[Spaceship Titanic 데이터 분석]

- 우주선에서 승객을 보낼때, 다른 차원 이송되었는지, 아닌지 예측하기
- 데이터 출처: https://www.kaggle.com/competitions/spaceship-titanic/data)
- 데이터 분석 코드
 - github <u>코드 (https://github.com/LDJWJ/dataAnalysis/blob/main/01_04A_Spaceship_Titanic.ipynb)</u>
 - HTML코드 (https://ldjwj.github.io/dataAnalysis/01 04A Spaceship Titanic.html)

대회 개요

• 우주선 타이타닉의 승객이 다른 차원으로 이송되었는지(True-1) 아닌지(False-0)

학습 내용

- 데이터에 대한 기본 탐색을 수행해 봅니다.
- 데이터 결측치에 대한 처리를 수행해 봅니다.
- 베이스 라인 모델을 만들어봅니다.

목차

01. 데이터 설명02. 라이브러리 및 데이터 불러오기03. 데이터 탐색04. 데이터 처리05. 나의 첫번째 모델

01. 데이터 설명

<u>목차로 이동하기</u>

Data 설명

비고	설명	구분
그룹의 사람들은 종종 가족 구성원이지만 항 상 그런 것은 아닙니다.	각 승객에 대한 고유 ID 각 ID는 승객이 함께 여행하는 그룹 gggg_pp을 gggg나타내며 그룹 pp내 번호	Passengerld
'Europa', 'Earth', 'Mars'	승객이 출발한 행성, 일반적으로 영구 거주 행성입 니다.	HomePlanet
False, True	승객이 항해 기간 동안 정지된 애니메이션에 놓이 도록 선택했는지 여부.	CryoSleep
	승객이 머물고 있는 객실 번호	Cabin
'TRAPPIST-1e', 'PSO J318.5-22', '55 Cancri e'	승객이 출발할 행성	Destination

구분 설명 비고

> Age 승객의 나이

> 승객이 항해 중 특별 VIP 서비스를 지불했는지 여 **VIP**

승객이 우주선 타이타닉 의 다양한 고급 편의 시설 RoomService, FoodCourt, ShoppingMall

에 대해 청구한금액

Name 승객의 성과 이름

Transported 승객이 다른 차원으로 이송되었는지 여부. 예측 대상 열

데이터 셋

- train.csv 학습용 데이터 셋.
- test.csv Transported을 예측하는 것.
- sample_submission.csv 올바른 형식의 제출 파일
 - PassengerId 테스트 세트의 각 승객에 대한 ID
 - Transported 목표. 각 승객이 다른 차원 이송되었는지 여부

02. 라이브러리 및 데이터 불러오기

목차로 이동하기

라이브러리 불러오기

In [91]:

```
import pandas as pd
import seaborn as sns
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
from sklearn.model_selection import train_test_split
```

데이터 불러오기

In [92]:

```
sub = pd.read_csv("./data/Space_Titanic/sample_submission.csv")
train = pd.read_csv("./data/Space_Titanic/train.csv")
test = pd.read_csv("./data/Space_Titanic/test.csv")
train.shape, test.shape, sub.shape
```

Out [92]:

```
((8693, 14), (4277, 13), (4277, 2))
```

• 학습용 데이터 셋: 8693행 14열

• 테스트용 데이터 셋: 4277행 13열

```
In [93]:
```

03. 데이터 탐색

목차로 이동하기

예측할 피처(특징)은 Transported

Transported은 어떠한 값을 갖을까?

