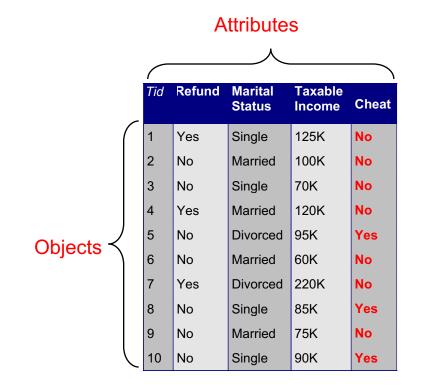
Data

데이터란?

- ■데이터 객체(테이블의 행)와 데이터 속성 (테이블의 열)의 한 집합
- ■데이터 속성은 데이터 객체의 특성이나 성질을 나타냄.
 - 예: 사람의 눈 색깔, 온도 등
 - 에이터 속성은 변수, 필드, 특징과 흡사한 개념
- ■데이터 속성의 한 집합은 하나이 객체를 기
 - 객체는 레코드, 케이스, 샘플 등으로 알려짐



데이터 속성의 형태

- 명목 (nominal) 고유값
 - 예: 학생번호, 눈 색깔, 우편 번호
- 순서 (ordinal)
 - › 예: 순위 (신라면에 대한 맛을 1부터 10까지 나타내는 형태 포함), 성적, 키 (큰편, 중간, 작은편)
- 간격 (interval)
 - 이: 날짜, 온도 등
- 비율 (ratio)
 -) 예: 길이, 시간, 횟수

데이터의 형태

- 레코드 데이터
 - > 데이터 행렬
 - > 문서 데이터
 - > 거래 내역 데이터
- 그래프 데이터
 - › 쇼셜 네트워크
 - 분자 구조 (2013년 노벨화학상 수상자 Arieh Warshel, Michael Levitt, Martin Karplus)
- Ordered 데이터
 - > DNA 역기 서열 데이터
 - > 공간적 순서 데이터 (예: 위성 사진 분석 데이터)
 - 시간적 순서 데이터 (예: 주가 지수, 시간별 기온변화)
 - › 순차적 데이터 (예: 거랙 내역 데이터에서 시간적 연관 관계를 보이는 데이터, A를 구매한 고객은 B를 구매)

레코드 데이터 – 테이블, 데이터 행렬

• 정해진 갯수의 데이터 속성이 정의된 데이터

정형화된 데이터

Tid	Refund	Marital Status	Taxable Income	Cheat	
1	Yes	Single	125K	No	
2	No	Married	100K	No	
3	No	Single	70K	No	
4	Yes	Married	120K	No	
5	No	Divorced	95K	Yes	
6	No	Married	60K	No	
7	Yes	Divorced	220K	No	
8	No	Single	85K	Yes	
9	No	Married	75K	No	
10	No	Single	90K	Yes	

Projection of x Load	Projection of y load	Distance	Load	Thickness
10.23	5.27	15.22	2.7	1.2
12.65	6.25	16.22	2.2	1.1

레코드 데이터 - 문서, 거래 내역 데이터

• 각 문서는 항목 벡터

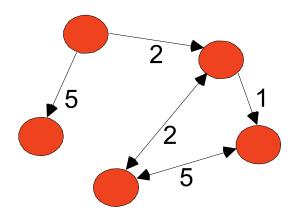
	team	coach	pla y	ball	score	game	wi n	lost	timeout	season
Document 1	3	0	5	0	2	6	0	2	0	2
Document 2	0	7	0	2	1	0	0	3	0	0
Document 3	0	1	0	0	1	2	2	0	3	0

■ 거래 내역 데이터

TID	Items
1	Bread, Coke, Milk
2	Beer, Bread
3	Beer, Coke, Diaper, Milk
4	Beer, Bread, Diaper, Milk
5	Coke, Diaper, Milk

