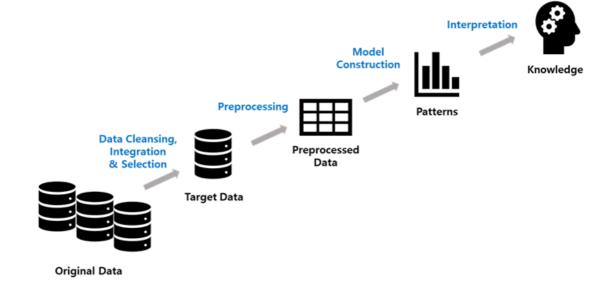
데이터 전처리

데이터 분석을 위한 데이터 정제 및 가공



왜 데이터 전처리를 하는가?

데이터의 품질을 보장하여 데이터의 신뢰도를 높이고, 분석결과의 질을 보장하기 위해서

데이터 품질을 낮추는 주요 원인

- 불완전(incomplete): 데이터가 비어 있는 경우
- 잡음(noise): 데이터에 오류가 포함된 경우
- 모순(inconsistency): 데이터간 정합성, 일관성이 결여된 경우

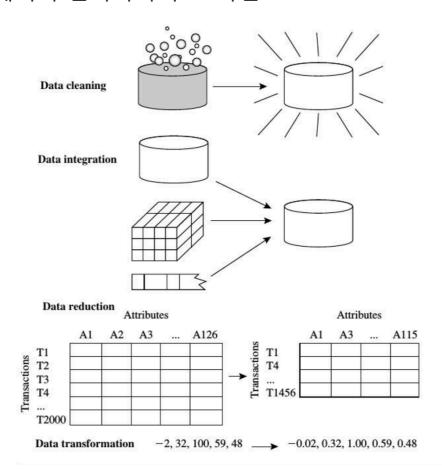
데이터 품질을 비교하는 요소들

- 정밀성(accuarcy) : 오류나 예상치에서 벗어나는 값이 없음
- 완전성(completeness) : 속성의 값이나 관심있는 어떤 속성이 모두 존재함
- 일관성(consistency) : 값에 모순점이 없음
- 적시성(timeliness) : 모든 값이 필요한 시점에서 사용가능한 상태
- 신빙성(believability) : 자료에 대한 신뢰도
- 해석성(interpretability) : 데이터를 이해하기가 얼마나 쉬운가



• 출처 : R로 배우는 데이터과학, 한빛출판사

┃ 데이터 전처리의 주요 작업



1. 데이터 정제(cleansing)

결측치(missing value)를 채우거나, 잡음값(noisy data) 완화, 이상치(outlier)를 발견하여 이를 제거하거나 적정하게 처리하여 데이터의 신뢰도를 높이는 작업

1) 결측치(missing value)

: 데이터 수집, 저장 과정에서 값을 얻지 못하여 발생(기록누락, 무응답, 수집오류)

• 결측치 처리

- 완전 제거
- 평균값 대체
- hot-deck 대체
 - ㅇ 동일한 조사에서 다른 관측값으로부터 얻은 자료를 이용하여 대체
 - 관측값 중 결측치와 비슷한 특성을 가진 것을 무작위 추출하여 대체
- 회귀분석
- pandas : pd.isna(df), df.dropna(조건), df.fillna(대체값)

2) 잡음값(noisy value)

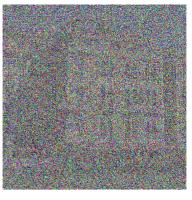
: 측정된 값에서 임의의 오류나 변화가 발생한 것

- 잡음 요소
 - 중복된 관측값
 - 유사 속성이 데이터 내 포함 : 예. 월소득/년소득, 생년월일/나이
 - white noise
 - 오류, 오차값