In [94]:

```
train['Transported'].unique()
```

Out [94]:

array([False, True])

```
In [95]:
```

KeyError: 'Transported'

```
test['Transported'].unique() # test에는 예측할 컬럼이 없음. 에러 발생
KeyError
                                                                                            Traceback (most recent call last)
File ~\wanaconda3\lib\wsite-packages\pandas\core\lindexes\base.py:3621, in Ind
ex.get_loc(self, key, method, tolerance)
       3620 try:
-> 3621
                           return self._engine.get_loc(casted_key)
       3622 except KeyError as err:
File ~\undarred{\text{Wanaconda3\undarred{\text{I}}lb\undarred{\text{I}}lb\undarred{\text{W}}index.pyx:136, in pandas._li
bs.index.IndexEngine.get_loc()
File ~\undarrowanaconda3\undarrowlib\undarrowsite-packages\undarrowpandas\undarrow_libs\undarrowindex.pyx:163, in pandas._li
bs.index.IndexEngine.get_loc()
File pandas₩_libs\hashtable_class_helper.pxi:5198, in pandas._libs.hashtable.P
yObjectHashTable.get_item()
File pandas\_libs\hashtable_class_helper.pxi:5206, in pandas._libs.hashtable.P
yObjectHashTable.get_item()
KeyError: 'Transported'
The above exception was the direct cause of the following exception:
KeyError
                                                                                            Traceback (most recent call last)
Input In [95], in <cell line: 1>()
----> 1 test['Transported'].unique()
File ~\wanaconda3\lib\wsite-packages\pandas\wcore\frame.py:3505, in DataFrame._
_getitem__(self, key)
       3503 if self.columns.nlevels > 1:
       3504
                         return self._getitem_multilevel(key)
-> 3505 indexer = self.columns.get_loc(key)
       3506 if is_integer(indexer):
       3507
                          indexer = [indexer]
File ~\undagenaconda3\undagenaconda3\undagenaconda3\undagenaconda3\undagenaconda3\undagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenacondagenaco
ex.get_loc(self, key, method, tolerance)
                          return self._engine.get_loc(casted_key)
       3621
       3622 except KeyError as err:
-> 3623
                           raise KeyError(key) from err
       3624 except TypeError:
       3625
                          # If we have a listlike key, _check_indexing_error will raise
       3626
                          # InvalidIndexError. Otherwise we fall through and re-raise
       3627
                          # the TypeError.
       3628
                          self._check_indexing_error(key)
```

In [96]:

train.columns

Out[96]:

```
for one in train.columns:
   print("컬럼명: ", one)
   print("유일한 값의 길이 및 값 : ", len( train[one].unique() ), train[one].unique(), end="₩n₩n")
컬럼명: Passenger Id
유일한 값의 길이 및 값: 8693 ['0001_01' '0002_01' '0003_01' ... '9279_01' '9280_0
1' '9280_02']
컬럼명: HomePlanet
유일한 값의 길이 및 값 : 4 ['Europa' 'Earth' 'Mars' nan]
컬럼명: CryoSleep
유일한 값의 길이 및 값: 3 [False True nan]
컬럼명 : Cabin
유일한 값의 길이 및 값: 6561 ['B/O/P' 'F/O/S' 'A/O/S' ... 'G/1499/S' 'G/1500/S'
'E/608/S']
컬럼명: Destination
유일한 값의 길이 및 값 : 4 ['TRAPPIST-1e' 'PSO J318.5-22' '55 Cancri e' nan]
컬럼명: Age
유일한 값의 길이 및 값 : 81 [39. 24. 58. 33. 16. 44. 26. 28. 35. 14. 34. 45. 32. 4
8. 31. 27. 0. 1.
49. 29. 10. 7. 21. 62. 15. 43. 47. 2. 20. 23. 30. 17. 55. 4. 19. 56.
nan 25. 38. 36. 22. 18. 42. 37. 13. 8. 40. 3. 54. 9. 6. 64. 67. 61.
50. 41. 57. 11. 52. 51. 46. 60. 63. 59. 5. 79. 68. 74. 12. 53. 65. 71.
75. 70. 76. 78. 73. 66. 69. 72. 77.]
컬럼명: VIP
유일한 값의 길이 및 값: 3 [False True nan]
컬럼명: RoomService
유일한 값의 길이 및 값 : 1274 [ 0. 109.
                                       43. ... 1569. 8586. 745.]
컬럼명: FoodCourt
유일한 값의 길이 및 값 : 1508 [
                              0.
                                   9. 3576. ... 3208. 6819. 4688.]
컬럼명: ShoppingMall
유일한 값의 길이 및 값 : 1116 [
                              0. 25. 371. ... 1085. 510. 1872.]
컬럼명: Spa
유일한 값의 길이 및 값 : 1328 [
                              0. 549. 6715. ... 2868. 1107. 1643.]
컬럼명: VRDeck
                                       49. ... 1164. 971. 3235.]
유일한 값의 길이 및 값 : 1307 [
                            0. 44.
컬럼명: Name
유일한 값의 길이 및 값: 8474 ['Maham Ofracculy' 'Juanna Vines' 'Altark Susent' ...
'Fayey Connon'
'Celeon Hontichre' 'Propsh Hontichre']
컬럼명: Transported
유일한 값의 길이 및 값 : 2 [False True]
```

