Presentation For KOREN Data

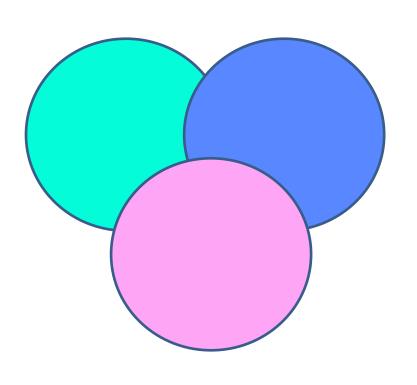


TABLE OF CONTENTS

목차

	데이터 개요	01	대회 개요
		02	데이터 개요
ATT		03	데이터 EDA
	데이터 전처리	04	데이터 CDA
		05	데이터 전처리
	모델링	06	모델링

TABLE OF CONTENTS

목차

	개요	08	데이터 개요
		09	데이터 EDA - ORIGINAL DATA
NTT	데이터 전처리	10	데이터 CDA - ORIGINAL DATA
		11	데이터 전처리
	모델링	12	모델링
결론		13	결론 및 개선사항

01 대회 개요

KOREN - Determination of Non-Disability



대회 목표

데이터 분석과 예측 모델 설계를 통해 이상 트래픽에 의해 발생하는 장애 티켓의 정확성을 판단하고, 장애 티켓 발행을 위한 인사이트를 도출

평가 기준

리더보드 점수 지표 : 정확도(Accuracy)

01 대회 개요

Koren?

- •소프트웨어 정의 네트워크, 클라우드, NFV로 결합된 통합 인프라로 산·학·연 등이 실험을 목적으로 무료로 이용할 수 있는 국내·외 선도기술 개발을 위한 통합연구시험망
- ·광대역, 고품질의 국내외 연구개발망을 산·학·연에 제공하여 미래네트워크 관련 기술의 시험검증을 지원함으로써 연구개발촉진 및 국제공동연구 협력기반을 조성하기 위한 비영리 통합연구시험망
- •네트워크 인프라 연구개발 결과물의 사업화를 효율적으로 지원하는 ICT 연구개발 선순환생태계 기반 인프라
- •초연결 지능형 연구개발망은 전국 10개 대도시 지역(서울, 수원, 판교, 대전, 전주, 광주, 대구, 부산, 제주, 춘천)을 10Gbps~660Gbps로 연결하는 백본망을 구축 운영
- (단, 이 중 제주/춘천 접속점을 제외한 8개 지역에 백본 전송장비가 수용되어 있으며, 제주/춘천은 현재 10G 개통)
- •해외접속점(TEIN홍콩, TEIN싱가폴)에서 국제연구망(TEIN)과 100Gbps로 직접 연동되어 GEANT/EU로 가는 연동점을 확보하고, 홍콩접속점에서 APAN-JP를 통해 Internet2/US로 가는 연동점 확보



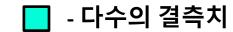
DATA OVERVIEW

02 데이터 개요

Feature 수(Column 수): 53개 데이터 개수(Row 수): 340개

컬럼명	데이터 타입	결측치	결측비율 (%)	nunique 값
ticket_id	int	0	0	149
ticket_type	obj	0	0	1
strresnm	obj	0	0	15
stripaddr	float	340	100	0
strifname	obj	0	0	35
strifdesc	obj	0	0	28
strifspeed	int	0	0	4
striftype	obj	0	0	1
strifopersta tus	obj	0	0	1
nren_id	obj	139	40.9	39

컬럼명	데이터 타입	결측치	결측비율 (%)	nunique 값
nren_name	obj	139	40.9	39
node_id	obj	139	40.9	7
if_id	obj	139	40.9	17
strifid	float	0	0	13
strresid	float	0	0	3
strtypemin	int	0	0	1
inttimestamp	int	0	0	149
intyear	int	0	0	1
intmonth	int	0	0	4
intday	int	0	0	27





