Element der Warteschlangenwartezeit.

Infolgedessen kann eine lange Wartezeit zum Verlust von Verbrauchern fuhren, was für das Unternehmen schlecht ist. Die Simulation wird also versuchen, eine Vielzahl von Situationen zu untersuchen, die sich jeweils in der Anzahl der verwendeten Ressourcen unterscheiden.

Befinden sich weniger als zwei Personen in der Warteschlange des Schneidservices, wird der Kunde sofort bedient.

Wenn mehr als fünf Personen für den Schneideservice anstehen, wartet der Kunde nicht und verlässt den Friseur.

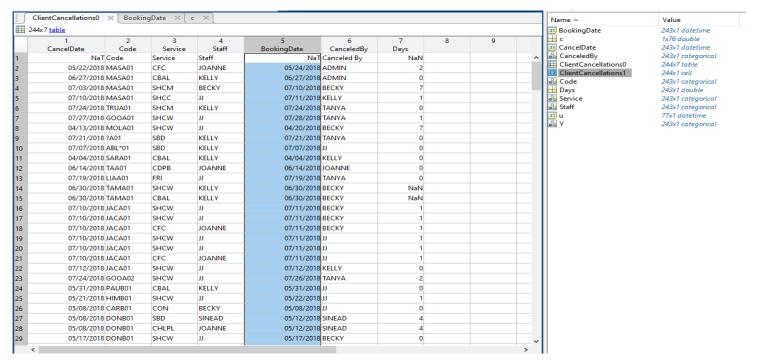
Ein weiteres Beispiel ist, wenn der Auftragsbestand beim Zuschneiden zwischen 2 und 5 Personen beträgt.

- Kunden, die hereinkommen, folgen der Verteilung mit 22.5 + 24 * BETA(0.58, 0.838) [Minuten].
- Kunden, die hereinkommen, erhalten Dienstleistungen in der folgenden Reihenfolge: Shampoo, Schneiden, Shampoo und Styling.
- Kunden, die online einchecken, folgen einer Poisson Verteilung mit Lambda 0.314[Tagen].
- Kunden, die online einchecken, erhalten einen Service in der folgenden Reihenfolge: Schneiden, Shampoonieren und Stylen. Der Barbershop ist 12 Stunden geöffnet.

II. METHODIK

A. Online-Kunde

Ein Datensatz von Kaggle wurde verwendet, um die Ankunftszeitintervalle von Online-Kunden auszudrücken. Der Datensatz ist für maschinelles Lernen vorbereitet, um Termine vorherzusagen, die abgesagt werden sollen. In dieser Studie wurden nur Termindaten verwendet. Zu diesem Zeitpunkt wurde das Matlab-Programm verwendet.



1Datensatzes in Abbildung 1 Auf Matlab-Medien

Termintermine werden einem Vektor zugewiesen, um eine Verteilung zu erstellen.

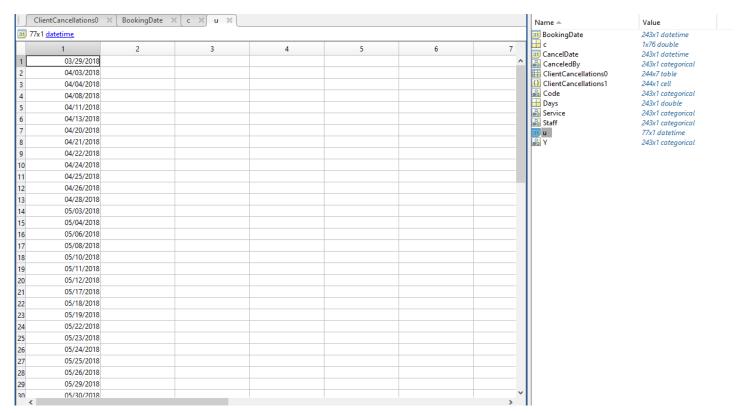


Abbildung2Analysieren von Datumsdaten

Nachdem die Termintermine als eindeutige Werte in einen Vektor überführt wurden, wurde über eine Funktion gezählt, wie viele Termine an welchem Datum getätigt wurden und die Verteilung auf einen neuen Vektor übertragen wurde.

```
u=unique(BookingDate)
c = histcounts(BookingDate,u)
```

Abbildung3Codezeilen, die eindeutige Werte bereitstellen

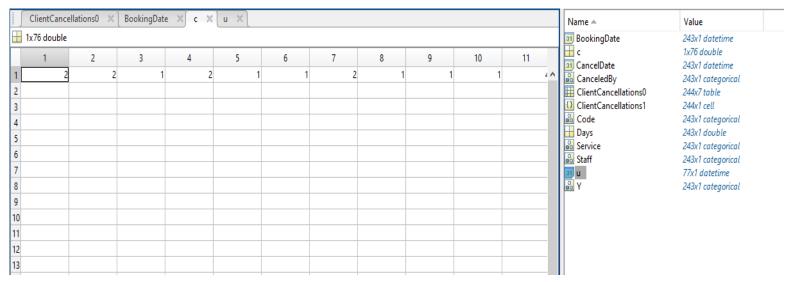


Abbildung4Bestimmung der Anzahl der Ankunfte nach Tagen

Der resultierende Vektor wird zur Visualisierung verwendet und verteilt.

