

선형회귀 예시 (2) - 의료비에 영향을 미치는 요소

#01. 작업 준비

1. 패키지 참조하기
2. 데이터 가져오기

#02. 데이터 전처리

1. 데이터 프레임 복사 후 결측치와 데이터 타입 확인
2. 범주형 타입 변환
 - 범주형 필드 이름
 - 범주형 컬럼 타입 변환

#03. 탐색적 데이터 분석

1. 수치형 변수
 - 1) 기초 통계량 확인
 - 2) 전체 상자그림 확인
 - 3) 개별 상자그림 확인
 - 4) 히스토그램 확인
- 4) 각 변수간의 관계 파악
 - 수치형 변수들의 이름
 - 산점도 행렬

산점도 행렬

선형회귀 예시 (2) - 의료비에 영향을 미치는 요소

#01. 작업 준비

1. 패키지 참조하기

```
import sys
sys.path.append("../..")
import helper

import numpy as np
from pandas import read_excel, DataFrame, merge, get_dummies
from pca import pca
from statsmodels.formula.api import ols
from statsmodels.stats.anova import anova_lm
from matplotlib import pyplot as plt
import seaborn as sb
from scipy import stats
import statsmodels.api as sm
from sklearn.preprocessing import StandardScaler
```

2. 데이터 가져오기

미국 환자의 의료비가 들어 있는 데이터셋으로 1,338 개의 관측치가 있다.

선형회귀 예시 (2) - 의료비에 영향을 미치는 요소

#01. 작업 준비

1. 패키지 참조하기
2. 데이터 가져오기

#02. 데이터 전처리

1. 데이터 프레임 복사 후 결측치와 데이터 타입 확인
2. 범주형 타입 변환
 - 범주형 필드 이름
 - 범주형 컬럼 타입 변환

#03. 탐색적 데이터 분석

1. 수치형 변수
 - 1) 기초 통계량 확인
 - 2) 전체 상자그림 확인
 - 3) 개별 상자그림 확인
 - 4) 히스토그램 확인
- 4) 각 변수간의 관계 파악
 - 수치형 변수들의 이름
 - 산점도 행렬

산점도 행렬

변수	의미	기타
age	수익자의 연령	수치형
sex	계약자의 성별	범주형 데이터(female/male)
bmi	미만도. 몸무게를 키의 제곱으로 나눈 값.	수치형 정상범위: 18.5~24.9
children	의료보험이 적용되는 자녀 수	수치형 데이터
smoker	흡연 여부	범주형 데이터(yes/no)
region	거주지역	범주형 (북동: northeast, 남동: southeast / 남서: southwest / 북서: northwest)
expense	의료비	수치형 데이터

```
origin = read_excel("https://data.hossam.kr/E04/insurance.xlsx")
origin
```

	age	sex	bmi	children	smoker	region	charges
0	19	female	27.900	0	yes	southwest	16884.92400
1	18	male	33.770	1	no	southeast	1725.55230
2	28	male	33.000	3	no	southeast	4449.46200
3	33	male	22.705	0	no	northwest	21984.47061
4	32	male	28.880	0	no	northwest	3866.85520

선형회귀 예시 (2) - 의료비에 영향을 미치는 요소

#01. 작업 준비

1. 패키지 참조하기
2. 데이터 가져오기

#02. 데이터 전처리

1. 데이터 프레임 복사 후 결측치와 데이터 타입 확인
2. 범주형 타입 변환

범주형 필드 이름

범주형 컬럼 타입 변환

#03. 탐색적 데이터 분석

1. 수치형 변수
 - 1) 기초 통계량 확인
 - 2) 전체 상자그림 확인
 - 3) 개별 상자그림 확인
 - 4) 히스토그램 확인
- 4) 각 변수간의 관계 파악

수치형 변수들의 이름

산점도 행렬

산점도 행렬

	age	sex	bmi	children	smoker	region	charges
...
1333	50	male	30.970	3	no	northwest	10600.54830
1334	18	female	31.920	0	no	northeast	2205.98080
1335	18	female	36.850	0	no	southeast	1629.83350
1336	21	female	25.800	0	no	southwest	2007.94500
1337	61	female	29.070	0	yes	northwest	29141.36030

1338 rows × 7 columns

#02. 데이터 전처리

1. 데이터 프레임 복사 후 결측치와 데이터 타입 확인

```
edf = origin.copy()
helper.prettyPrint(edf.isna().sum(), title="결측치 개수")
helper.prettyPrint(edf.dtypes, title="데이터 타입")
```

```
+-----+-----+
|          | 결측치 개수 |
+-----+-----+
| age      | 0          |
| sex      | 0          |
| bmi      | 0          |
```

선형회귀 예시 (2) - 의료비에 영향을 미치는 요소

#01. 작업 준비

1. 패키지 참조하기
2. 데이터 가져오기

#02. 데이터 전처리

1. 데이터 프레임 복사 후 결측치와 데이터 타입 확인
2. 범주형 타입 변환

범주형 필드 이름

범주형 컬럼 타입 변환

#03. 탐색적 데이터 분석

1. 수치형 변수
 - 1) 기초 통계량 확인
 - 2) 전체 상자그림 확인
 - 3) 개별 상자그림 확인
 - 4) 히스토그램 확인
- 4) 각 변수간의 관계 파악

수치형 변수들의 이름

산점도 행렬

산점도 행렬

children	0
smoker	0
region	0
charges	0
+-----+-----+	
+-----+-----+	
	데이터 타입
+-----+-----+	
age	int64
sex	object
bmi	float64
children	int64
smoker	object
region	object
charges	float64
+-----+-----+	

2. 범주형 타입 변환

범주형 필드 이름

```
cnames = ["sex", "smoker", "region"]
cnames
```

```
['sex', 'smoker', 'region']
```

범주형 컬럼 타입 변환

선형회귀 예시 (2) - 의료비에 영향을 미치는 요소

#01. 작업 준비

1. 패키지 참조하기

2. 데이터 가져오기

#02. 데이터 전처리

1. 데이터 프레임 복사 후 결측치와 데이터 타입 확인

2. 범주형 타입 변환

범주형 필드 이름

범주형 컬럼 타입 변환

#03. 탐색적 데이터 분석

1. 수치형 변수

1) 기초 통계량 확인

2) 전체 상자그림 확인

3) 개별 상자그림 확인

4) 히스토그램 확인

4) 각 변수간의 관계 파악

수치형 변수들의 이름

산점도 행렬

산점도 행렬

```
edf2 = helper.setCategory(edf, fields=cnames, labelling=False)
helper.prettyPrint(edf2.dtypes, title="데이터 타입")
```

```
+-----+-----+
|         | 데이터 타입 |
+-----+-----+
| age     | int64      |
| sex     | category   |
| bmi     | float64    |
| children| int64      |
| smoker  | category   |
| region  | category   |
| charges | float64    |
+-----+-----+
```

#03. 탐색적 데이터 분석

1. 수치형 변수

1) 기초 통계량 확인

수치형 데이터 타입은 전체적인 통계값을 파악하는 것이 좋다.

```
desc = edf2.describe()
helper.prettyPrint(desc)
```

선형회귀 예시 (2) - 의료비에 영향을 미치는 요소

#01. 작업 준비

1. 패키지 참조하기
2. 데이터 가져오기

#02. 데이터 전처리

1. 데이터 프레임 복사 후 결측치와 데이터 타입 확인
2. 범주형 타입 변환

범주형 필드 이름

범주형 컬럼 타입 변환

#03. 탐색적 데이터 분석

1. 수치형 변수
 - 1) 기초 통계량 확인
- 2) 전체 상자그림 확인
- 3) 개별 상자그림 확인
 - 4) 히스토그램 확인
- 4) 각 변수간의 관계 파악

수치형 변수들의 이름

산점도 행렬

산점도 행렬

	age	bmi	children	charges
count	1338	1338	1338	1338
mean	39.207	30.6634	1.09492	13270.4
std	14.05	6.09819	1.20549	12110
min	18	15.96	0	1121.87
25%	27	26.2963	0	4740.29
50%	39	30.4	1	9382.03
75%	51	34.6938	2	16639.9
max	64	53.13	5	63770.4

의료비지출 변수의 통계값을 살펴보면 중앙값이 \$9,382 이고, 평균이 \$13,270 인 것을 알 수 있다. 여기서 해당 변수의 평균값이 중앙값보다 크기 때문에 의료비 분포는 오른쪽으로 꼬리가 긴 분포를 지닐 것이다.