DATA OVERVIEW

02 데이터 개요

컬럼명	데이터 타입	결측치	결측비율(%)	nunique값	컬럼명	데이터 타입	결측치	결측비율(%)	nunique값
inthour	int	0	0	18	fltdiscardin	int	0	0	1
intmin	int	0	0	53	fltdiscardout	int	0	0	1
intweek	int	0	0	7	fltunknown	int	0	0	1
intbandwidth	int	0	0	1	fltusage	int	0	0	1
fltbpsin	int	0	0	93	flhcinoctets	int	0	0	1
fltbpsout	int	0	0	94	flhcoutoctets	int	0	0	1
fltppsin	int	0	0	200	flhcinucastpkts	int	0	0	1
fltppsout	int	0	0	204	flhcoutucastpkts	int	0	0	1
flterrorin	int	0	0	1	flhcinmulticastpkts	int	0	0	1
flterrorout	int	0	0	1	flhcoutmulticastpkts	int	0	0	1

■ - 다수의 결측치

🔲 - Target 값

DATA OVERVIEW

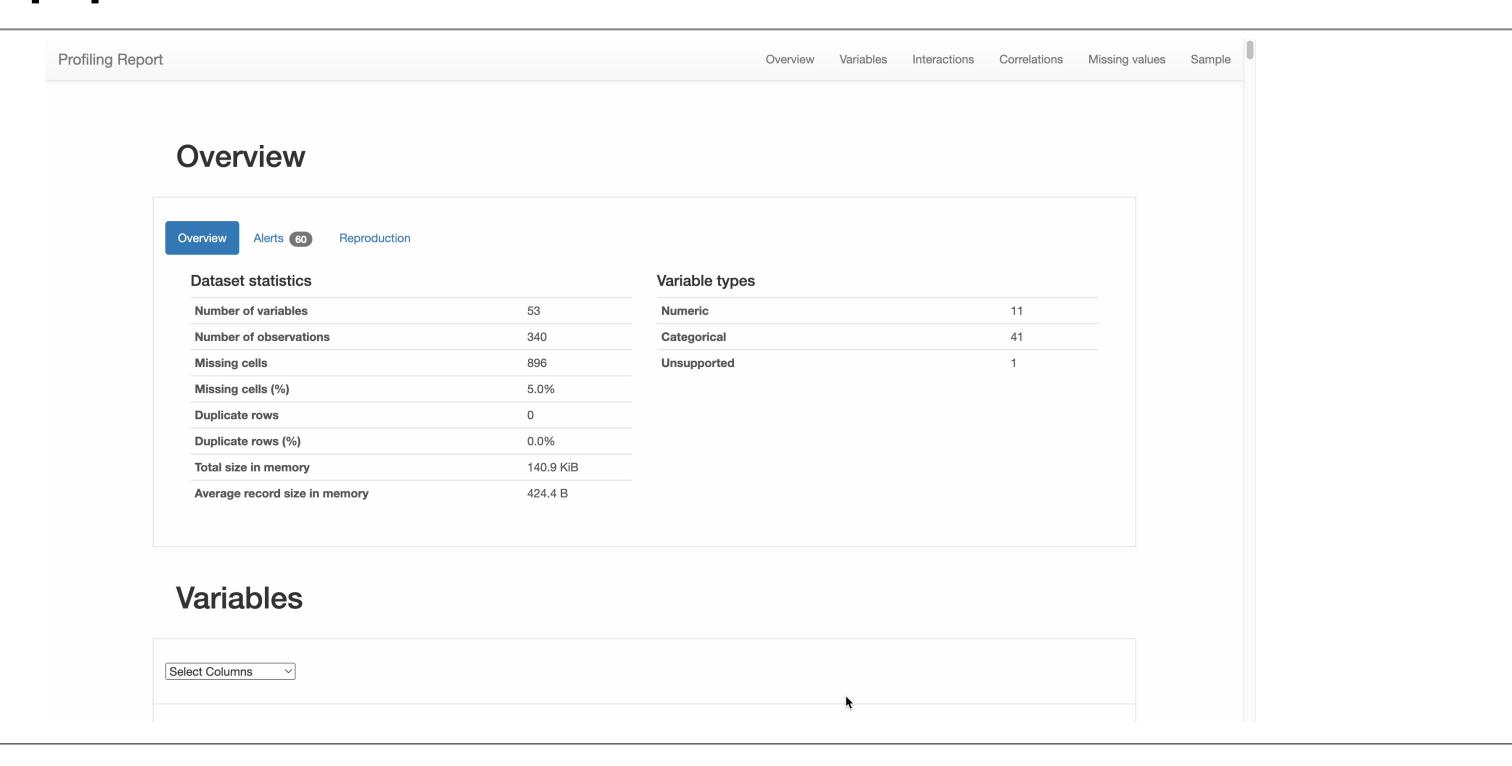
02 데이터 개요

컬럼명	데이터 타입	결측치	결측비율(%)	nunique값	컬럼명	데이터 타입	결측치	결측비율(%)	nunique값
flhcinbroadcastpkts	int	0	0	1	fltunknownmax	int	0	0	1
flhcoutbroadcastpkts	int	0	0	1	fltusagemax	int	0	0	1
fltbpsinmax	int	0	0	1	ai_accuracy	int	0	0	2
fltbpsoutmax	int	0	0	1					
fltppsinmax	int	0	0	1					
fltppsoutmax	Int	0	0	1					
flterrorinmax	int	0	0	1					
flterroroutmax	int	0	0	1					
fltdiscardinmax	int	0	0	1					
fltdiscardoutmax	int	0	0	1					

■ - 다수의 결측치

🔲 - Target 값

03 데이터 EDA



Target: y에 대한 독립성 검증

범주형 데이터

P-value < 0.05</th>독립성을 띄지않는다

P-value >= 0.05 독립성을 띈다

느

컬럼명	P.Value	독립성 여부
Ticket_id	3.826700500173644e-17	독립X
Ticket_type	1.0	독립
strresnm	0.9935184358994206	독립
strifname	6.30820797820993e-05	독립X
strifdesc	0.0022770978518551954	독립X
striftype	1.0	독립
strifoperstatus	1.0	독립
nren_id	0.5388332725487257	독립
nren_name	0.5388332725487244	독립
node_id	0.9449002728738715	독립
If_id	0.012272741427636602	독립X
strifid	0.055106585357850874	독립
strresid	0.13425760079306703	독립

Target: y 에 대한 상관관계 검증

연속형 데이터

상관관계가 있다 P-value < 0.05

상관관계가 없다 P-value >= 0.05

컬럼명	P.Value	상관관계 여부
strifspeed	0.7320662565633638	상관관계X
inttimestamp	0.20341788992828785	상관관계X
intmonth	0.6714674849133265	상관관계X
intday	0.0003716894503765013	상관관계O
inthour	0.6418345916782323	상관관계X
intmin	0.17610699705332994	상관관계X
intweek	0.39389127417271486	상관관계X
fltbspin	0.8643734721230046	상관관계X
fltbpsout	0.8643734721230046	상관관계X
fltppsin	0.24635081848188756	상관관계X
fltppsout	0.9492740040052362	상관관계X