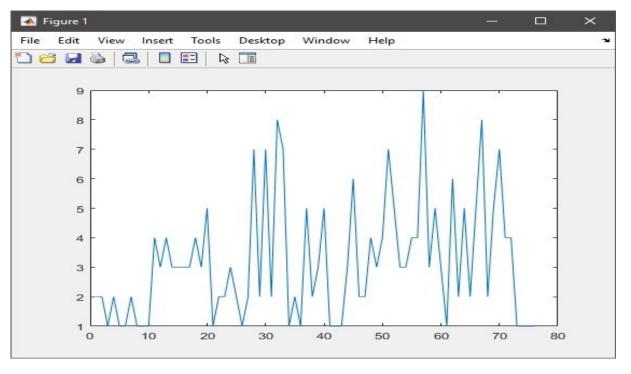


Abbildung5Grafische Darstellung der Anzahl der Personen

Dank des Matlab-Tools wird die Wahrscheinlichkeitsdichteverteilung der Daten ausgedrückt.

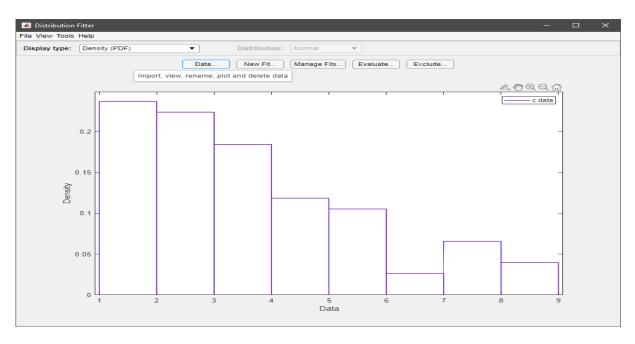


Abbildung6Erreichen der Wahrscheinlichkeitsintensität von Terminen

Die resultierende Wahrscheinlichkeitsdichtefunktion ist mit der Poisson-Verteilung ausgestattet. Die Abbildung im Bild zeigt, wie die Poisson-Verteilung gebildet wurde.

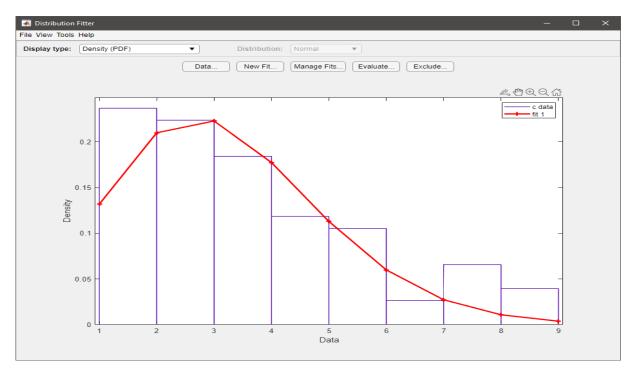


Abbildung7Fitting-Poisson-Verteilung

Dank des Matlab-Tools wurden die Parameter der Wahrscheinlichkeitsdichtefunktion für die Verwendung im Arena-Programm erhalten.

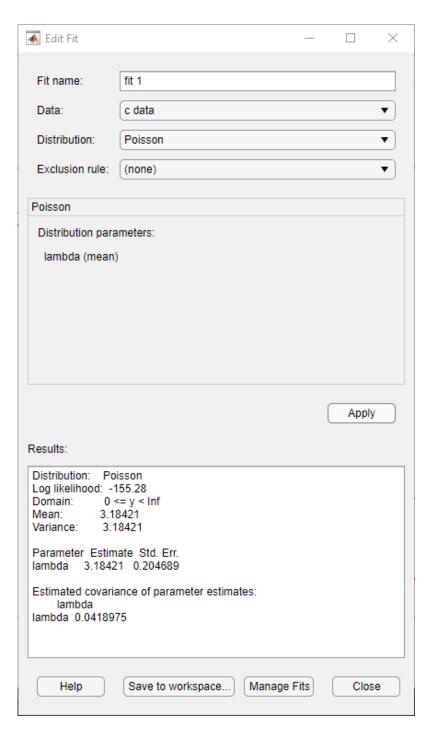


Abbildung8Abrufen von Wahrscheinlichkeitsdichteparametern

B. WALK-IN Kunden

In dieser Phase wurden die bei der Arbeit gewonnenen Daten verwendet, um Walk-In-Kunden im Arena-Programm zu identifizieren. Die Parameter dieser Daten wurden mit dem Arena Input Analyzer Modul erhalten. Distributionen mit dem geringstmöglichen Frame-Fehler wurden im Arena-Programm bevorzugt.