그래프 데이터

예) 일반 그래프, HTML Links



Data Mining

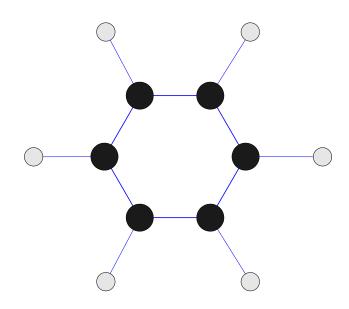
Graph Partitioning

Parallel Solution of Sparse Linear System of Equations

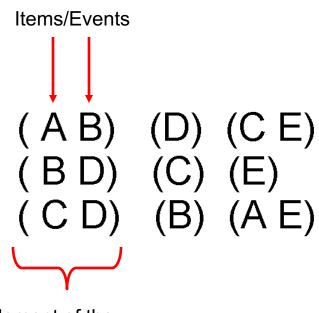
N-Body Computation and Dense Linear System Solvers

그래프 데이터 – 분자 구조

예) 벤젠: C₆H₆



Ordered 데이터 - 순차적인 거래 내역 데이터



An element of the sequence

Ordered 데이터 - 유전체 염기 서열 데이터

Ordered 데이터 – 시공간 데이터

1월

지구의 월평군 온도

빅데이터의 특징

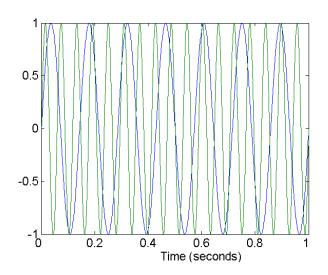
- Volume (데이터 양)
 - › 테라바이트(TB) 단위 이상의 대량 데이터
- Velocity (속도)
 - > 데이터의 수집과 분석을 실시간으로 처리해야 함
- Variety (다양성)
 - > 관계 데이터베이스에 저장된 정형화된 데이터
 - › 책, 의료 기록, 비디오, 오디오, 위치 정보, 로그 기록, 이메일, SNS 등 비정형 데이터

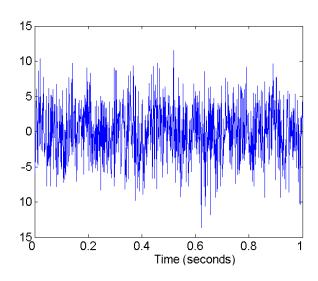
데이터 품질 (Data quality)

- 데이터 품질과 관련된 이슈
 - > 어떤 종류의 데이터 품질 문제가 있는가?
 - 어떻게 데이터의 문제점을 발견해낼 수 있을까?
 - > 데이터 문제점을 해결하기 위한 방안은?
- 데이터 품질과 관련된 문제의 예
 - › 데이터 노이즈 및 이상점 (outliers)
 - › 손실된 데이터 (missing values)
 - › 데이터 중복

데이터 노이즈

- 데이터 노이즈란 원본 데이터 값이 훼손된 경우를 의미
 - > 예) 전화 녹음 상태 불량으로 통화자의 음성이 왜곡된 경우



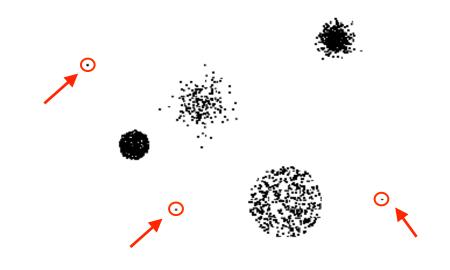


Two Sine Waves

Two Sine Waves + Noise

이상점 (Outliers)

 이상점이란 대부분의 다른 데이터 객체와 상당히 다른 특성을 보이는 데이터 객체



데이터 값 손실 (Missing values)