2) 전체 상자그림 확인

```
plt.figure(figsize=(10, 5))
sb.boxplot(data=edf)
plt.grid()
plt.show()
plt.close()
```

선형회귀 예시 (2) - 의료비에 영향을 미치는 요소

#01. 작업 준비

1. 패키지 참조하기
2. 데이터 가져오기

#02. 데이터 전처리

1. 데이터 프레임 복사 후 결측치와 데이터 타입 확인
2. 범주형 타입 변환

범주형 필드 이름

범주형 컬럼 타입 변환

#03. 탐색적 데이터 분석

1. 수치형 변수

- 1) 기초 통계량 확인
- 2) 전체 상자그림 확인
- 3) 개별 상자그림 확인
- 4) 히스토그램 확인
- 4) 각 변수간의 관계 파악

수치형 변수들의 이름

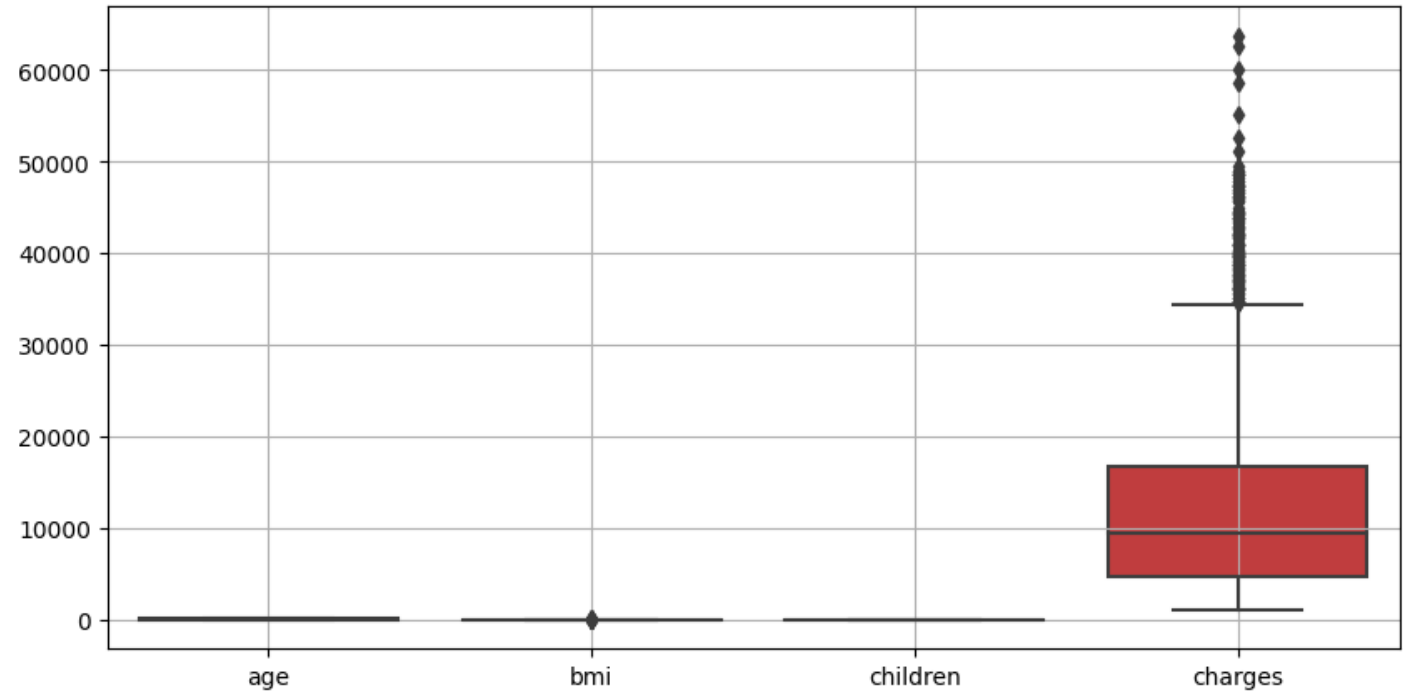
산점도 행렬

산점도 행렬

3) 개별 상자그림 확인

```
fig, ax = plt.subplots(2, 2, figsize=(13, 10))
rows = len(ax)
cols = len(ax[0])

for i in range(0, rows):
    for j in range(0, cols):
        idx = i * cols + j
        fieldName = desc.columns[idx]
        field = edf2[fieldName]
        sb.boxplot(edf, y=field, ax=ax[i][j])
```



선형회귀 예시 (2) - 의료비에 영향을 미치는 요소

#01. 작업 준비

1. 패키지 참조하기
2. 데이터 가져오기

#02. 데이터 전처리

1. 데이터 프레임 복사 후 결측치와 데이터 타입 확인
2. 범주형 타입 변환

범주형 필드 이름

범주형 컬럼 타입 변환

#03. 탐색적 데이터 분석

1. 수치형 변수
 - 1) 기초 통계량 확인
 - 2) 전체 상자그림 확인
 - 3) 개별 상자그림 확인
 - 4) 히스토그램 확인
- 4) 각 변수간의 관계 파악

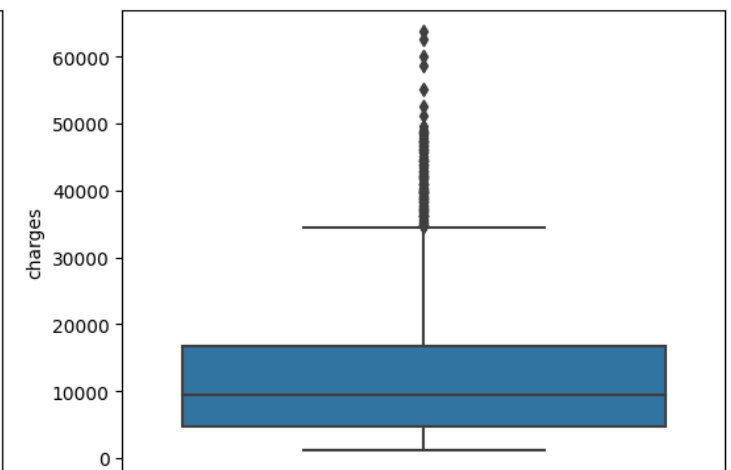
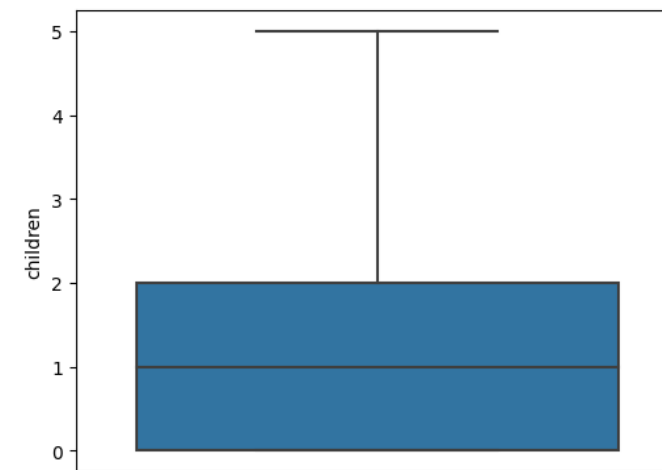
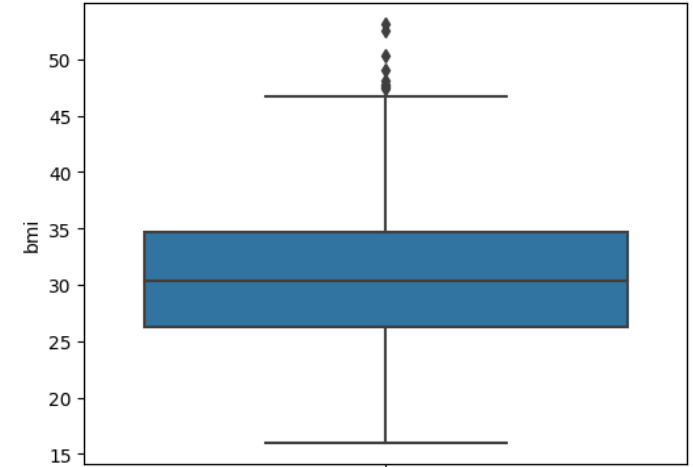
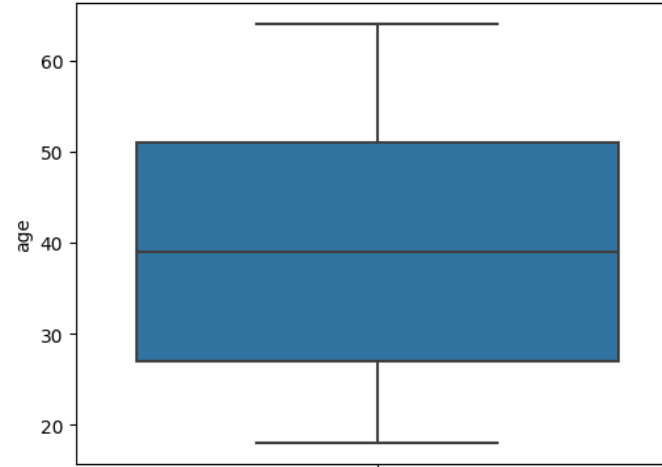
수치형 변수들의 이름

산점도 행렬

산점도 행렬

```
if idx+1 == len(desc.columns):
    break
```

```
plt.show()
plt.close()
```