1. Walk-In Kunden

32-24-23-36-46-30-27 [Minuten]

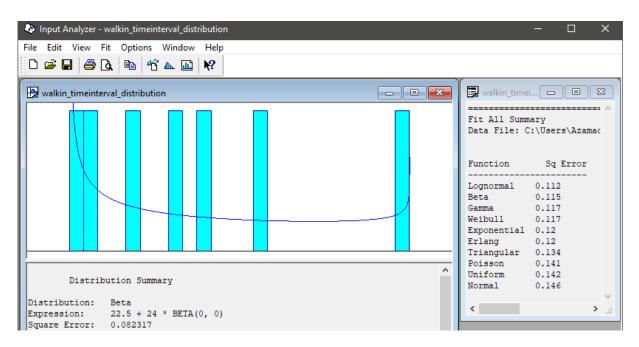
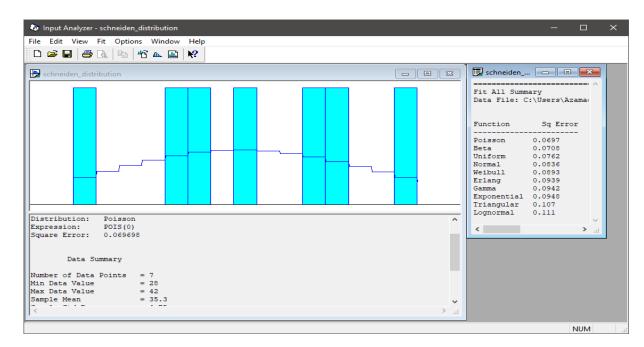


Abbildung9Verteilungsparameter für die Ankunftszeitintervalle von Walk-In-Kunden

2. SCHNEIDEN

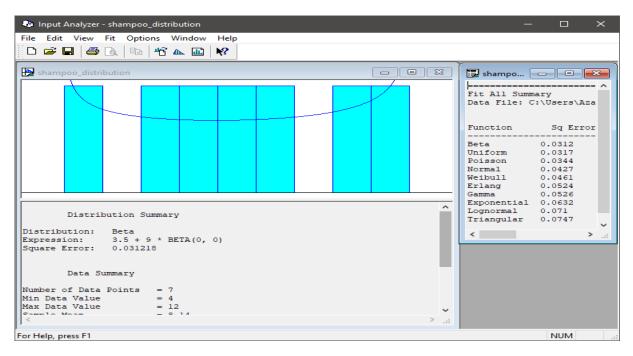
42-33-32-35-28-39-38



 $Abbildung 10 Abrufen\ von\ Haarschnittverteilung sparametern$

3. SHAMPOO

12-7-6-8-4-11-9



 $Abbildung 11 Abrufen\ von\ Shampoo-Verteilung sparametern$

4. STYLING

52-41-24-37-18-47-39

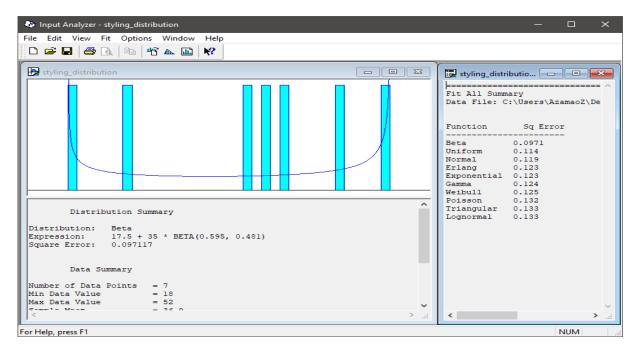
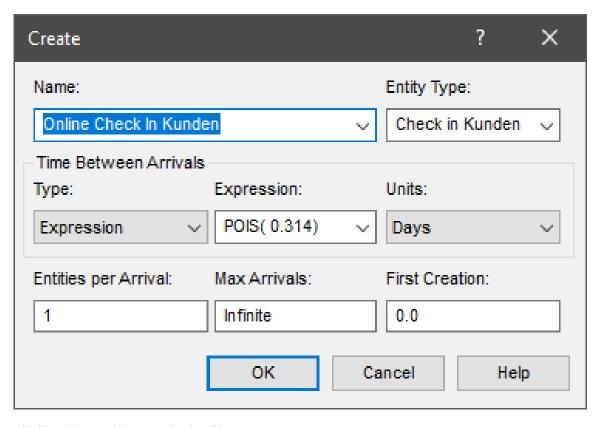


Abbildung12Abrufen von Umformverteilungsparametern

C. Übertragen und Konfigurieren von Daten in die Arena Program

In dieser Phase wurden die zuvor gefundenen Verteilungsparameter der Simulationsumgebung hinzugefügt. Besonderes Augenmerk wurde beim Addieren auf die Genauigkeit der Zeiteinheiten gelegt.