잡음 사례







• 잡음 처리

- 구간화(binning) : 데이터 값 구간화
 - ㅇ 평균값 평활화
 - ㅇ 중앙값 평활화
 - ㅇ 경계값 평활화

- 연속형 변수 범주화
 - 이상치 문제완화, 결측치 처리 방법이 될 수 있음
 - 변수간의 관계가 단순화되어 분석 시 과적합 방지, 결과 해석이 용이해짐
- 회귀 : 회귀함수에 의해 데이터 평활화
- 군집화: 유사한 값끼리 그룹화, 군집의 센터값 사용

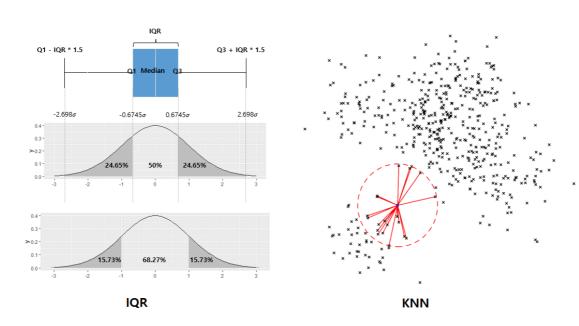
참고: https://m.blog.naver.com/taewwon/221581853436

3) 이상치(outlier)

: 정상적이라고 생각되는 데이터이나, 기존 데이터와 매우 동떨어진 데이터

• 이상치 탐지

- 시각화 기법 : 히스토그램, 박스플롯, 산점도
- 수치적 기법
 - o IQR 기반
 - 거리기반 탐지 : 유클리드 거리, 마할라노비스 거리 등
 - 분석기법: KNN(K Nearest Neighbor), 군집의 거리(clustering)



출처: https://jayhey.github.io/novelty%20detection/2018/01/29/Novelty_detection_KNN/

• 이상치 처리

- 제거(trimming)
- 대체(winsorization) : 이상치를 정상값 중 최소값 또는 최대값을 대체
- 변수 변환 : log, 제곱, 지수, 제곱근 변환, 표준화
- pandas : quantile(), np.where()

2. 데이터 통합(integration)

: 다수의 근원지로부터 얻은 데이터를 합쳐서 하나의 데이터로 만듬

데이터 결합

- 조인(join)
- 결합(bind)
- 병합(merge)

3. 데이터 축소(reduction)

데이터 크기를 줄이지만 분석결과는 축소이전 데이터의 분석결과와 유사한 수준이 되도록 데이터를 구성함

1) Feature selection

: 데이터 행과 열의 핸들링을 통해 좋은 변수 조합 선택, 불필요한 변수 제거

- 데이터 선택(selection)
- 필터링(filtering)

2) Feature Extraction

: 알고리즘을 통한 축소로 주어진 변수들을 결합하여 유용한 변수로 생성

- 주성분 분석(PCA)
- 특이값 분해(SVD)
- 요인분석(FA)
- LDA(Linear Discriminant Analysis)

3) 샘플링(sampling)을 통한 축소

4. 데이터 변환(transformation)

분석 알고리즘(모델)의 효율성을 극대화시키기 위해 임의의 변형을 줌

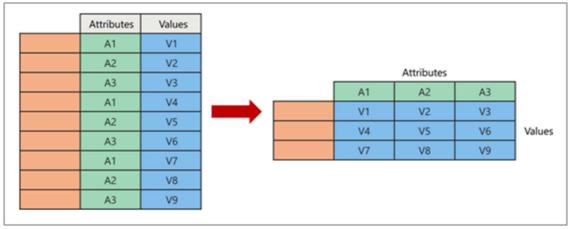
데이터 변환 목적은

- 분포의 대칭화
- 산포를 비슷하게
- 변수 간의 관계 단순화

1) 데이터 구조 변환: 재구조화(reshape)

• 데이터 전치(transpose)