4) 히스토그램 확인

선형회귀 예시 (2) - 의료비에 영향을 미치는 요소

#01. 작업 준비

1. 패키지 참조하기
2. 데이터 가져오기

#02. 데이터 전처리

1. 데이터 프레임 복사 후 결측치와 데이터 타입 확인
2. 범주형 타입 변환
 - 범주형 필드 이름
 - 범주형 컬럼 타입 변환

#03. 탐색적 데이터 분석

1. 수치형 변수
 - 1) 기초 통계량 확인
 - 2) 전체 상자그림 확인
 - 3) 개별 상자그림 확인
 - 4) 히스토그램 확인
- 4) 각 변수간의 관계 파악
 - 수치형 변수들의 이름
 - 산점도 행렬

산점도 행렬

```
fig, ax = plt.subplots(2, 2, figsize=(16, 8))

rows = len(ax)
cols = len(ax[0])

for i in range(rows):
    for j in range(cols):
        idx = i * cols + j
        fieldName = desc.columns[idx]
        field = edf[fieldName]

        hist, bins = np.histogram(field, bins=5)
        bins2 = np.round(bins, 1)

        sb.histplot(data=edf2, x=fieldName, bins=5, kde=True, ax=ax[i][j])
        ax[i][j].set_xticks(bins2)
        ax[i][j].set_xticklabels(bins2)

        if idx+1 == len(desc.columns):
            break

plt.show()
plt.close()
```

선형회귀 예시 (2) - 의료비에 영향을 미치는 요소

#01. 작업 준비

1. 패키지 참조하기
2. 데이터 가져오기

#02. 데이터 전처리

1. 데이터 프레임 복사 후 결측치와 데이터 타입 확인

2. 범주형 타입 변환

범주형 필드 이름

범주형 컬럼 타입 변환

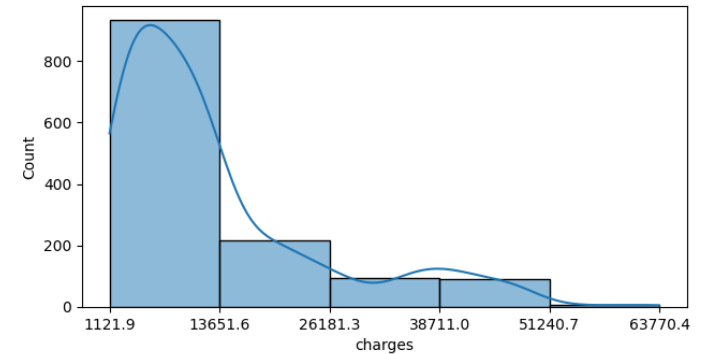
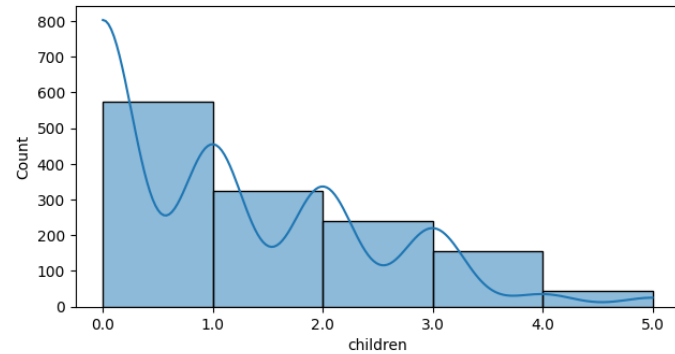
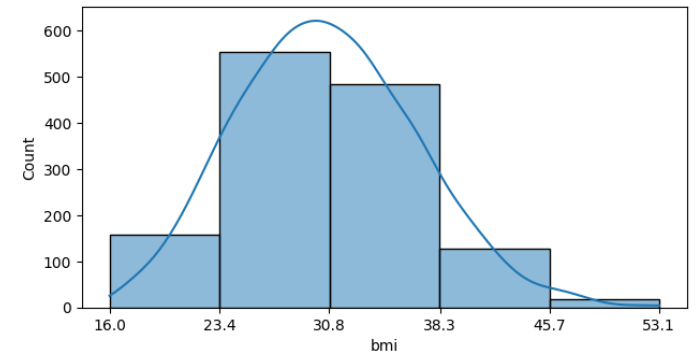
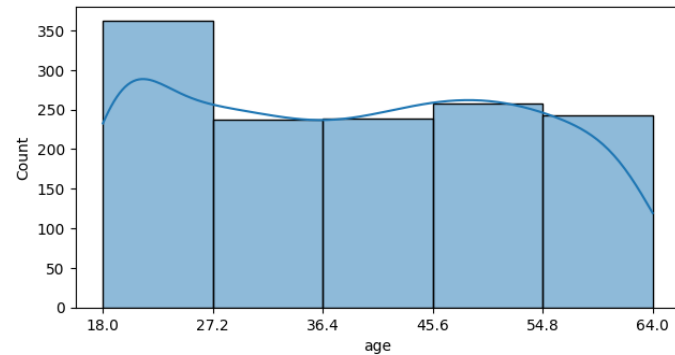
#03. 탐색적 데이터 분석

1. 수치형 변수
 - 1) 기초 통계량 확인
 - 2) 전체 상자그림 확인
 - 3) 개별 상자그림 확인
 - 4) 히스토그램 확인
- 4) 각 변수간의 관계 파악

수치형 변수들의 이름

산점도 행렬

산점도 행렬



대부분의 사람들은 연간 \$15,000 이하의 의료비 지출에 분포되어 있음을 알 수 있다.

마찬가지로 bmi지수를 살펴보면 과체중이상의 데이터가 절반 이상을 차지하는 것을 알 수 있다.

4) 각 변수간의 관계 파악

수치형 변수들의 이름

```
nnames = list(desc.columns)
nnames
```

선형회귀 예시 (2) - 의료비에 영향을 미치는 요소

#01. 작업 준비

1. 패키지 참조하기
2. 데이터 가져오기

#02. 데이터 전처리

1. 데이터 프레임 복사 후 결측치와 데이터 타입 확인
2. 범주형 타입 변환

범주형 필드 이름

범주형 컬럼 타입 변환

#03. 탐색적 데이터 분석

1. 수치형 변수
 - 1) 기초 통계량 확인
- 2) 전체 상자그림 확인
- 3) 개별 상자그림 확인
 - 4) 히스토그램 확인
- 4) 각 변수간의 관계 파악

수치형 변수들의 이름

산점도 행렬

산점도 행렬

```
['age', 'bmi', 'children', 'charges']
```

```
ndf = edf.filter(names)
ndf.head()
```

	age	bmi	children	charges
0	19	27.900	0	16884.92400
1	18	33.770	1	1725.55230
2	28	33.000	3	4449.46200
3	33	22.705	0	21984.47061
4	32	28.880	0	3866.85520

산점도 행렬

실행 속도 관계로 주석으로 막아둠

```
# plt.figure(figsize=(20, 20))
# g = sb.pairplot(ndf, diag_kind='kde')
# g.map_upper(sb.kdeplot, alpha=0.3)
# g.map_lower(sb.regplot, scatter=False, truncate=False, ci=False)
# plt.savefig("pairplot.png", dpi=200)
# plt.show()
# plt.close()
```

 pairplot.png

선형회귀 예시 (2) - 의료비에 영향을 미치는 요소

#01. 작업 준비

1. 패키지 참조하기
2. 데이터 가져오기

#02. 데이터 전처리

1. 데이터 프레임 복사 후 결측치와 데이터 타입 확인
2. 범주형 타입 변환

범주형 필드 이름

범주형 컬럼 타입 변환

#03. 탐색적 데이터 분석

1. 수치형 변수
 - 1) 기초 통계량 확인
- 2) 전체 상자그림 확인
- 3) 개별 상자그림 확인
 - 4) 히스토그램 확인
- 4) 각 변수간의 관계 파악

수치형 변수들의 이름

산점도 행렬

산점도 행렬

이 그림에서 어떤 패턴이 눈에 띄는지 살펴보면 특정한 관계를 찾기는 어려워보임

여기 연령과 의료비지출의 산포도를 살펴보니, 상대적으로 직선 형태로 분포되어 있음을 볼 수 있다.

또, bmi지수와 의료비지출은 크게 두 개의 군집(cluster)로 나뉘어져 있는 것으로 보인다.

전체적으로 강한 상관관계를 보이지는 않지만 `age-bmi`, `age-charges`, `children-charges` 가 약한의 상관관계를 보인다.

나이가 들수록 몸무게가 증가하고, bmi 수치가 높거나 부양가족 수가 많아질 수록 의료비가 증가하는 것은 어느정도 합리적인 결과라 할 수 있겠다.

상관행렬

대각선은 변수 자신이기 때문에 항상 '1'이 표기됨.