 $Abbildung 13 Arena\ Online-Kunden identifikation$

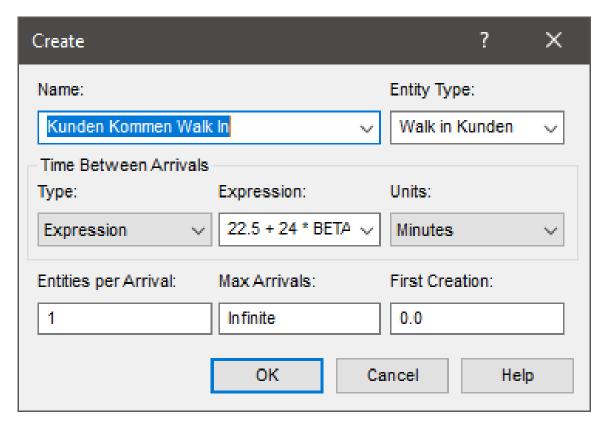


Abbildung 14 Arena Walk-In zur Identifizierung von Kunden

Tail-Bedingungen definierten 3 verschiedene Zustände mit 2 Bedingungssätzen, wie in den folgenden Bildern zu sehen. Wenn die Anzahl der Warteschlangen weniger als 2 beträgt, beginnt die Verarbeitung ohne Wartezeit. Im Bereich von 2 und 5 Personen wurde angegeben, dass der Kunde in Bereitschaft war. Wenn sich mehr als 5 Kunden in der Warteschlange befinden, verlässt der neue Kunde das System.

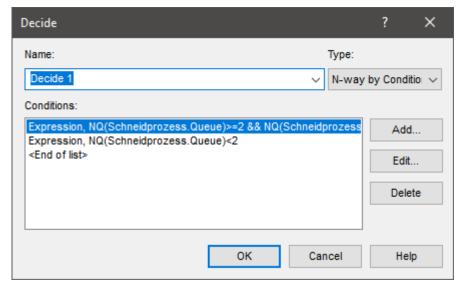


Abbildung 15Erstellung des Arena-Bedingungsmechanismus

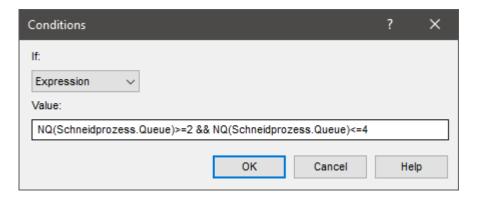
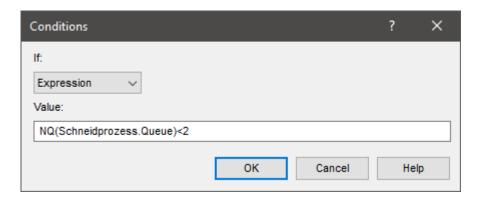


Abbildung 16 Arena bedingung 1



 $Abbildung 17 Arena beding ung\ 2$

Die bei der Arbeit gewonnenen Daten wurden verwendet, um Haarschnitt-, Shampoonierungs- und Stylingprozesse zu identifizieren. Verteilungsparameter wurden mit Input Analyzer gefunden.