- 01 주어진 데이터(학습) 데이터를 나눈다. (학습용, 자체 평가용)
- 02 모델을 선택 및 학습하고, 이를 토대로 자체 평가를 토대로 모델 최종 선택
- 03 마지막 선택된 모델로 test의 Transported를 예측하고 제출

04. 데이터 처리

목차로 이동하기

In [98]:

train.info()

<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 8693 entries, 0 to 8692
Data columns (total 14 columns):

outu	ooramiio (tota	1 11 00141111107	
#	Column	Non-Null Count	Dtype
0	Passenger I d	8693 non-null	object
1	HomePlanet	8492 non-null	object
2	CryoSleep	8476 non-null	object
3	Cabin	8494 non-null	object
4	Destination	8511 non-null	object
5	Age	8514 non-null	float64
6	VIP	8490 non-null	object
7	RoomService	8512 non-null	float64
8	FoodCourt	8510 non-null	float64
9	ShoppingMall	8485 non-null	float64
10	Spa	8510 non-null	float64
11	VRDeck	8505 non-null	float64
12	Name	8493 non-null	object
13	Transported	8693 non-null	bool
dtvpe	es: bool(1), f	loat64(6), objec	t (7)

dtypes: bool(1), float64(6), object(/)

memory usage: 891.5+ KB

• 결측치 존재하는 컬럼 : HomePlanet, CryoSleep, Cabin, Destination, Age, VIP, RoomService, FoodCourt, ShoppingMall, Spa, VRDeck, Name

• 결측치 존재하지 않는 컬럼 : Passengerld, Transported

In [99]:

test.info()

<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 4277 entries, 0 to 4276
Data columns (total 13 columns):

#	Column	Non-Null Count	Dtype
		4077	
0	Passenger I d	4277 non-null	object
1	HomePlanet	4190 non-null	object
2	CryoSleep	4184 non-null	object
3	Cabin	4177 non-null	object
4	Destination	4185 non-null	object
5	Age	4186 non-null	float64
6	VIP	4184 non-null	object
7	RoomService	4195 non-null	float64
8	FoodCourt	4171 non-null	float64
9	ShoppingMall	4179 non-null	float64
10	Spa	4176 non-null	float64
11	VRDeck	4197 non-null	float64
12	Name	4183 non-null	object
	. (1 104/0)	1 . 1/2/	

dtypes: float64(6), object(7) memory usage: 434.5+ KB

In [100]:

test.isnull().sum()

Out[100]:

Passenger I d	0
HomePlanet	87
CryoSleep	93
Cabin	100
Destination	92
Age	91
VIP	93
RoomService	82
FoodCourt	106
ShoppingMall	98
Spa	101
VRDeck	80
Name	94
dtype: int64	

- 결측치 존재하는 컬럼 : HomePlanet, CryoSleep, Cabin, Destination, Age, VIP, RoomService, FoodCourt, ShoppingMall, Spa, VRDeck, Name
- 결측치 존재하지 않는 컬럼: Passengerld

결측치는 전부 있다. 따라서 이에 대한 결측치 처리가 필요하다.