- Inttimestamp
- Intmonth
- Intday
- Inthour
- Intmin
- intweek

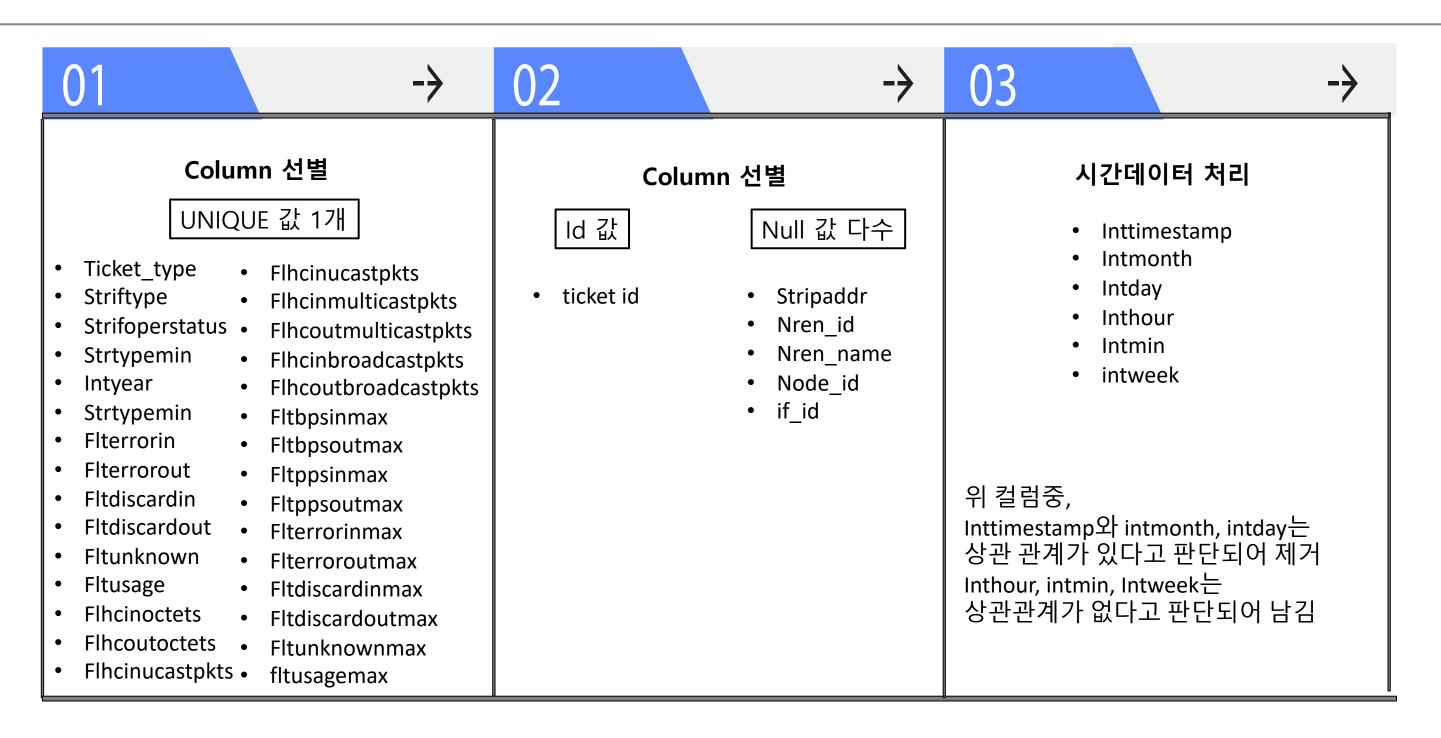
inttimestamp 에 대한 상관관계 검증

상관관계가 있다 P-value < 0.05

상관관계가 없다 P-value >= 0.05

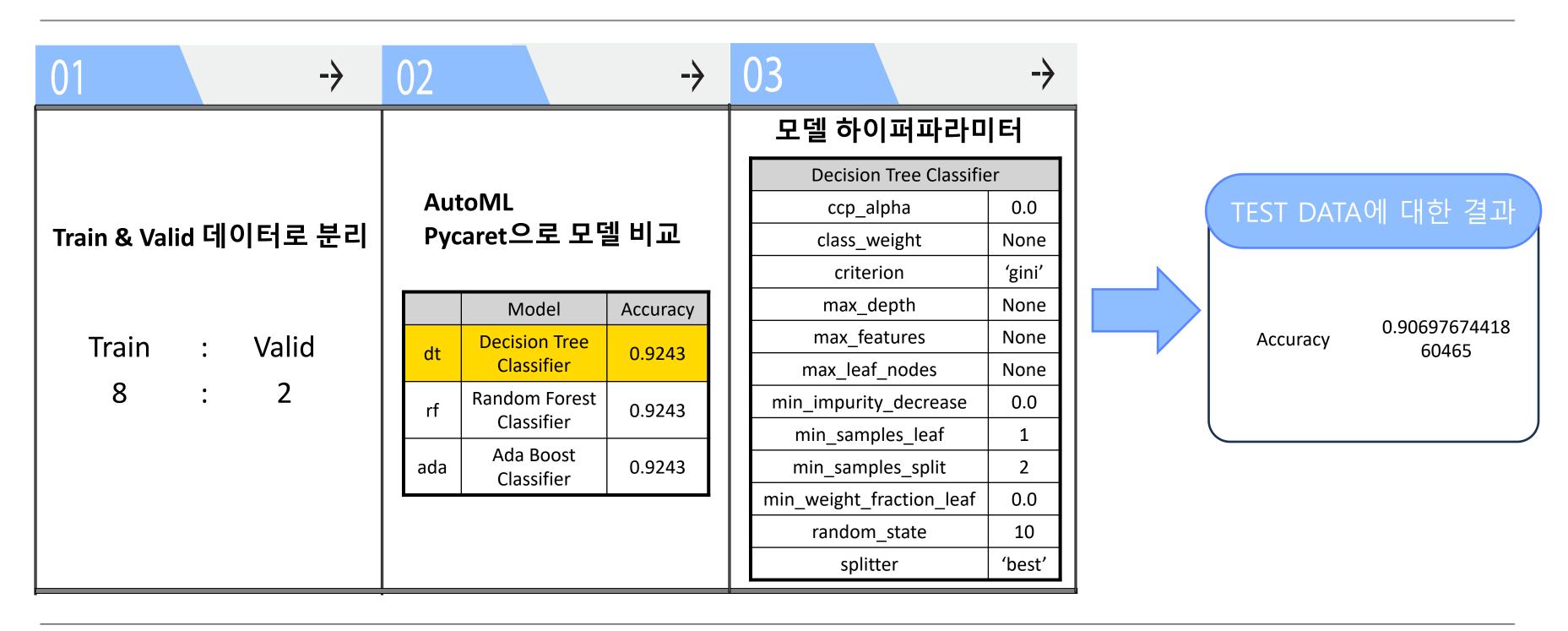
컬럼명	P.Value	상관관계 여부
intmonth	1.3670346197099758e-134	상관관계O
intday	5.597721790011813e-05	상관관계O
inthour	0.29768693266680424	상관관계X
intmin	0.18304691485299784	상관관계X
intweek	0.106110511910448	상관관계X