피봇팅 : pivoting, unpivoting 스태킹 : stacking, unstacking



						Attributes	Values
						A1	V1
Attributes							V2
	A.1		A 2	l		A3	V3
	A1	A2	A3			A1	V4
	V1	V2	V3			A2	V5
	V4	V5	V6			A3	V6
	V7	V8	V9				
Values						A1	V7
						A2	V8
						A3	V9

https://support.microsoft.com/ko-kr/office/%ED%94%BC%EB%B2%97-%EC%97%B4-%ED%8C%8C%EC%9B%8C-%EC%BF%BC%EB%A6%AC-abc9c8da-3be9-44c4-886e-0be331ab387a

https://support.microsoft.com/ko-kr/office/%EC%97%B4%EC%9D%84-%EC%96%B8pivot-power-query-0f7bad4b-9ea1-49c1-9d95-f588221c7098

2) 척도 변환(scaling)

- 정규화(normalization)이라고도 부름
- 단위 차이, 극단값 등을 비교가 어렵거나 왜곡이 발생할 때 표준화하여 비교 가능하게 함
- 스케일이 다른 여러 변수에 대하여 스케일을 맞춰 도는 데이터를 동일한 중요도로 비교되도 록 함

스케일링 방식

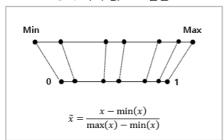
- Min-Max Scaling: \${X-X_{min}} \text{\text{wover } {X_{max} X_{min}}}\$
- Standard Scaling(Z-score) : \${X- ₩bar{X}} ₩over std(X)\$
- Max Absolute Scaling : \${X} ₩over {| X_{max} |}\$
- Robust Scaling: \${X-X_{2/4}} ₩over {X_{3/4} X_{1/4}}\$

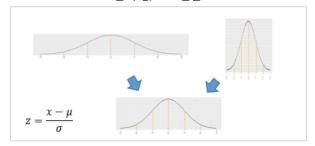
Min-Max Scaling

0~1 사이 값으로 변환

Standard Z Scaling

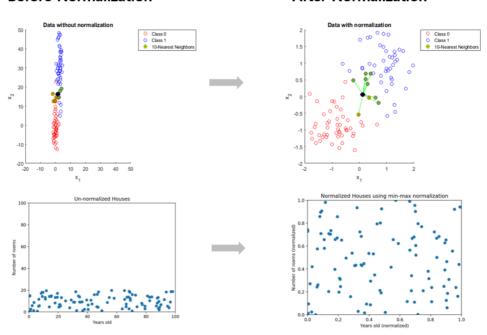
표준화 값으로 변환





Before Normalization

After Normalization



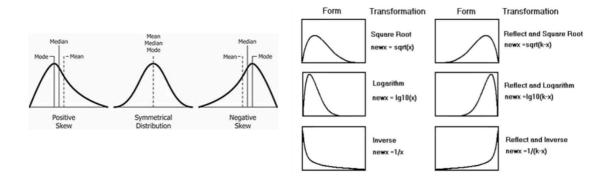
출처: https://stats.stackexchange.com/questions/287425/why-do-you-need-to-scale-data-in-knn http://hleecaster.com/ml-normalization-concept!%5Bimage.png%5D(attachment:image.png)

3) 데이터 분포 변환

: 분포 대칭화(정규분포에 가깝게 변환)

- 분포 비대칭 탐지
 - 시각화 기법 사용 : 히스토그램, 박스플롯(boxplot)
- 변환 방식
 - 제곱근 변환
 - 제곱변환
 - 지수변환
 - 로그변환
 - 박스콕스변환 : 정규성과 등분산성에 대한 문제 해결에 유용
- 오른쪽으로 꼬리가 긴 분포(positively skewed)의 경우
 - $\operatorname{sqrt}(x) \to \log 10(x) \to 1 / x$
- 왼쪽으로 꼬리가 긴 분포(negatively skewed)의 경우

■ $sqrt(max(x+1) - x) \rightarrow loq10(max(x+1) - x) \rightarrow 1 / (max(x+1) - x)$