In [101]:

train.head()

Out[101]:

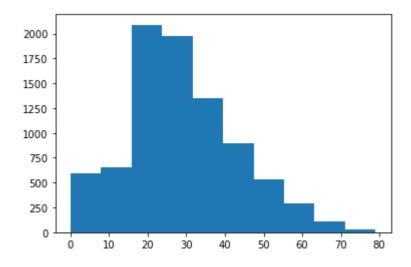
	Passengerld	HomePlanet	CryoSleep	Cabin	Destination	Age	VIP	RoomService	FoodCc
0	0001_01	Europa	False	B/0/P	TRAPPIST- 1e	39.0	False	0.0	
1	0002_01	Earth	False	F/0/S	TRAPPIST- 1e	24.0	False	109.0	
2	0003_01	Europa	False	A/0/S	TRAPPIST- 1e	58.0	True	43.0	357
3	0003_02	Europa	False	A/0/S	TRAPPIST- 1e	33.0	False	0.0	128
4	0004_01	Earth	False	F/1/S	TRAPPIST- 1e	16.0	False	303.0	7
4									•

In [102]:

plt.hist(train['Age'])

Out[102]:

```
(array([ 591., 649., 2089., 1976., 1350., 893., 536., 294., 106., 30.]),
array([ 0. , 7.9, 15.8, 23.7, 31.6, 39.5, 47.4, 55.3, 63.2, 71.1, 79. ]),
<BarContainer object of 10 artists>)
```



(실습) 다른 특징들의 데이터 분포 확인해 보기

숫자이면서 결측치가 다 있음. 최소한의 빠른 모델을 만들기 위해 몇개만 결측치를 처리 한다.

sel = ['Age', 'RoomService', 'FoodCourt']

• 어떠한 값으로 결측치 처리를 할 것인가? 다양한 논의가 있다. 여기에서는 중앙값으로 결측치 처리를 수행.

• 'Age', 'RoomService', 'FoodCourt'를 전부 중앙값으로 결측치 처리하자.

In [103]:

```
# 비어 있는 행 선택 후, 컬럼은 'RoomService' 선택 후, 중앙값으로 넣기
train.loc[ train['Age'].isnull() , 'Age' ] = train['Age'].median()
train.loc[ train['RoomService'].isnull() , 'RoomService'] = train['RoomService'].median()
train.loc[ train['FoodCourt'].isnull() , 'FoodCourt'] = train['FoodCourt'].median()
# 비어 있는지 확인
train.isnull().sum()
```

Out[103]:

Passenger I d	0
HomePlanet	201
CryoSleep	217
Cabin	199
Destination	182
Age	0
VIP	203
RoomService	0
FoodCour t	0
ShoppingMall	208
Spa	183
VRDeck	188
Name	200
Transported	0
dtype: int64	

실습: 테스트 셋에 대해서도 처리를 수행해 보자.

test 데이터 셋도 동일하게 처리

In [104]:

```
# 비어 있는 행 선택 후, 컬럼은 'RoomService' 선택 후, 중앙값으로 넣기
test.loc[ test['Age'].isnull() , 'Age'] = test['Age'].median()
test.loc[ test['RoomService'].isnull() , 'RoomService'] = test['RoomService'].median()
test.loc[ test['FoodCourt'].isnull() , 'FoodCourt'] = test['FoodCourt'].median()
# 비어 있는지 확인
test.isnull().sum()
```

Out[104]:

Passenger Id 0 HomePlanet 87 CryoSleep 93 Cabin 100 Destination 92 Age 0 VIP 93 RoomService 0 FoodCour t 0 ShoppingMall 98 Spa 101 VRDeck 80 Name 94 dtype: int64

