

DSL 21/01/26 세션 EDA 개요

4기 김동욱

EDA란?

Exploratory Data Analysis

= 시각화와 각종 집계된 수치적 통계량들을 바탕으로 데이터의 패턴을 발견하고 이해하는 작업

- 데이터의 세계관에 대해서 파악하는 것!
- 데이터 분석의 출발점

EDA

EDA란?

EDA

Data Science Process OBTAIN SCRUB EXPLORE MODEL **INTERPRET** M Gather data from Clean data to formats Find significant patterns Construct models to Put the results into relevant sources that machine and trends using predict and forecast good use understands statistical methods Originally by Hilary Mason and Chris Wiggins

EDA란?

EDA는 데이터 가공과 함께 진행.

데이터가공이란?

- 시각화, 모형화에 용이하도록 데이터를 재구성 하는 것
- 일반적으로 70~80%의 시간을 쏟아야 함...

EDA

Classification

Part1_Bayesian statistics

데이터 가공

Student ID

3.5 100122014 Joseph 21 Junior 100232015 **Patrick** 3.2 200 Sophomore 100122012 Seller 24 3.0 Senior 100342013 Roger 23 234 Senior 2.8 Sophomore 100942012 Davis 3.7 23 3.4 Travis Sr 100982015 27 Sophomore Alex 100982013 -22 4.0 Senior Trevor

Age

30

GPA

3.5

Student Name

Aman

데이터 가공

Missing Data

AUC2016XC

Inconsistent Data

Noisy Data

Jr

Step 1. 일변량 분석

일변량분석 - 개괄

일변량 분석

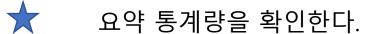
★ 데이터의 전체적인 내용 파악 → head()

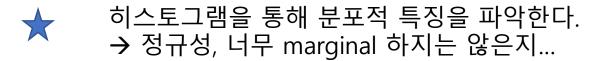
★ 결측치, 중복치, 이상치 파악 → isnull(), duplicated()

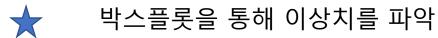
→ 모든 데이터에 대해 기본적으로 시행

일변량분석 - 수치형 변수 (numerical variable)

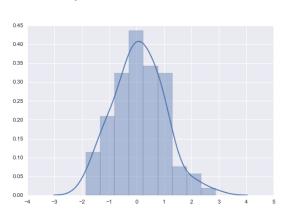
일변량 분석

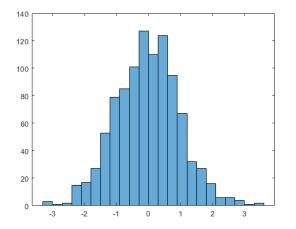






→ 이상치를 단순한 입력오류로 규정할 수 없는 경우 robust한 방법론을 사용.

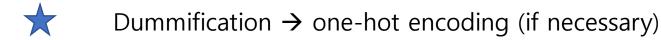


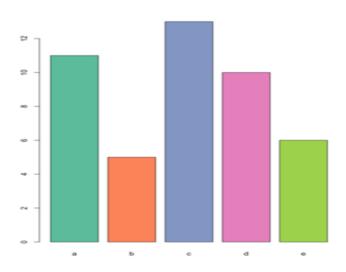


일변량분석 - 범주형 변수 (categorical variable)

일변량 분석

Barplot, value_counts() 등을 이용해 도수 분포 확인



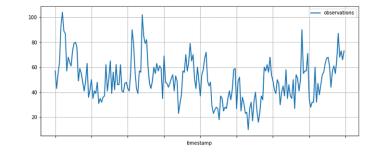


일변량분석 – 비정형 데이터

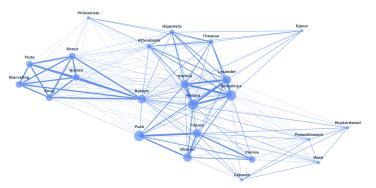
일변량 분석

է 📉 텍스트 데이터, 시계열 데이터, 네트워크 데이터 등...