출처: https://www.datanovia.com/en/lessons/transform-data-to-normal-distribution-in-r/

4) 변수 변환

- 연속형 변수의 범주화
- 범주형 변수의 가변수(dummy)화
- 5) 데이터 정렬
- 6) 파생변수, 요약변수
 - 파생변수(derived variable)
 - 이미 수집된 변수를 활용해 새로운 변수 생성하는 경우
 - 분석자가 특정 조건을 만족하거나 특정 함수에 의해 값을 만들어 의미를 부여한 변수
 - 주관적일 수 있으며 논리적 타당성을 갖추어 개발해야 함
 - 예. 주구매 매장, 구매상품다양성, 가격선호대, 라이프스타일
 - 요약변수(suumary variable)
 - 데이터를 분석 요구에 맞게 종합한 변수
 - 데이터의 수준을 달리하여 종합하는 경우가 많음
 - 예. 총 구매금액, 매장별 방문횟수, 매장이용횟수, 구매상품목록
 - 방식
 - 데이터 요약(summary) : 기술통계, 빈도 등
 - 그룹별 집계(aggregate)

7) 데이터 행/열 핸들링을 통한 데이터 변환

- 타입 변환, 인덱스 변경
- 행/열이름 변경 등
- 데이터 행/열삭제

│ 데이터전처리와 관련된 pandas의 API 함수들

전처리 구분	항목	내용	Pandas API
데이터 정제 (cleansing)	결측치 처리	완전제거평균대체Hot-deck대체 등	isna(), dropna() fillna()
	잡음 제거	구간화(binning) : 평균/중앙값/경계값 평활연속형변수 범주화회귀, 군집화	• qcut() • cut()
	이상치 처리	이상치 탐지: 상자그림, 거리기반(IQR, KNN)이상치 처리 : 제거, 대체, 변수변환	
데이터 통합 (integration)	데이터 결합	• 조인(join), 결합(bind), 병합(merge)	Join(), concat(), merge()
데이터 축소 (reduction)	Feature Selection	 데이터 선택(selection) : 인덱싱과 슬라이싱 필터링(filtering) : 불린 인덱싱 	• [], loc[], iloc[]
	Feature Extraction	 주성분 분석(PCA) 요인분석(Factor Analysis) 특이값 분해(SVD) LDA(Linear Discriminant Analysis) 	
	표본추출 (sampling)	• 학습/검증/테스트 데이터 분할 • 통계적 표본추출법 : 단순임의, 계통, 층화, 군집추출	
	데이터 구조 변환(reshape)	• 데이터 전치(transpose) • 피봇팅과 언피봇팅 • 스태킹과 언스태킹	Tilder T
	척도 변환 (scaling)	Min-max scalingStandard scaling(Z-score)Max Absolute scalingRobust scaling	
	데이터 분포 변환(대칭화)	 비대칭 탐지 : 시각화기법(histogram, boxplot) 제곱근,로그, 제곱, 지수, Box-Cox 변환 	• matplotlib , seaborn, pandas
데이터 변화	변수 변환	연속형 변수 변수 : 범주화 범주형 변수 변환 : 가변수(dummy)화 시계열 데이터 변환 : lead, lag	• cut(), qcut() • get_dummies()
(transformation)	정렬	• 정렬	sort_index(), sort_value()
	파생변수 /요약변수	 데이터 요약(summary) 그룹별 집계(aggregate) 기술통계, 빈도 등 수학, 문자열, 날짜함수, 집계함수, 쿼리 등 	describe(), info(), shape() groupby(), agg(), aggregate(), apply(), transform(), filter() sum(), mean(), median(), min(), max(), std(), var(), quantile(), first(), last(), count(), value_counts()
	데이터핸들링을 통한 변환	데이터 열/행삭제데이터 타입 변환인덱스 변경열/행 이름 변경	drop()astype()set_index(), reset_index()rename()