상관계수는 1에 가까울 수록 두 변수가 같은 방향으로 양의 상관관계가 높다고 판단할 수 있고, -1에 가까울 수록 반대 방향으로 음의 상관관계가 높다는 것을 나타냄

```
corr = ndf.corr(method='pearson')
helper.prettyPrint(corr)
```

	age	bmi	children	charges
age	1	0.109272	0.042469	0.299008
bmi	0.109272	1	0.0127589	0.198341
children	0.042469	0.0127589	1	0.0679982

선형회귀 예시 (2) - 의료비에 영향을 미치는 요소

#01. 작업 준비

1. 패키지 참조하기
2. 데이터 가져오기

#02. 데이터 전처리

1. 데이터 프레임 복사 후 결측치와 데이터 타입 확인
2. 범주형 타입 변환

범주형 필드 이름

범주형 컬럼 타입 변환

#03. 탐색적 데이터 분석

1. 수치형 변수
 - 1) 기초 통계량 확인
- 2) 전체 상자그림 확인
- 3) 개별 상자그림 확인
 - 4) 히스토그램 확인
- 4) 각 변수간의 관계 파악

수치형 변수들의 이름

산점도 행렬

산점도 행렬

charges	0.299008	0.198341	0.0679982	1
+	+	+	+	+

연령, bmi지수, 부양가족 수, 의료비지출은 약하지만 모두 양(+)의 상관관계를 보이고 있다.

예를 들어, 연령과 bmi지수는 나이가 들어갈 수록 몸무게가 증가되면서 bmi 지수가 높아지는 경향을 설명할 수 있고, 부양가족 수가 증가하면 의료비 지출이 많아진다고 보는 것도 합리적인 판단이 될 수 있다.

5) PCA 분석

회귀분석에 필요한 요인들을 선정하기 위해 주성분 분석을 수행한다.

데이터 표준화

범주형은 PCA를 수행할 수 없기 때문에 수치형 변수만 추출해 둔 `ndf` 를 사용한다.

종속 변수인 의료비 필드는 제외하고 진행한다.

```
x_train_std_df, y_train_std_df = helper.scaling(ndf[names], 'charges')
x_train_std_df
```

	age	bmi	children
0	-1.438764	-0.453320	-0.908614
1	-1.509965	0.509621	-0.078767
2	-0.797954	0.383307	1.580926
3	-0.441948	-1.305531	-0.908614

선형회귀 예시 (2) - 의료비에 영향을 미치는 요소

#01. 작업 준비

1. 패키지 참조하기
2. 데이터 가져오기

#02. 데이터 전처리

1. 데이터 프레임 복사 후 결측치와 데이터 타입 확인
2. 범주형 타입 변환

범주형 필드 이름

범주형 컬럼 타입 변환

#03. 탐색적 데이터 분석

1. 수치형 변수
 - 1) 기초 통계량 확인
- 2) 전체 상자그림 확인
- 3) 개별 상자그림 확인
 - 4) 히스토그램 확인
- 4) 각 변수간의 관계 파악

수치형 변수들의 이름

산점도 행렬

산점도 행렬

	age	bmi	children
4	-0.513149	-0.292556	-0.908614
...
1333	0.768473	0.050297	1.580926
1334	-1.509965	0.206139	-0.908614
1335	-1.509965	1.014878	-0.908614
1336	-1.296362	-0.797813	-0.908614
1337	1.551686	-0.261388	-0.908614

1338 rows × 3 columns

PCA

```
model = pca()
# 표준화 결과를 활용하여 주성분 분석 수행
fit = model.fit_transform(x_train_std_df)
topfeat = fit['topfeat']

best = topfeat.query("type='best'")
best_names = list(set(list(best['feature'])))
print(best_names)

topfeat
```

선형회귀 예시 (2) - 의료비에 영향을 미치는 요소

#01. 작업 준비

1. 패키지 참조하기
2. 데이터 가져오기

#02. 데이터 전처리

1. 데이터 프레임 복사 후 결측치와 데이터 타입 확인

2. 범주형 타입 변환

범주형 필드 이름

범주형 컬럼 타입 변환

#03. 탐색적 데이터 분석

1. 수치형 변수

1) 기초 통계량 확인

- 2) 전체 상자그림 확인

- 3) 개별 상자그림 확인

4) 히스토그램 확인

- 4) 각 변수간의 관계 파악

수치형 변수들의 이름

산점도 행렬

산점도 행렬

```
[pca] >Extracting column labels from dataframe.
[pca] >Extracting row labels from dataframe.
[pca] >The PCA reduction is performed to capture [95.0%] explained variance.
[pca] >Fit using PCA.
[pca] >Compute loadings and PCs.
[pca] >Compute explained variance.
[pca] >Number of components is [3] that covers the [95.00%] explained variance.
[pca] >The PCA reduction is performed on the [3] columns of the input dataframe.
[pca] >Fit using PCA.
[pca] >Compute loadings and PCs.
[pca] >Outlier detection using Hotelling T2 test with alpha=[0.05] and n_std=[3].
[pca] >Multiple test correction applied for Hotelling T2 test: [fdr_bh]
[pca] >Outlier detection using SPE/DmodX with n_std=[3]
['children', 'age']
```

	PC	feature	loading	type
0	PC1	age	0.692028	best
1	PC2	children	0.931148	best
2	PC3	age	-0.717326	best
3	PC3	bmi	0.669385	weak

2. 범주형 변수

1) 종류별로 데이터 수량 확인

선형회귀 예시 (2) - 의료비에 영향을 미치는 요소

#01. 작업 준비

1. 패키지 참조하기
2. 데이터 가져오기

#02. 데이터 전처리

1. 데이터 프레임 복사 후 결측치와 데이터 타입 확인
2. 범주형 타입 변환
 - 범주형 필드 이름
 - 범주형 컬럼 타입 변환

#03. 탐색적 데이터 분석

1. 수치형 변수
 - 1) 기초 통계량 확인
 - 2) 전체 상자그림 확인
 - 3) 개별 상자그림 확인
 - 4) 히스토그램 확인
- 4) 각 변수간의 관계 파악
 - 수치형 변수들의 이름
 - 산점도 행렬

```
for name in cnames:
    helper.prettyPrint(edf2[name].value_counts(), title="count")
```

sex	count
male	676
female	662

smoker	count
no	1064
yes	274

region	count
southeast	364
northwest	325
southwest	325
northeast	324

2) 범주형 데이터의 데이터 분포 시각화

선형회귀 예시 (2) - 의료비에 영향을 미치는 요소

#01. 작업 준비

1. 패키지 참조하기
2. 데이터 가져오기

#02. 데이터 전처리

1. 데이터 프레임 복사 후 결측치와 데이터 타입 확인
2. 범주형 타입 변환

범주형 필드 이름

범주형 컬럼 타입 변환

#03. 탐색적 데이터 분석

1. 수치형 변수
 - 1) 기초 통계량 확인
 - 2) 전체 상자그림 확인
 - 3) 개별 상자그림 확인
 - 4) 히스토그램 확인
- 4) 각 변수간의 관계 파악

수치형 변수들의 이름

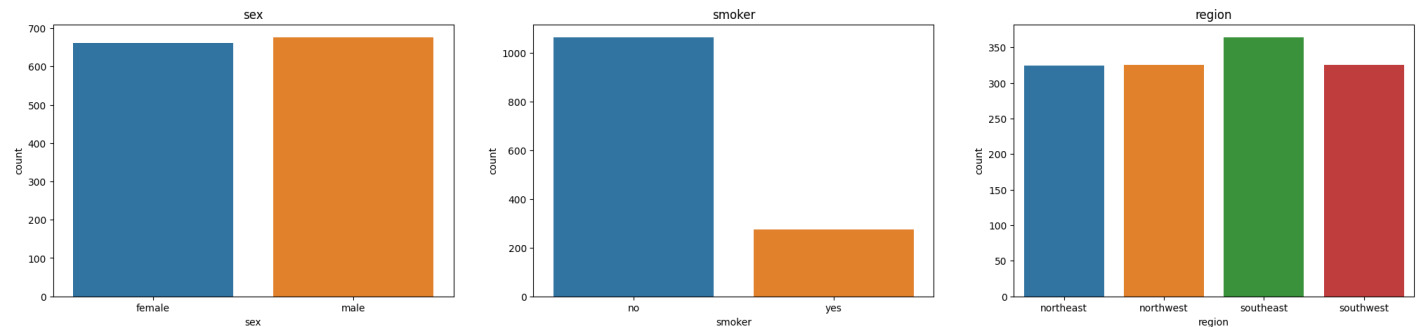
산점도 행렬

산점도 행렬

```
fig, ax = plt.subplots(1, len(cnames), figsize=(25, 5))

for i, v in enumerate(cnames):
    vc = DataFrame(edf2[v].value_counts(), columns=['count'])
    #print(vc)
    sb.barplot(data=vc, x=vc.index, y='count', ax=ax[i])
    ax[i].set_title(v)

plt.show()
plt.close()
```



흡연 여부의 경우 비흡연자가 많이 분포되어 있다.

그 밖에 성별과 지역의 경우 비슷하게 분포되어 있기 때문에 분산분석을 통해 통제요인으로 넣는 것을 고려해 볼 수 있겠다.