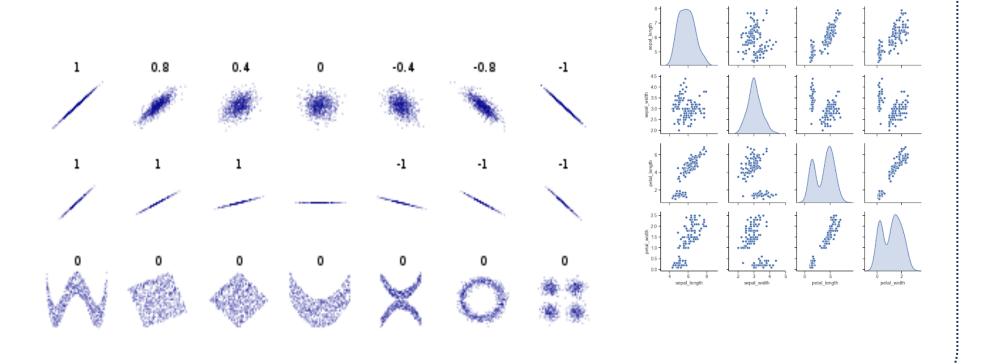


Step 2. 이(다)변량 분석

다변량분석 – numerical vs numerical

이변량 분석

산점도를 통해 상관관계 파악 (상관계수를 믿지 말자!)



다변량분석 – numerical vs categorical

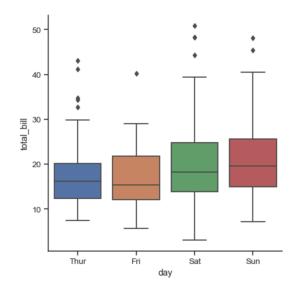
이변량 분석

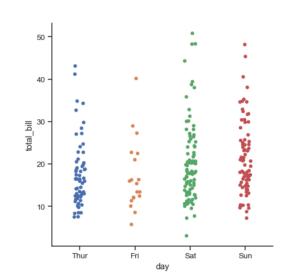
Side-by-side boxplot, jittered scatter plot 을 통해 시각화

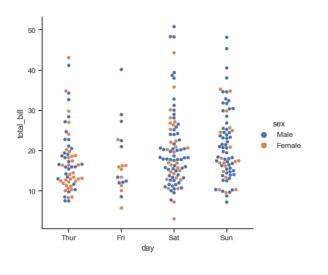
→ 집단 간 차이를 중점적으로 파악할 것



groupby() 를 사용해 그룹별 통계량 집계







다변량분석 – categorical vs categorical

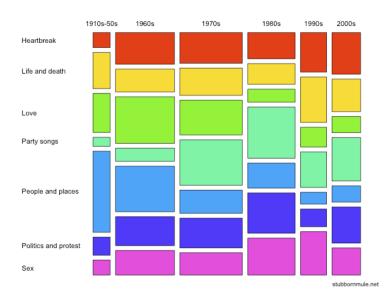
이변량 분석

★ Mosaic Plot 를 통해 시각화

→ 면적을 중심으로 볼 것

*

pivot table, groupby() 등을 통해 그룹별 통계량 집계



EDA Tip



편향되지 않은 시각으로 분석에 임하자.



주어진 데이터를 그대로 사용하는 경우는 드물다! 숲의 관점에서 데이터를 바라보자.

→ Latent variable finding, feature extraction, ...



다변량 분석을 지향하자.



백문이 불여일견이다! 시각화를 적극 활용하자!

Tip

좋은 시각화란? (by Edward Tufte)

- 1. 비교, 대조, 차이를 명확히 드러내자. (색깔을 적절히 사용)
- 2. 시각화를 위한 시각화는 지양하자.
- 3. 미니멀리즘을 지향하되, 하나의 그래프에 최대한 많은 변수를 담자.
- 4. 의미 있는 변수명을 사용하자.
- 5. 설명이 필요 없는 플롯을 지향하자. (labeling, legend)
- 6. 시각화 코드를 버전 컨트롤하자.
- 7. 모든 변수를 어떤 방식으로든 시각화 해보려고 노력하자.
- 8. 시각화를 위한 데이터를 준비할 때 집계 함수 (apply, groupby, pivot_table)를 적절히 사용하자.

Tip