05 데이터 전처리



MODELING - ATT

06 모델링





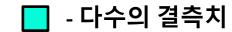
DATA OVERVIEW - NTT

07 데이터 개요

Feature 수(Column 수): 21개 데이터 개수(Row 수): 5106개

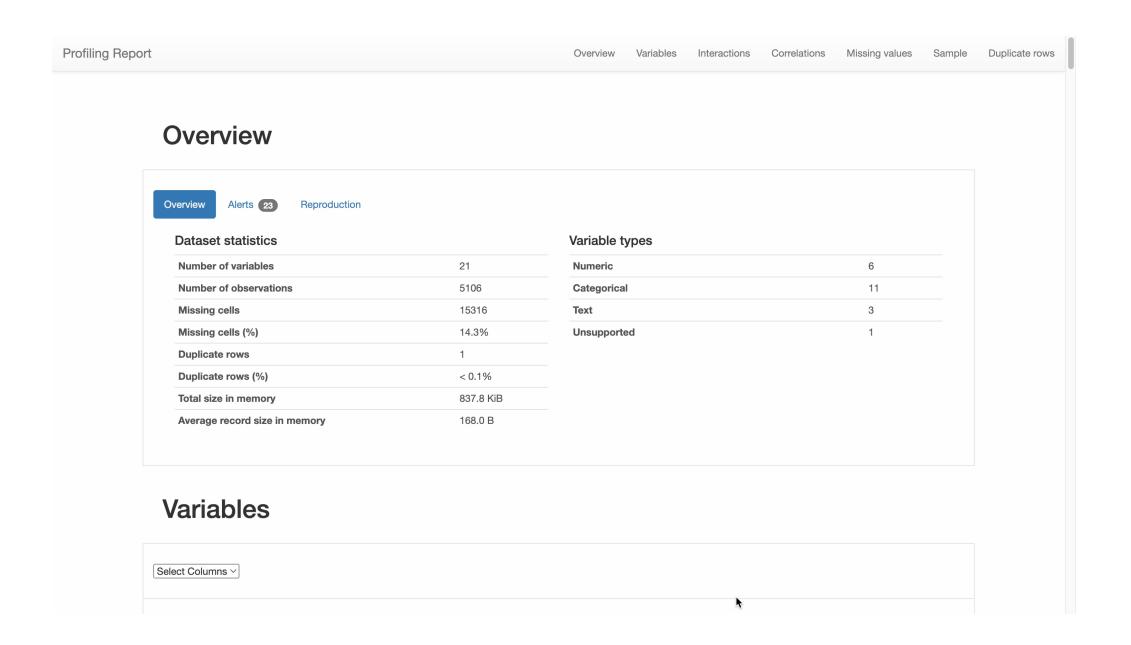
컬럼명	데이터 타입	결측치	결측비율 (%)	nunique 값
ticket_id	int	0	0	5904
ticket_type	obj	0	0	1
strresnm	float	5105	99.9	1
strresip	obj	0	0	6
strresname	obj	0	0	6
strs_ip	obj	0	0	791
strs_port	int	0	0	2496
strd_ip	obj	0	0	985
strd_port	int	0	0	2235
strs_mac	obj	0	0	34