3) 범주형 변수에 따라 평균이 차이가 나는지 확인하기

라벨링을 적용한 데이터프레임 생성

```
ldf = helper.setCategory(edf, fields=cnames, labelling=True)
```

선형회귀 예시 (2) - 의료비에 영향을 미치는 요소

#01. 작업 준비

1. 패키지 참조하기
2. 데이터 가져오기

#02. 데이터 전처리

1. 데이터 프레임 복사 후 결측치와 데이터 타입 확인

2. 범주형 타입 변환

범주형 필드 이름

범주형 컬럼 타입 변환

#03. 탐색적 데이터 분석

1. 수치형 변수

1) 기초 통계량 확인

- 2) 전체 상자그림 확인

- 3) 개별 상자그림 확인

4) 히스토그램 확인

- 4) 각 변수간의 관계 파악

수치형 변수들의 이름

산점도 행렬

산점도 행렬

```
helper.prettyPrint(ldf.dtypes)
```

```
{'female': 0, 'male': 1}
{'no': 0, 'yes': 1}
{'northeast': 0, 'northwest': 1, 'southeast': 2, 'southwest': 3}
+-----+-----+
|         | value |
+-----+-----+
| age     | int64 |
| sex     | int32 |
| bmi     | float64 |
| children | int64 |
| smoker  | int32 |
| region  | int32 |
| charges | float64 |
+-----+-----+
```

분산분석

```
lm = ols('charges ~ C(sex)+C(smoker)+C(region)+C(sex):C(smoker)+C(smoker):C(region)', data=ldf)
lmdf = anova_lm(lm)
lmdf['결과'] = lmdf['PR(>F)'] < 0.05
helper.prettyPrint(lmdf)
```

```
+-----+-----+-----+-----+
|         | df | sum_sq | mean_sq |
+-----+-----+-----+-----+
```

선형회귀 예시 (2) - 의료비에 영향을 미치는 요소

#01. 작업 준비

1. 패키지 참조하기
2. 데이터 가져오기

#02. 데이터 전처리

1. 데이터 프레임 복사 후 결측치와 데이터 타입 확인
2. 범주형 타입 변환

범주형 필드 이름

범주형 컬럼 타입 변환

#03. 탐색적 데이터 분석

1. 수치형 변수
 - 1) 기초 통계량 확인
 - 2) 전체 상자그림 확인
 - 3) 개별 상자그림 확인
 - 4) 히스토그램 확인
- 4) 각 변수간의 관계 파악

수치형 변수들의 이름

산점도 행렬

산점도 행렬

C(sex)	1	6.4359e+08	6.4359e+08	1
C(smoker)	1	1.20878e+11	1.20878e+11	220
C(region)	3	1.078e+08	3.59335e+07	0.6
C(sex):C(smoker)	1	4.90416e+08	4.90416e+08	8.9
C(smoker):C(region)	3	1.34408e+09	4.48028e+08	8.1
C(region):C(sex)	3	1.38228e+06	460760	0.0083
C(sex):C(smoker):C(region)	3	7.51706e+07	2.50569e+07	0.45
Residual	1322	7.2534e+10	5.48669e+07	

성별과 흡연 여부에 대한 p값이 모두 0.05 미만이므로 두 요인은 의료비 지출에 통계적으로 유의미한 영향을 미친다고 볼 수 있다.

성별과 흡연량, 흡연량과 지역 간에는 교호작용 효과가 있음이 발견되었다.

교호작용을 보이는 변수간의 비교

```
fig, (ax1, ax2) = plt.subplots(1, 2, figsize=(15, 5))

sb.countplot(data=edf, x='smoker', hue='sex', ax=ax1)
sb.countplot(data=edf, x='smoker', hue='region', ax=ax2)

plt.show()
plt.close()
```

선형회귀 예시 (2) - 의료비에 영향을 미치는 요소

#01. 작업 준비

1. 패키지 참조하기
2. 데이터 가져오기

#02. 데이터 전처리

1. 데이터 프레임 복사 후 결측치와 데이터 타입 확인
2. 범주형 타입 변환

범주형 필드 이름

범주형 컬럼 타입 변환

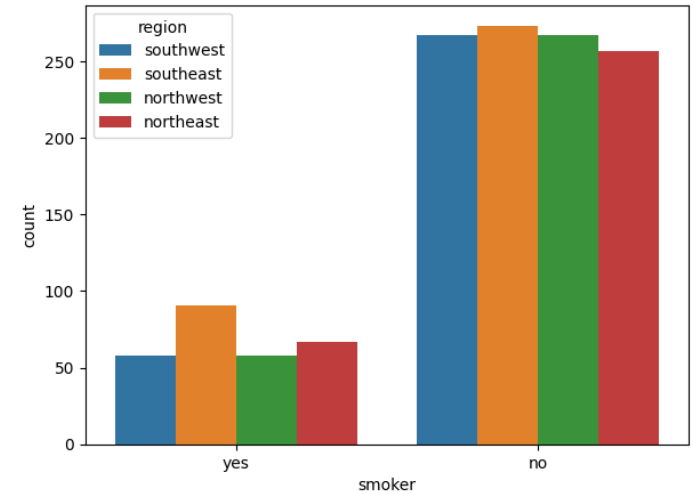
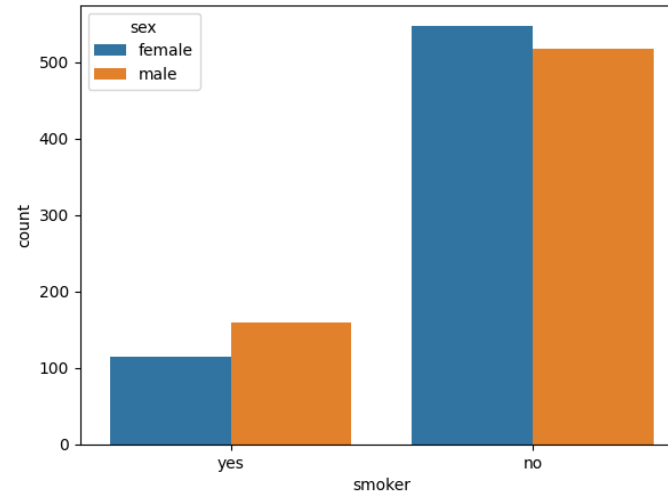
#03. 탐색적 데이터 분석

1. 수치형 변수
 - 1) 기초 통계량 확인
 - 2) 전체 상자그림 확인
 - 3) 개별 상자그림 확인
 - 4) 히스토그램 확인
- 4) 각 변수간의 관계 파악

수치형 변수들의 이름

산점도 행렬

산점도 행렬



#04. 최종적으로 선정된 요인

구분	변수	의미	기타
종속변수	charges	의료비	수치형 데이터
독립변수	age	수익자의 연령	수치형
독립변수	bmi(?)	미만도. 몸무게를 키의 제곱으로 나눈 값.	수치형 정상범위: 18.5~24.9
독립변수	children	의료보험이 적용되는 자녀 수	수치형 데이터
통제요인	sex	계약자의 성별	범주형 데이터 (female/male)

선형회귀 예시 (2) - 의료비에 영향을 미치는 요소

#01. 작업 준비

1. 패키지 참조하기
2. 데이터 가져오기

#02. 데이터 전처리

1. 데이터 프레임 복사 후 결측치와 데이터 타입 확인
2. 범주형 타입 변환

범주형 필드 이름

범주형 컬럼 타입 변환

#03. 탐색적 데이터 분석

1. 수치형 변수
 - 1) 기초 통계량 확인
- 2) 전체 상자그림 확인
- 3) 개별 상자그림 확인
 - 4) 히스토그램 확인
- 4) 각 변수간의 관계 파악

수치형 변수들의 이름

산점도 행렬

산점도 행렬

구분	변수	의미	기타
통제요인	smoker	흡연 여부	범주형 데이터(yes/no)

#05. 다중선형회귀 분석

- case 1 : 모든 변수 적용
- case 2 : bmi를 제거하고 적용
- case 3 : 모든 변수 적용 + 표준화 적용
- case 4 : bmi를 제거하고 적용 + 표준화 적용

1. 분석 케이스에 따른 분석용 데이터 생성

```
def get_df(case_number, is_scale=False):
    # bmi를 제거하지 않은 경우
    if case_number == 1:
        # 사용할 변수 이름들
        fnames1 = ['charges', 'age', 'bmi', 'children', 'sex', 'smoker']
        # fname1 중에서 더미변수로 처리할 변수 이름들
        fnames2 = ['sex', 'smoker']
    # bmi를 제거한 경우
    elif case_number == 2:
        # 사용할 변수 이름들
        fnames1 = ['charges', 'age', 'children', 'sex', 'smoker']
        # fname1 중에서 더미변수로 처리할 변수 이름들
        fnames2 = ['sex', 'smoker']
    # 성별을 제거한 경우
    elif case_number == 3:
```