In [105]:

```
train['Transported'].unique()
```

Out[105]:

array([False, True])

In [106]:

train.head()

Out [106]:

	Passengerld	HomePlanet	CryoSleep	Cabin	Destination	Age	VIP	RoomService	FoodCc
0	0001_01	Europa	False	B/0/P	TRAPPIST- 1e	39.0	False	0.0	
1	0002_01	Earth	False	F/0/S	TRAPPIST- 1e	24.0	False	109.0	
2	0003_01	Europa	False	A/0/S	TRAPPIST- 1e	58.0	True	43.0	357
3	0003_02	Europa	False	A/0/S	TRAPPIST- 1e	33.0	False	0.0	128
4	0004_01	Earth	False	F/1/S	TRAPPIST- 1e	16.0	False	303.0	7
4									•

In [107]:

print(train.Transported.unique())
train.head()

[False True]

Out[107]:

	Passengerld	HomePlanet	CryoSleep	Cabin	Destination	Age	VIP	RoomService	FoodCc
0	0001_01	Europa	False	B/0/P	TRAPPIST- 1e	39.0	False	0.0	
1	0002_01	Earth	False	F/0/S	TRAPPIST- 1e	24.0	False	109.0	
2	0003_01	Europa	False	A/0/S	TRAPPIST- 1e	58.0	True	43.0	357
3	0003_02	Europa	False	A/0/S	TRAPPIST- 1e	33.0	False	0.0	128
4	0004_01	Earth	False	F/1/S	TRAPPIST- 1e	16.0	False	303.0	7
4									•

우선 결측치 처리된 컬럼을 이용해 보기.

In [108]:

```
sel = ['Age', 'RoomService', 'FoodCourt']

X = train[sel]
y = train['Transported']

last_test = test[sel]

X
```

Out[108]:

	Age	RoomService	FoodCourt
0	39.0	0.0	0.0
1	24.0	109.0	9.0
2	58.0	43.0	3576.0
3	33.0	0.0	1283.0
4	16.0	303.0	70.0
8688	41.0	0.0	6819.0
8689	18.0	0.0	0.0
8690	26.0	0.0	0.0
8691	32.0	0.0	1049.0
8692	44.0	126.0	4688.0

8693 rows × 3 columns

In [109]:

```
у
```

Out[109]:

```
False
0
1
        True
2
        False
3
       False
        True
8688
       False
8689
       False
8690
        True
8691
       False
8692
        True
Name: Transported, Length: 8693, dtype: bool
```

데이터 나누기

In [110]:

Out[110]:

```
((6085, 3), (2608, 3), (6085,), (2608,))
```

05. 첫번째 모델 만들어보기

목차로 이동하기

In [111]:

```
X_train.info(), X_test.info()
```

```
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
Int64Index: 6085 entries, 7289 to 2732
Data columns (total 3 columns):
```

Column Non-Null Count Dtype

0 Age 6085 non-null float64
1 RoomService 6085 non-null float64
2 FoodCourt 6085 non-null float64

dtypes: float64(3) memory usage: 190.2 KB

<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
Int64Index: 2608 entries, 3601 to 5117

Data columns (total 3 columns):

Column Non-Null Count Dtype
-----0 Age 2608 non-null float64
1 RoomService 2608 non-null float64
2 FoodCourt 2608 non-null float64

dtypes: float64(3) memory usage: 81.5 KB

Out[111]:

(None, None)

In [112]:

```
from sklearn.neighbors import KNeighborsClassifier from sklearn.tree import DecisionTreeClassifier from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
```

In [113]:

```
model1 = KNeighborsClassifier()
model1.fit(X_train, y_train)
print("학습용 정확도 : ", model1.score(X_train,y_train) )
print("테스트용 정확도 : ", model1.score(X_test,y_test) )
```