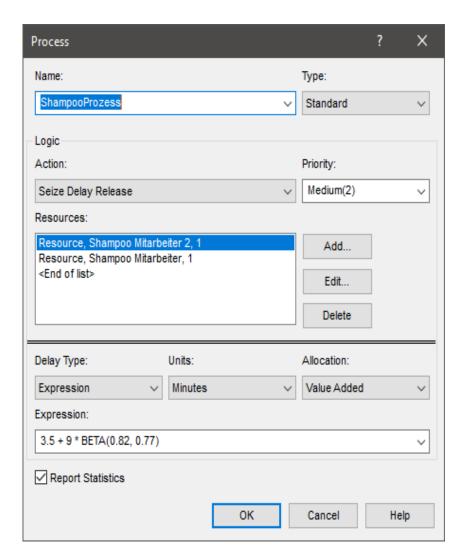
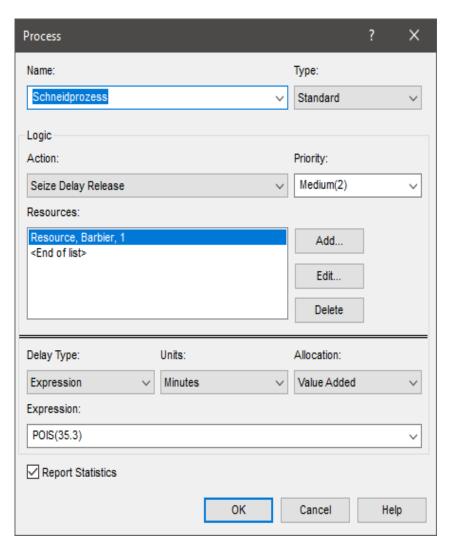


Abbildung 18 Identifizierung des Arena Shampooing-Prozesses



 $Abbildung 19 Identifizierung\ des\ Arena-Haarschnitt prozesses$

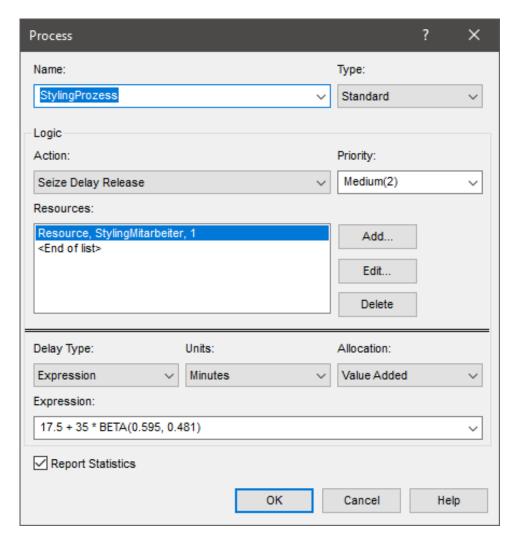


Abbildung20Identifizierung des Arena-Umformprozesses

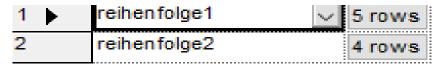
Tail-Strukturen sind definiert als "First in, first out".

	Name	Туре	Shared	Report Statistics
1 🕨	ShampooProzess.Queue 🗸	First In First Out		\checkmark
2	Schneidprozess.Queue	First In First Out		\checkmark
3	StylingProzess.Queue	First In First Out		\checkmark

Double-click here to add a new row.

Abbildung21Bestimmung der Arena Row-Struktur

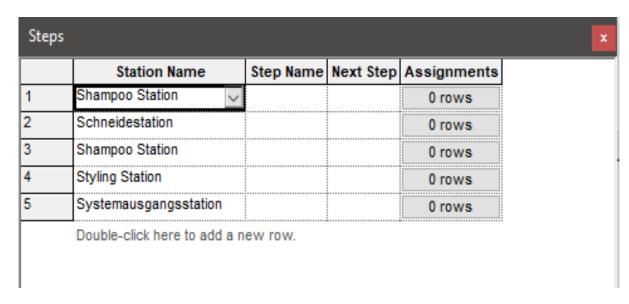
Für Online- und Walk-In-Kunden sind 2 verschiedene Bearbeitungssequenzen definiert.



Double-click here to add a new row.

Abbildung22Arena Online- und Walk-In-Kunden

Hier ist die Prozessreihenfolge für Online-Kunden definiert.



 $Abbildung 23 Erstellen\ einer\ Online-Kundentransaktions warteschlange$

Hier ist die Prozessreihenfolge für Walk-In Kunden definiert.