선형회귀 예시 (2) - 의료비에 영향을 미치는 요소

#01. 작업 준비

1. 패키지 참조하기
2. 데이터 가져오기

#02. 데이터 전처리

1. 데이터 프레임 복사 후 결측치와 데이터 타입 확인
2. 범주형 타입 변환
 - 범주형 필드 이름
 - 범주형 컬럼 타입 변환

#03. 탐색적 데이터 분석

1. 수치형 변수
 - 1) 기초 통계량 확인
 - 2) 전체 상자그림 확인
 - 3) 개별 상자그림 확인
 - 4) 히스토그램 확인
- 4) 각 변수간의 관계 파악
 - 수치형 변수들의 이름
 - 산점도 행렬

산점도 행렬

```
# 사용할 변수 이름들
fnames1 = ['charges', 'age', 'bmi', 'children', 'smoker']
# fname1 중에서 더미변수로 처리할 변수 이름들
fnames2 = ['smoker']

# 성별과 bmi를 제거한 경우
elif case_number == 4:
    # 사용할 변수 이름들
    fnames1 = ['charges', 'age', 'children', 'smoker']
    # fname1 중에서 더미변수로 처리할 변수 이름들
    fnames2 = ['smoker']

# 표준화를 적용하지 않은 경우
if not is_scale:
    tmp = origin.filter(fnames1)
# 표준화를 적용한 경우
else:
    # 미리 적용해 둔 표준화 결과를 병합
    left = merge(x_train_std_df, y_train_std_df, left_index=True, right_index=True)
    # 원본에서 명목형만 다시 추출
    right = origin.filter(fnames2)
    # 결합
    tmp = merge(left, right, left_index=True, right_index=True)
    None

tmp2 = get_dummies(tmp, columns=fnames2, drop_first=True, dtype='int')
return tmp2
```

```
target_df = get_df(3, True)
helper.prettyPrint(target_df.head())
```

선형회귀 예시 (2) - 의료비에 영향을 미치는 요소

#01. 작업 준비

1. 패키지 참조하기
2. 데이터 가져오기

#02. 데이터 전처리

1. 데이터 프레임 복사 후 결측치와 데이터 타입 확인
2. 범주형 타입 변환
 - 범주형 필드 이름
 - 범주형 컬럼 타입 변환

#03. 탐색적 데이터 분석

1. 수치형 변수
 - 1) 기초 통계량 확인
 - 2) 전체 상자그림 확인
 - 3) 개별 상자그림 확인
 - 4) 히스토그램 확인
- 4) 각 변수간의 관계 파악
 - 수치형 변수들의 이름
 - 산점도 행렬

```
# 독립변수 이름만 추출
xnames = list(target_df.columns)
xnames.remove('charges')
#xnames

ols_result = helper.myOls(target_df, y='charges', x=xnames)

helper.prettyPrint(ols_result.table)
print(ols_result.result, end="\n\n")

print(ols_result.goodness, end="\n\n")

for i in ols_result.varstr:
    print(i)
```

	charges	age	bmi	children	smoker_yes
0	0.298584	-1.43876	-0.45332	-0.908614	1
1	-0.953689	-1.50997	0.509621	-0.0787672	0
2	-0.728675	-0.797954	0.383307	1.58093	0
3	0.719843	-0.441948	-1.30553	-0.908614	0
4	-0.776802	-0.513149	-0.292556	-0.908614	0

	B	표준오차	β	t	유의
('charges', 'age')	0.2992	0.014	0	21.675*	
('charges', 'bmi')	0.1621	0.014	0	11.756*	

선형회귀 예시 (2) - 의료비에 영향을 미치는 요소

#01. 작업 준비

1. 패키지 참조하기
2. 데이터 가져오기

#02. 데이터 전처리

1. 데이터 프레임 복사 후 결측치와 데이터 타입 확인
2. 범주형 타입 변환

범주형 필드 이름

범주형 컬럼 타입 변환

#03. 탐색적 데이터 분석

1. 수치형 변수
 - 1) 기초 통계량 확인
- 2) 전체 상자그림 확인
- 3) 개별 상자그림 확인
 - 4) 히스토그램 확인
- 4) 각 변수간의 관계 파악

수치형 변수들의 이름

산점도 행렬

산점도 행렬

('charges', 'children')	0.0471	0.014	0	3.436*
('charges', 'smoker_yes')	1.967	0.034	0	57.904*

+-----+-----+-----+-----+-----+

$R(0.750)$, $R^2(0.749)$, $F(998.1)$, 유의확률(0.00), Durbin-Watson(2.087)

charges에 대하여 age,bmi,children,smoker_yes로 예측하는 회귀분석을 실시한 결과

age의 회귀계수는 0.2992($p < 0.05$)로, charges에 대하여 유의미한 예측변인인 것으로
 bmi의 회귀계수는 0.1621($p < 0.05$)로, charges에 대하여 유의미한 예측변인인 것으로
 children의 회귀계수는 0.0471($p < 0.05$)로, charges에 대하여 유의미한 예측변인인 것
 smoker_yes의 회귀계수는 1.9670($p < 0.05$)로, charges에 대하여 유의미한 예측변인인

3. 결과 비교

1) 나이에 따른 의료비 지출

```
plt.figure(figsize=(15, 7))
sb.regplot(data=target_df, x='age', y='charges')
sb.regplot(data=target_df, x='age', y=ols_result.fit.fittedvalues, color='red')
plt.grid()
plt.plot()
plt.show()
```


선형회귀 예시 (2) - 의료비에 영향을 미치는 요소

#01. 작업 준비

1. 패키지 참조하기
2. 데이터 가져오기

#02. 데이터 전처리

1. 데이터 프레임 복사 후 결측치와 데이터 타입 확인
2. 범주형 타입 변환

범주형 필드 이름

범주형 컬럼 타입 변환

#03. 탐색적 데이터 분석

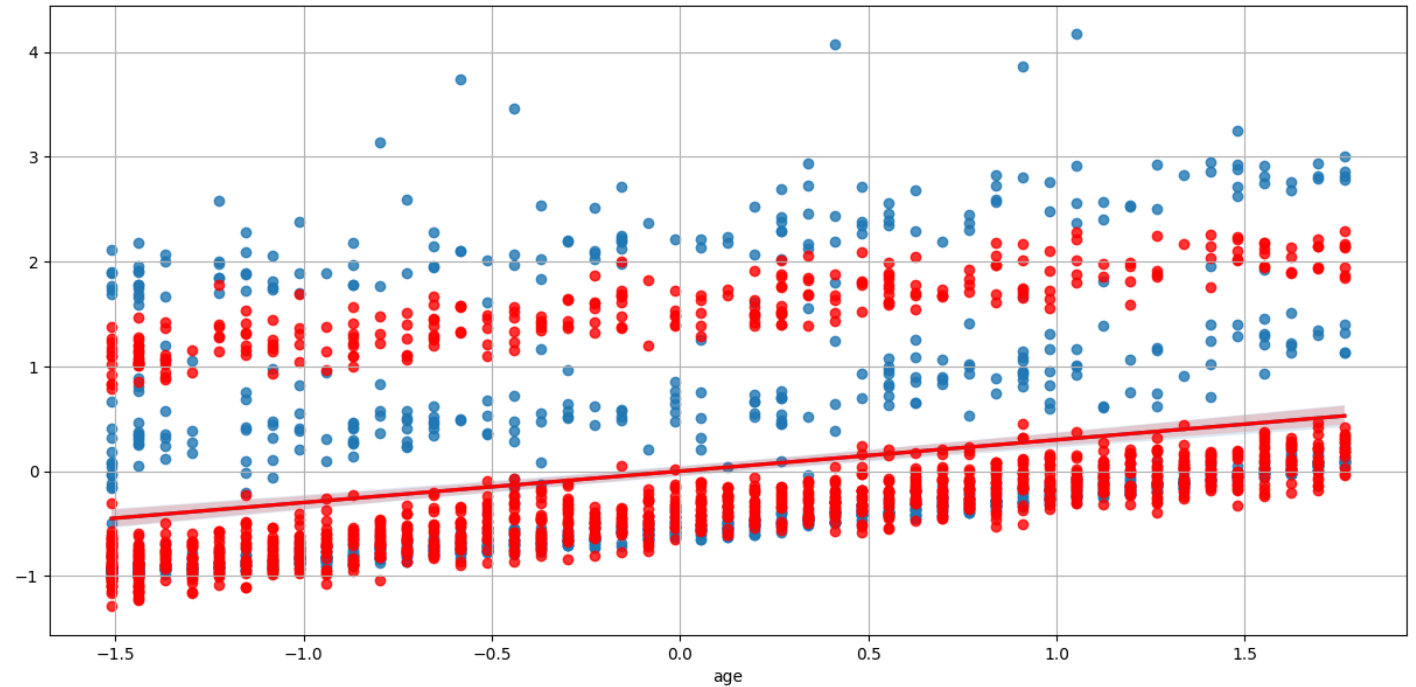
1. 수치형 변수

- 1) 기초 통계량 확인
- 2) 전체 상자그림 확인
- 3) 개별 상자그림 확인
- 4) 히스토그램 확인
- 4) 각 변수간의 관계 파악

수치형 변수들의 이름

산점도 행렬

산점도 행렬



2) BMI에 따른 의료비 지출 비교

```
plt.figure(figsize=(15, 7))
sb.regplot(data=target_df, x='bmi', y='charges')
sb.regplot(data=target_df, x='bmi', y=ols_result.fit.fittedvalues, color='red')
plt.grid()
plt.plot()
plt.show()
```