학습용 정확도 : 0.6979457682826623 테스트용 정확도 : 0.6621932515337423

In [114]:

```
model2 = DecisionTreeClassifier(max_depth=3, random_state=0)
model2.fit(X_train, y_train)
print("학습용 정확도 : ", model2.score(X_train,y_train) )
print("테스트용 정확도 : ", model2.score(X_test,y_test) )
```

학습용 정확도 : 0.7250616269515201 테스트용 정확도 : 0.7212423312883436

In [115]:

```
model3 = RandomForestClassifier(max_depth=3, random_state=0)
model3.fit(X_train, y_train)
print("학습용 정확도 : ", model3.score(X_train,y_train) )
print("테스트용 정확도 : ", model3.score(X_test,y_test) )
```

학습용 정확도 : 0.7175020542317173 테스트용 정확도 : 0.7051380368098159

DecisionTreeClassifier 모델이 좋아보임. 우선은 이걸로 최종 모델을 해 본다. max_depth는 최적으로 맞춰본다.

```
In [116]:
depth_num = range(1, 15, 1)
for num in depth_num:
   model1 = DecisionTreeClassifier(max_depth= num, random_state=0)
   model1.fit(X_train, y_train)
   print("max_depth 값: ", num)
   print("학습용 정확도 : ", model1.score(X_train,y_train) )
   print("테스트용 정확도 : ", model1.score(X_test,y_test) )
max_depth 값: 1
학습용 정확도: 0.667378800328677
테스트용 정확도: 0.6618098159509203
max_depth 값 : 2
학습용 정확도 : 0.7117502054231717
테스트용 정확도: 0.7024539877300614
max_depth 값: 3
학습용 정확도 : 0.7250616269515201
테스트용 정확도: 0.7212423312883436
max_depth 값: 4
```

학습용 정확도 : 0.7262119967132292 테스트용 정확도 : 0.7158742331288344

max_depth 값: 5

학습용 정확도 : 0.7296631059983566 테스트용 정확도 : 0.718558282208589

max_depth 값: 6

학습용 정확도 : 0.7336072308956451 테스트용 정확도 : 0.7105061349693251

max_depth 값: 7

학습용 정확도 : 0.7377156943303205 테스트용 정확도 : 0.7162576687116564

max_depth 값: 8

학습용 정확도 : 0.743303204601479 테스트용 정확도 : 0.7059049079754601

max_depth 값: 9

학습용 정확도 : 0.7515201314708299 테스트용 정확도 : 0.7039877300613497

max_depth 값: 10

학습용 정확도 : 0.7600657354149548 테스트용 정확도 : 0.7020705521472392

max_depth 값: 11

학습용 정확도 : 0.7692686935086278 테스트용 정확도 : 0.6951687116564417

max_depth 값: 12

학습용 정확도 : 0.7789646672144618 테스트용 정확도 : 0.6932515337423313

max_depth 값: 13

학습용 정확도 : 0.7878389482333608 테스트용 정확도 : 0.6913343558282209

max_depth 값: 14

학습용 정확도 : 0.7973705834018078 테스트용 정확도 : 0.6859662576687117

max depth=8일때가 가장 좋음. 최종 모델을 max depth=8로 한다.

```
In [117]:
```

```
last_model = DecisionTreeClassifier(max_depth= num, random_state=0)
last_model.fit(X_train, y_train)
pred = last_model.predict(last_test)
pred[0:10]
```

Out[117]:

```
array([ True, False, True, False, True, True, True, True, False])
```

In [118]:

```
### 제출용 파일 생성
sub.columns
```

Out[118]:

```
Index(['PassengerId', 'Transported'], dtype='object')
```

In [119]:

```
sub['Transported'] = pred
sub.to_csv("./data/Space_Titanic/first_sub_2209.csv", index=False)
```

• 베이스라인 모델 점수 : Score: 0.69277

실습: 나머지 특징(피처)에 대해서도 수행해 보기

• 'ShoppingMall', 'Spa', 'VRDeck'