컬럼명	데이터 타입	결측치	결측비율 (%)	nunique 값
Strd_mac	obj	0	0	22
strprotocol	int	0	0	2
stripv4tos	int	0	0	16
strchannel	obj	0	0	14
strsenderip	obj	0	0	6
strin_interface	obj	5105	99.9	1
strout_interface	float	5106	100	0
Strbytes_col	int	0	0	1034
strcounts	int	0	0	481
dateregdate	obj	0	0	48
ai_accuracy	int	0	0	2



___ - Target 값

08 데이터 EDA



Target: y 에 대한 독립성 검증

범주형 데이터

P-value < 0.05</th>독립성을 띄지않는다

P-value >= 0.05 독립성을 띈다

남셂

컬럼명	P.Value	독립성 여부
Ticket_id	0.4461864122465706	독립
Ticket_type	1.0	독립
strresip	3.6583526014256788e-270	독립X
strresname	3.6583526014256788e-270	독립X
strs_ip	1.5973812833681765e-139	독립X
strd_ip	2.6773996565107496e-123	독립X
strs_mac	3.483489377996286e-137	독립X
strd_mac	1.9412063432134064e-266	독립X
strchannel	1.9286577616655264e-65	독립X
strsenderip	3.6583526014256788e-270	독립X
strin_interface	1.0	독립
dateregdate	0.0	독립X