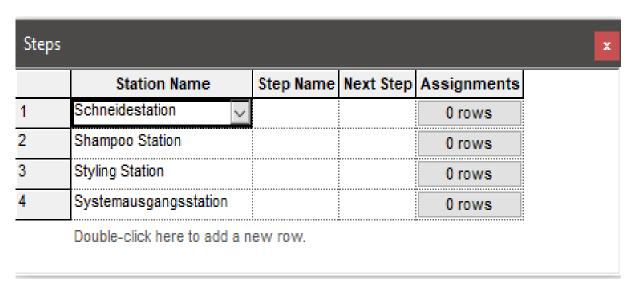
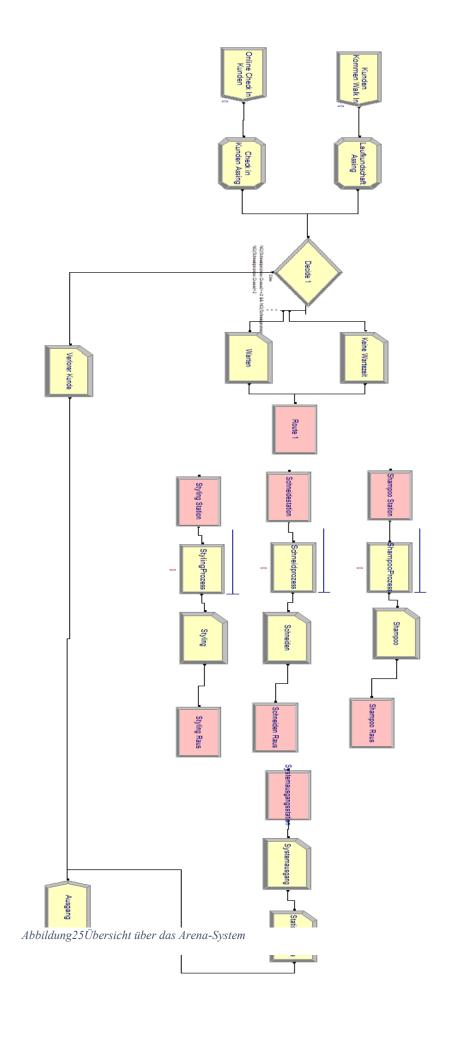


Abbildung24Walk-In-Erstellungvon Kundentransaktionsaufträgen



III. FÄLLE

A. Case 2 – Reduzierung verlorener Kunden durch Hinzufügen neuer Mitarbeiter

In diesem Fall ist geplant, einen neuen Mitarbeiter bei der Arbeit einzustellen. In diesem Fall bestand das Ziel darin, die Anzahl neuer Mitarbeiter und verlorener Kunden zu minimieren. Es wurde untersucht, in welcher Einheit der Arbeiter untergebracht war und es würde minimale Verluste geben. Der geringste Kundenverlust trat auf, wenn derneue Mitarbeiter als b erber genommen wurde.

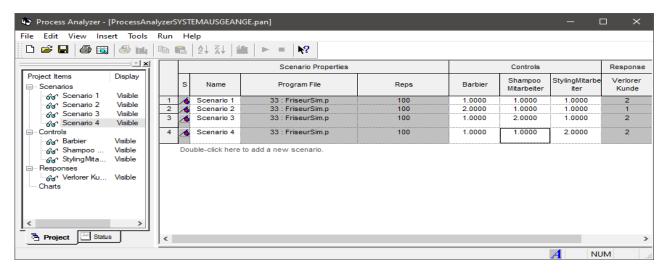


Abbildung26 Reduzierung der Anzahl der verlorenen Kunden mit neuen Mitarbeitern

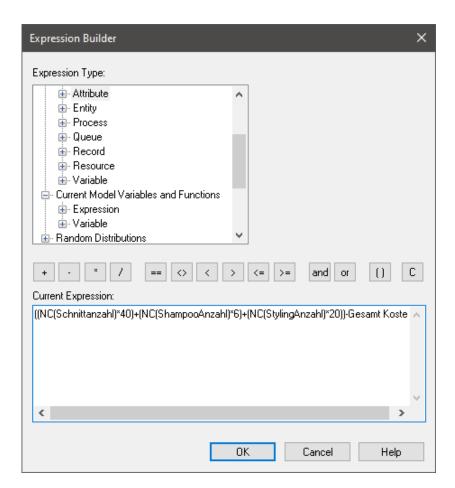
B. Case 3 – Gewinnoptimierung mit neuem Mitarbeiter

In diesem Fall zielt es darauf ab, das Einkommen mit dem neu eingestellten Mitarbeiter zu maximieren. Es wurde versucht herauszufinden, in welcher Einheit der Mitarbeiter arbeiten sollte.

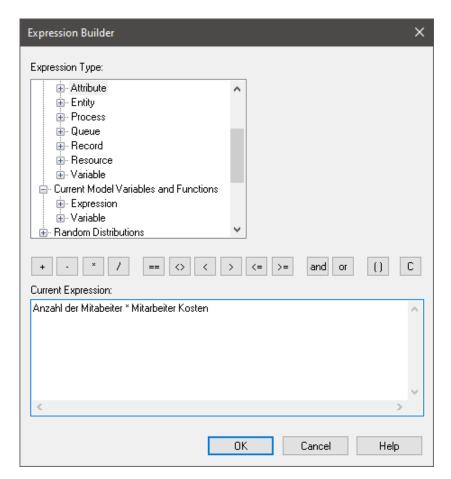
Verschiedene Ausdrücke und Variablen mussten erstellt werden, um Szenarien zu lösen. Die folgende visuelle Sequenz zeigt, wie diese Variablen und Ausdrücke definiert sind. So wurden Fälle für 4 verschiedene Szenarien erstellt.