선형회귀 예시 (2) - 의료비에 영향을 미치는 요소

#01. 작업 준비

1. 패키지 참조하기
2. 데이터 가져오기

#02. 데이터 전처리

1. 데이터 프레임 복사 후 결측치와 데이터 타입 확인

2. 범주형 타입 변환

범주형 필드 이름

범주형 컬럼 타입 변환

#03. 탐색적 데이터 분석

1. 수치형 변수

1) 기초 통계량 확인

- 2) 전체 상자그림 확인

- 3) 개별 상자그림 확인

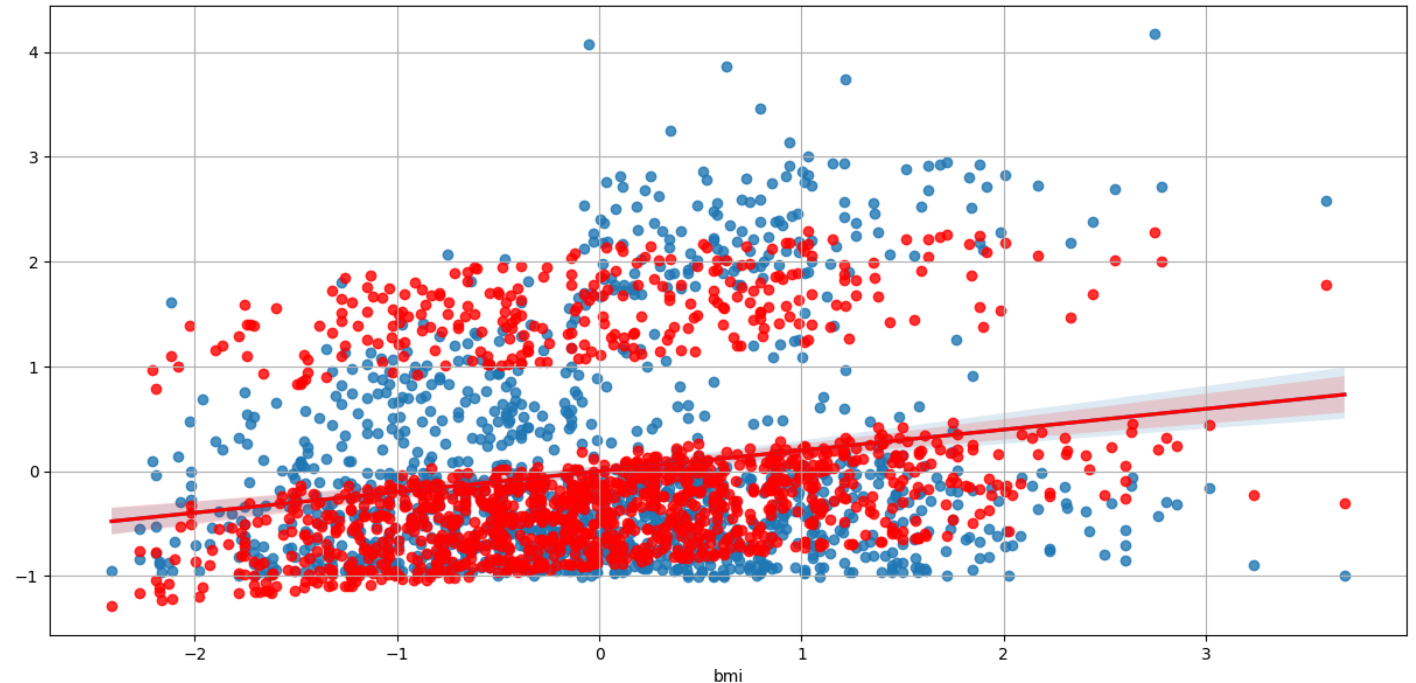
4) 히스토그램 확인

- 4) 각 변수간의 관계 파악

수치형 변수들의 이름

산점도 행렬

산점도 행렬



#06. 데이터 도메인 지식

도메인 지식이란 특정 분야의 전문화된 지식.

ex) 노하우

도메인 지식을 활용하면 도출된 분석모델의 성능을 개선할 수 있다.

1. 의료비 지출

의료비 지출에 대한 연령의 영향은 전 연령에 걸쳐 일정하지 않다.

20,30대와 50,60,70대 간의 의료비 지출 차이는 크게 날 수 밖에 없다.

기존의 연령변수는 전형적인 선형회귀 방정식을 따른다.

선형회귀 예시 (2) - 의료비에 영향을 미치는 요소

#01. 작업 준비

1. 패키지 참조하기
2. 데이터 가져오기

#02. 데이터 전처리

1. 데이터 프레임 복사 후 결측치와 데이터 타입 확인
2. 범주형 타입 변환

범주형 필드 이름

범주형 컬럼 타입 변환

#03. 탐색적 데이터 분석

1. 수치형 변수
 - 1) 기초 통계량 확인
 - 2) 전체 상자그림 확인
 - 3) 개별 상자그림 확인
 - 4) 히스토그램 확인
- 4) 각 변수간의 관계 파악

수치형 변수들의 이름

산점도 행렬

산점도 행렬

$$y = \{a_1\}x + b$$

하지만 고연령대일수록 증가폭이 커지는 현상을 설명하기 위해서는 높은 차수의 항을 회귀 모델에 추가해서 다항식으로 만들어 주면 된다.

$$y = \{a_2\}^2x + \{a_1\}x + b$$

연령을 제공한 형태로 연령 변수 교체

```
tmp_df = DataFrame({'age2': origin['age'] ** 2}, index=origin.index)
age2_std = StandardScaler().fit_transform(tmp_df)
target_df['age'] = age2_std
target_df.head()
```

	charges	age	bmi	children	smoker_yes
0	0.298584	-1.220462	-0.453320	-0.908614	1
1	-0.953689	-1.253341	0.509621	-0.078767	0
2	-0.728675	-0.844579	0.383307	1.580926	0
3	0.719843	-0.573551	-1.305531	-0.908614	0
4	-0.776802	-0.631311	-0.292556	-0.908614	0

회귀분석 수행

```
xnames = list(target_df.columns)
xnames.remove('charges')

ols_result = helper.myOls(target_df, y='charges', x=xnames)
```

선형회귀 예시 (2) - 의료비에 영향을 미치는 요소

#01. 작업 준비

1. 패키지 참조하기
2. 데이터 가져오기

#02. 데이터 전처리

1. 데이터 프레임 복사 후 결측치와 데이터 타입 확인
2. 범주형 타입 변환
 - 범주형 필드 이름
 - 범주형 컬럼 타입 변환

#03. 탐색적 데이터 분석

1. 수치형 변수
 - 1) 기초 통계량 확인
 - 2) 전체 상자그림 확인
 - 3) 개별 상자그림 확인
 - 4) 히스토그램 확인
- 4) 각 변수간의 관계 파악
 - 수치형 변수들의 이름
 - 산점도 행렬

```
helper.prettyPrint(ols_result.table)
print(ols_result.result, end="\n\n")

print(ols_result.goodness, end="\n\n")

for i in ols_result.varstr:
    print(i)
```

	B	표준오차	β	t	유의
('charges', 'age')	0.3036	0.014	0	22.129*	
('charges', 'bmi')	0.1603	0.014	0	11.689*	
('charges', 'children')	0.0608	0.014	0	4.464*	
('charges', 'smoker_yes')	1.9679	0.034	0	58.247*	

$R(0.752)$, $R^2(0.752)$, $F(1013.)$, 유의확률(0.00), Durbin-Watson(2.094)

charges에 대하여 age,bmi,children,smoker_yes로 예측하는 회귀분석을 실시한 결과

age의 회귀계수는 0.3036($p < 0.05$)로, charges에 대하여 유의미한 예측변인인 것으로
 bmi의 회귀계수는 0.1603($p < 0.05$)로, charges에 대하여 유의미한 예측변인인 것으로
 children의 회귀계수는 0.0608($p < 0.05$)로, charges에 대하여 유의미한 예측변인인 것
 smoker_yes의 회귀계수는 1.9679($p < 0.05$)로, charges에 대하여 유의미한 예측변인인

2. 비만도(BMI)

선형회귀 예시 (2) - 의료비에 영향을 미치는 요소

#01. 작업 준비

1. 패키지 참조하기
2. 데이터 가져오기

#02. 데이터 전처리

1. 데이터 프레임 복사 후 결측치와 데이터 타입 확인
2. 범주형 타입 변환

범주형 필드 이름

범주형 컬럼 타입 변환

#03. 탐색적 데이터 분석

1. 수치형 변수
 - 1) 기초 통계량 확인
 - 2) 전체 상자그림 확인
 - 3) 개별 상자그림 확인
 - 4) 히스토그램 확인
- 4) 각 변수간의 관계 파악

수치형 변수들의 이름

산점도 행렬

산점도 행렬

BMI는 특정 구간에서의 영향은 적지만 그 구간을 넘어가면 강한 영향을 미친다.