연속형 데이터

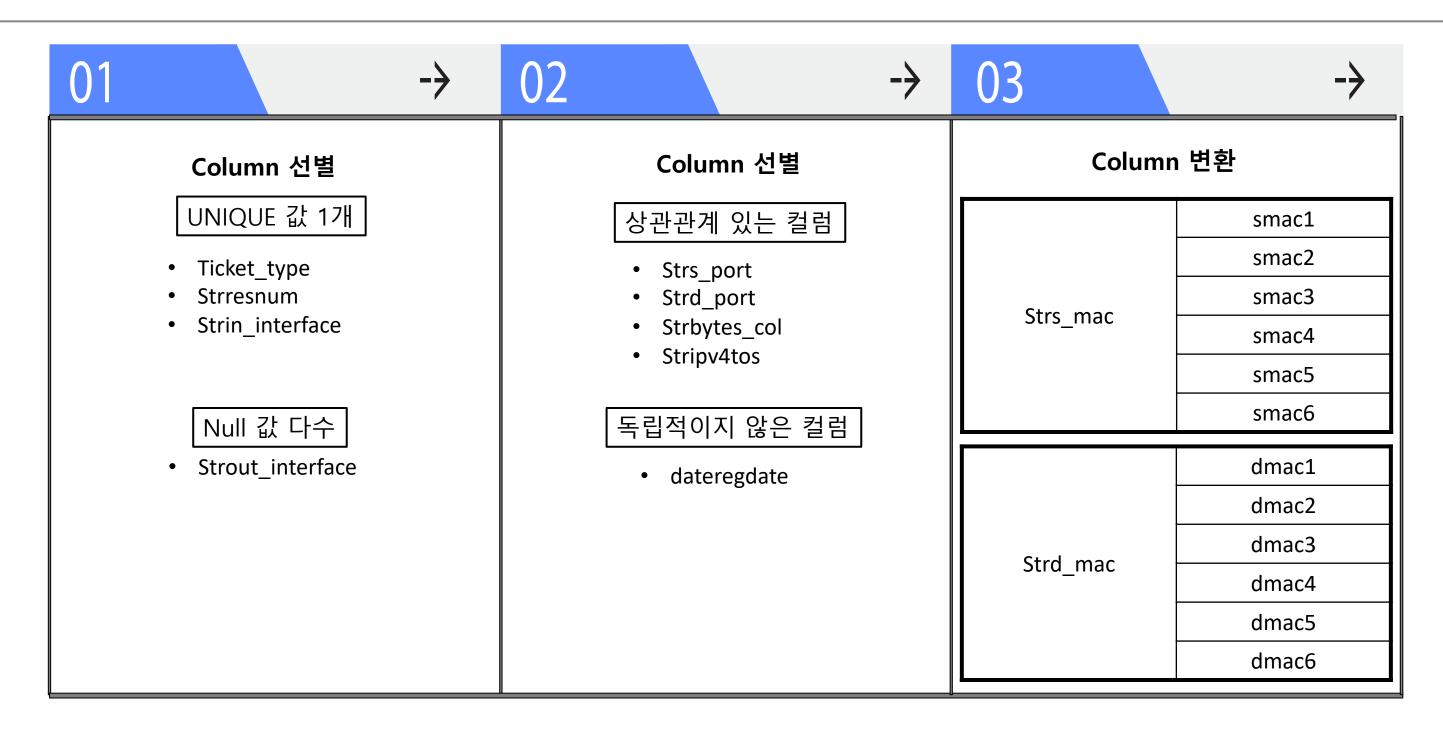
Target: y 에 대한 상관관계 검증

P-value < 0.05 상관관계가 있다

컬럼명	P.Value	상관관계 여부
Strs_port	4.5457524088463747e-26	상관관계 O
Strd_port	1.0922831407810835e-24	상관관계 O
strprotocol	0.0022207917102954875	상관관계 O
stripv4tos	0.1794105067325901	상관관계 X
Strbytes_col	2.898934406166783e-100	상관관계 O
strcounts	5.008711805170854e-91	상관관계 O

DATA PREPROCESSING - NTT

10 데이터 전처리



MODELING-NTT

11 모델링

01 → 02 →

Train & Valid 데이터로 분리

Train : Valid

8 : 2

AutoML Pycaret으로 모델 비교

Model	Accuracy
Gradient Boosting Classifier	0.9698
Decision Tree Classifier	0.9684
K Neighbors Classifier	0.9653
	Gradient Boosting Classifier Decision Tree Classifier K Neighbors

Gradient Boosting Classifier				
ccp_alpha	0.0	min_weight_f raction_leaf	0.0	
criterion	'friedman_mse'	n_estimators	100	
init	None	n_iter_no_ch ange	None	
Learning_rat e	0.3	random_state	3751	
loss	Log_loss	subsample	1.0	
max_depth	3	tol	0.0001	
max_feature s	None	Validation_fra ction	0.1	
max_leaf_no des	None	verbose	0	
min_impurit y_decrease	0.0	Warm_start	False	
min_samples _split	1			

TEST DATA에 대한 결과

Accuracy 0.974158183 2419733

Hyperparmeter Tuning - NTT

12 하이퍼파라미터 튜닝

01 → 02 → → AutoML

Train : Valid

Train & Valid 데이터로 분리

8 : 2

AutoML Pycaret으로 모델 비교

Model	Accuracy	
Gradient Boosting Classifier	0.9698	
Decision Tree Classifier	0.9684	
K Neighbors Classifier	0.9653	
	Gradient Boosting Classifier Decision Tree Classifier K Neighbors	

Gradient Boosting Classifier				
ccp_alpha	0.0	min_weight_f raction_leaf	0.0	
criterion	'friedman_mse'	n_estimators	90	
init	None	n_iter_no_ch ange	None	
Learning_rat e	0.3	random_state	3751	
loss	Log_loss	subsample	1.0	
max_depth	3	tol	0.0001	
max_feature s	1.0	Validation_fra ction	0.1	
max_leaf_no des	None	verbose	0	
min_impurit y_decrease	0.0002	Warm_start	False	
min_samples _split	4			

TEST DATA에 대한 결과

Accuracy 0.974158183 2419733

12 결론 & 향후 개선사항

01 ATT 모델은 학습시킬 때보다 test data를 예측할 때 accuracy 값이 낮았음

NTT 모델에서 ticket_id를 제외하고 진행하였을 때의 모델의 수치가 0.2 정도 낮아지는 것을 02 보았음

-> ticket_id로 데이터의 중복을 줄일 수 있음(중복값을 구별할 수 있어서)

03 두가지 모델 수치를 조금 더 개선할 수 있도록 전처리 방법 수정

감사합니다