	Name	Rows	Columns	Data Type	File Name	Expression Values	Comment
1 🕨	Gesamt Kosten			Native	~	1 rows	
2	Gewinn			Native		1 rows	
	Double-click here to	add a	new row.				

Abbildung27 Identifizierung der Ertrags- und Aufwandsaufstellungen für den neuen Fall



Formulierung Abbildung 28 Umsatz



Formulieren von Abbildung 29 Spesenausdruck

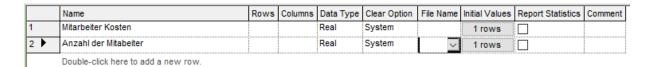


Abbildung 30 Identifizierung von Variablen für Szenarien

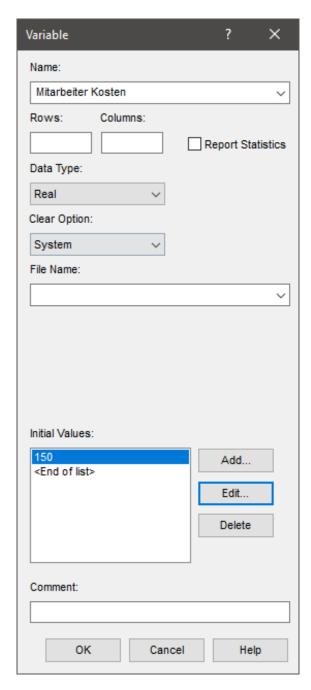


Abbildung 31 Konfigurieren der Aufwandsvariablen

Als Ergebnis der Verarbeitung der Szenarien versteht es sich, dass der neue Mitarbeiter wie im vorherigen Fall in der Barber-Einheit arbeiten sollte. Wenn der neue MitarbeiterFriseur wird, wird er maximiert. Wie auf dem Bild zu sehen ist, ist es beschädigt, wenn es in Shampoo und Formeinheiten arbeitet.

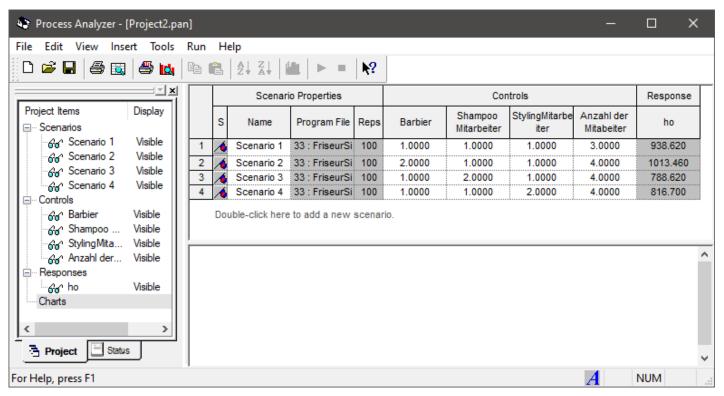


Abbildung32 Untersuchung der Auswirkungen der Rolle des neuen Mitarbeiters auf das Einkommen

C. Untersuchung des Effekts des neuen Barbiers, der sich als effizient herausstellte, auf die Ausstiegszeiten der Warteschlangen.

Nachdem die Einheit des neuen Mitarbeiters als Berber identifiziert wurde, wurde ihr Einfluss auf das Austrittszeitintervall untersucht. Zu diesem Zweck wurden 2 Messungen im Abschnitt Ausgabezeitintervall durchgeführt. Eine Messung wurde in der ersten Form des Systems durchgeführt und die andere wurde als neuer Mitarbeiter durchgeführt, der als Friseur arbeitete.

Um statistische Daten zu erhalten, werden 2 Ergebnisdateien im Zielordner gespeichert.

Name/Report Label Output File						
1	Tally 1 C:\Users\AzamaoZ\Desktop\SIMULATION\tally2.dat					
Г		Double-click here to	add a new row.			

Abbildung33 Messen des Kunden-Exit-Zeitintervalls

	Name	Туре	Capacity	Busy / Hour	Idle / Hour	Per Use	StateSet Name	Failures	Report Statistics
1	Shampoo Mitarbeiter	Fixed Capacity	1	0.0	0.0	0.0		0 rows	
2 🕨	Barbier	Fixed Capacity	2 🗸	0.0	0.0	0.0		0 rows	\square
3	Shampoo Mitarbeiter 2	Fixed Capacity	1	0.0	0.0	0.0		0 rows	\square
4	StylingMitarbeiter	Fixed Capacity	1	0.0	0.0	0.0		0 rows	abla

Double-click here to add a new row.