EDA를 진행하는 과정에서 BMI가 30이상인 사람과 30 미만인 사람들을 구분할 수 있음을 파악하였다.

이 내용을 더미변수로 추가할 수 있다.

BMI에 대한 비만도 파생 변수 만들기

```
tmp_df = origin.filter(['bmi'])
tmp_df['obesity'] = tmp_df['bmi'] >= 30
tmp_df['obesity'] = tmp_df['obesity'].astype(int)
tmp_df
```

	bmi	obesity
0	27.900	0
1	33.770	1
2	33.000	1
3	22.705	0
4	28.880	0
...
1333	30.970	1
1334	31.920	1
1335	36.850	1

선형회귀 예시 (2) - 의료비에 영향을 미치는 요소

#01. 작업 준비

1. 패키지 참조하기
2. 데이터 가져오기

#02. 데이터 전처리

1. 데이터 프레임 복사 후 결측치와 데이터 타입 확인
2. 범주형 타입 변환

범주형 필드 이름

범주형 컬럼 타입 변환

#03. 탐색적 데이터 분석

1. 수치형 변수
 - 1) 기초 통계량 확인
 - 2) 전체 상자그림 확인
 - 3) 개별 상자그림 확인
 - 4) 히스토그램 확인
- 4) 각 변수간의 관계 파악

수치형 변수들의 이름

산점도 행렬

산점도 행렬

	bmi	obesity
1336	25.800	0
1337	29.070	0

1338 rows × 2 columns

파생변수를 원래의 데이터프레임에 결합

```
target_df['obesity'] = tmp_df['obesity']
target_df.head()
```

	charges	age	bmi	children	smoker_yes	obesity
0	0.298584	-1.220462	-0.453320	-0.908614	1	0
1	-0.953689	-1.253341	0.509621	-0.078767	0	1
2	-0.728675	-0.844579	0.383307	1.580926	0	1
3	0.719843	-0.573551	-1.305531	-0.908614	0	0
4	-0.776802	-0.631311	-0.292556	-0.908614	0	0

회귀분석 수행

```
xnames = list(target_df.columns)
xnames.remove('charges')

ols_result = helper.myOls(target_df, y='charges', x=xnames)
```

선형회귀 예시 (2) - 의료비에 영향을 미치는 요소

#01. 작업 준비

1. 패키지 참조하기
2. 데이터 가져오기

#02. 데이터 전처리

1. 데이터 프레임 복사 후 결측치와 데이터 타입 확인

2. 범주형 타입 변환

범주형 필드 이름

범주형 컬럼 타입 변환

#03. 탐색적 데이터 분석

1. 수치형 변수

1) 기초 통계량 확인

- 2) 전체 상자그림 확인

- 3) 개별 상자그림 확인

4) 히스토그램 확인

- 4) 각 변수간의 관계 파악

수치형 변수들의 이름

산점도 행렬

산점도 행렬

```
helper.prettyPrint(ols_result.table)
print(ols_result.result, end="\n\n")

print(ols_result.goodness, end="\n\n")

for i in ols_result.varstr:
    print(i)
```

	B	표준오차	β	t	유의
('charges', 'age')	0.3032	0.014	0	22.302*	
('charges', 'bmi')	0.0685	0.023	0	3.043*	
('charges', 'children')	0.0609	0.014	0	4.509*	
('charges', 'smoker_yes')	1.9684	0.033	0	58.813*	
('charges', 'obesity')	0.2304	0.045	0	5.119*	

$R(0.757)$, $R^2(0.756)$, $F(830.8)$, 유의확률(0.00), Durbin-Watson(2.098)

charges에 대하여 age,bmi,children,smoker_yes,obesity로 예측하는 회귀분석을 실시

age의 회귀계수는 0.3032($p < 0.05$)로, charges에 대하여 유의미한 예측변인인 것으로 판
bmi의 회귀계수는 0.0685($p < 0.05$)로, charges에 대하여 유의미한 예측변인인 것으로 판
children의 회귀계수는 0.0609($p < 0.05$)로, charges에 대하여 유의미한 예측변인인 것
smoker_yes의 회귀계수는 1.9684($p < 0.05$)로, charges에 대하여 유의미한 예측변인인
obesity의 회귀계수는 0.2304($p < 0.05$)로, charges에 대하여 유의미한 예측변인인 것

선형회귀 예시 (2) - 의료비에 영향을 미치는 요소

#01. 작업 준비

1. 패키지 참조하기
2. 데이터 가져오기

#02. 데이터 전처리

1. 데이터 프레임 복사 후 결측치와 데이터 타입 확인
2. 범주형 타입 변환

범주형 필드 이름

범주형 컬럼 타입 변환

#03. 탐색적 데이터 분석

1. 수치형 변수
 - 1) 기초 통계량 확인
- 2) 전체 상자그림 확인
- 3) 개별 상자그림 확인
- 4) 히스토그램 확인
- 4) 각 변수간의 관계 파악

수치형 변수들의 이름

산점도 행렬

산점도 행렬

3. 교호작용 추가

비만도와 흡연여부

```
xnames = list(target_df.columns)
xnames.remove('charges')

ols_result = helper.myOls(target_df, expr="charges~age+bmi+children+smoker_yes")

helper.prettyPrint(ols_result.table)
print(ols_result.result, end="\n\n")

print(ols_result.goodness, end="\n\n")

for i in ols_result.varstr:
    print(i)
```

	B	표준오차	β	t
('charges', 'age')	0.3109	0.011	0	28.781*
('charges', 'bmi')	-0.0981	0.019	0	-5.203*
('charges', 'children')	0.0648	0.011	0	6.041*
('charges', 'smoker_yes')	1.9651	0.027	0	73.902*
('charges', 'obesity')	0.2476	0.036	0	6.925*
('charges', 'bmi:smoker_yes')	0.7242	0.026	0	27.919*

선형회귀 예시 (2) - 의료비에 영향을 미치는 요소

#01. 작업 준비

1. 패키지 참조하기
2. 데이터 가져오기

#02. 데이터 전처리

1. 데이터 프레임 복사 후 결측치와 데이터 타입 확인
2. 범주형 타입 변환

범주형 필드 이름

범주형 컬럼 타입 변환

#03. 탐색적 데이터 분석

1. 수치형 변수
 - 1) 기초 통계량 확인
 - 2) 전체 상자그림 확인
 - 3) 개별 상자그림 확인
 - 4) 히스토그램 확인
- 4) 각 변수간의 관계 파악

수치형 변수들의 이름

산점도 행렬

산점도 행렬

 $R(0.847)$, $R^2(0.846)$, $F(1227.)$, 유의확률(0.00), Durbin-Watson(2.098)

charges에 대하여 age,bmi,children,smoker_yes,obesity,bmi*smoker_yes로 예측

age의 회귀계수는 0.3109($p < 0.05$)로, charges에 대하여 유의미한 예측변인인 것으로
 bmi의 회귀계수는 -0.0981($p < 0.05$)로, charges에 대하여 유의미한 예측변인인 것으로
 children의 회귀계수는 0.0648($p < 0.05$)로, charges에 대하여 유의미한 예측변인인 것으로
 smoker_yes의 회귀계수는 1.9651($p < 0.05$)로, charges에 대하여 유의미한 예측변인인 것으로
 obesity의 회귀계수는 0.2476($p < 0.05$)로, charges에 대하여 유의미한 예측변인인 것으로
 bmi:smoker_yes의 회귀계수는 0.7242($p < 0.05$)로, charges에 대하여 유의미한 예측변인인 것으로

최종 결과 비교

```
plt.figure(figsize=(15, 7))
sb.regplot(data=target_df, x='age', y='charges')
sb.regplot(data=target_df, x='age', y=ols_result.fit.fittedvalues, color='red')
plt.grid()
plt.plot()
plt.show()
```

선형회귀 예시 (2) - 의료비에 영향을 미치는 요소

#01. 작업 준비

1. 패키지 참조하기
2. 데이터 가져오기

#02. 데이터 전처리

1. 데이터 프레임 복사 후 결측치와 데이터 타입 확인
2. 범주형 타입 변환

범주형 필드 이름

범주형 컬럼 타입 변환

#03. 탐색적 데이터 분석

1. 수치형 변수
 - 1) 기초 통계량 확인
 - 2) 전체 상자그림 확인
 - 3) 개별 상자그림 확인
 - 4) 히스토그램 확인
- 4) 각 변수간의 관계 파악

수치형 변수들의 이름

산점도 행렬

산점도 행렬