Abbildung34 Ernennung eines neuen Mitarbeiters zum Friseur

Die resultierenden 2 Messdateien wurden dem Arena Output Analyzer-Modul hinzugefügt.

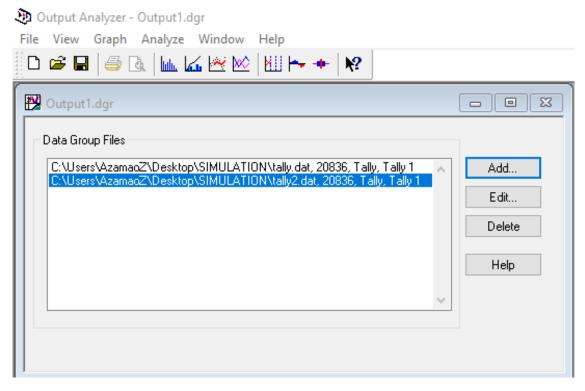


Abbildung35 Hinzufügen von zwei verschiedenen Metriken zum Output Analyzer

Da der Einfluss des neuen Mitarbeiters auf die Ausgabezeitintervalle untersucht wird, wird der durchschnittliche Signiabilitätstest organisiert.

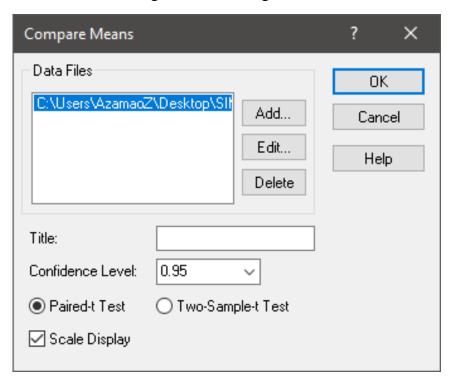


Abbildung 36 Erstellung der Mittelwerte zweier verschiedener Messungen, der Signiabilitätstest

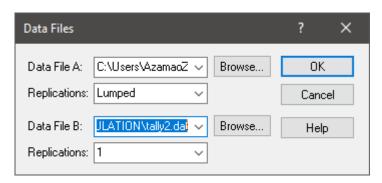


Abbildung37 Einbeziehung von Messdateien in den Test

Die H0-Hypothese erkennt an, dass es keine sinnvolle Beziehung zwischen dem neuen Mitarbeiter als Friseur und den Ausstiegszeitintervallen gibt. Die H1-Hypothese besagt, dass es eine Beziehung zwischen ihnen gibt.

Nach den Testergebnissen wurde die H0-Hypothese akzeptiert, weil die blauen Pfeile auf dem blauen Balken waren. Wenn also der neue Mitarbeiter zum Friseur wird, hat dies keinen Einfluss auf die Ausgabezeitintervalle.

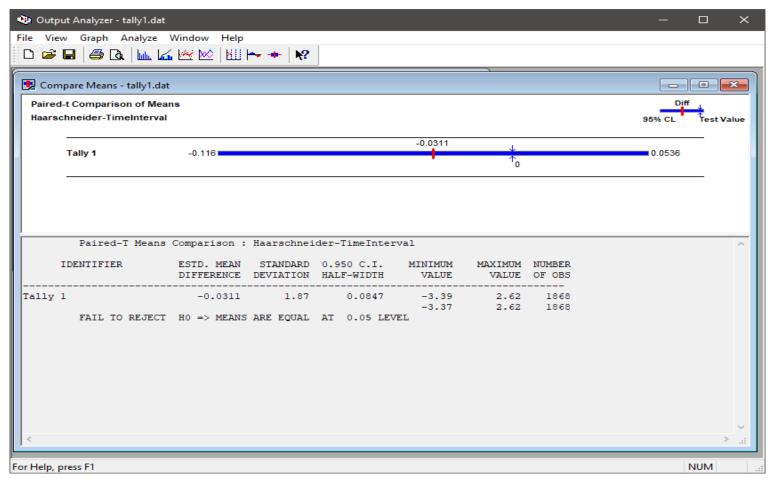


Abbildung38 Ergebnisse des Understanding-Tests

Abbildung39 Ergebnisse des Understanding-Tests

IV. FAZİT

Als Ergebnis der Studie wird festgestellt, dass dieser Mitarbeiter als Friseur eingestellt werden sollte, wenn ein neuer Mitarbeiter gebeten wird, in das System aufgenommen zu werden. Die Reduzierung und Rentabilität des verlorenen Kunden kann auf diese Weise erreicht werden. Dank des Signiabilitätstests kann jedoch gefolgert werden, dass diese Effekte gering sein werden.

V. REFERENZEN

https://www.kaggle.com/ilyasmammadov/hair-salon-data