- 데이터 값 손실 발생 원인
 - > 모든 정보가 다 수집되는 것은 아님 (e.g., 사람들이 개인정보 공유하는 것을 꺼림)
 - › 어떤 데이터 속성은 모든 사람들에게 적용되지 않음 (e.g., 연수입 – 아이들에게 적용하기 어려움)
- 데이터 값 손실 해결 방안
 - , 해당 데이터 객체를 삭제함
 - > 손실된 값을 추정함
 - > 데이터 분석 시에 손실된 값은 무시함
 - › 모든 가능한 경우를 다 고려함 (각 해당하는 경우에 대한 확률을 계산하여 가중치 부여)

중복 데이터

- 데이터 객체가 여러 곳에 중복되어 관리될 가능성이 있음
 - > 다양한 정보소스로부터 데이터를 통합할 때 고려되어야 하는 주요 이슈
- 예:
 - › 여러 개의 이메일을 가진 사람 (이메일이 주요 ID가 되는 경우)
- 데이터 클리닝 중복 데이터를 다루는 과정

- Aggregation
- Sampling
- Dimensionality Reduction
- Feature subset selection
- Feature creation
- Discretization and Binarization
- Attribute Transformation

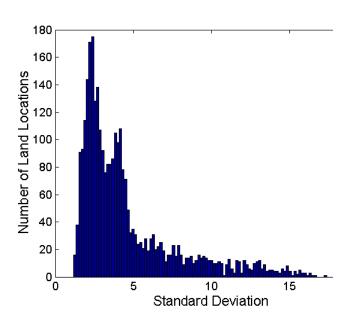
- Aggregation
- Sampling
- Dimensionality Reduction
- Feature subset selection
- Feature creation
- Discretization and Binarization
- Attribute Transformation

Aggregation (결합)

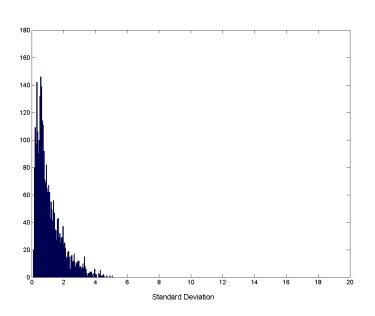
- 두 데이터 속성이나 객체를 하나로 묶음
- 목적
- 1. Data reduction
 - > 속성이나 객체의 개수를 줄이고자 할 때
- 2. 스케일 변동
 - > 도시 스케일에서 지역, 주나 국가 단위로 결합하고자 할 때
- 3. 데이터 안정성 확보
 - › Aggregated data는 가변성이 떨어지는 경향이 있음

Aggregation – 예

■ 호주 강수량 변화



Standard Deviation of Average Monthly Precipitation



Standard Deviation of Average Yearly Precipitation

- Aggregation
- Sampling
- Dimensionality Reduction
- Feature subset selection
- Feature creation
- Discretization and Binarization
- Attribute Transformation

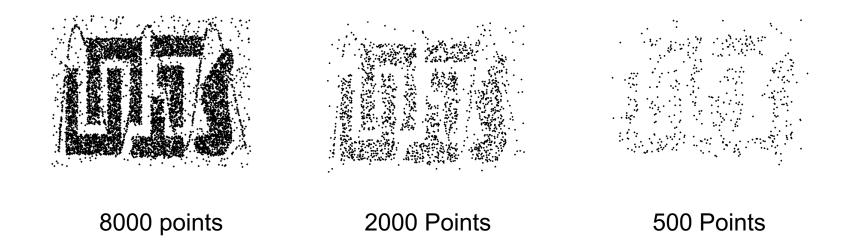
샘플링 (Sampling)

- 샘플링: 데이터 선택 시 적용되는 주요 기법
 - > 데이터 선수 조사와 최종 데이터 분석 두 경우 모두에 자주 사용됨
- 통계학자들이 샘플링을 하는 이유
 - 전체 데이터를 얻는 것이 시간 및 비용 측면에서 비효율적임
- 데이터 마이닝에서 샘플링을 사용하는 이유
 - › 데이터 전체를 <mark>처리하는 것</mark>이 시간 및 비용 측면에서 비효율적임

샘플링 종류

- 단순 랜덤 샘플링
 - > 각 항목을 동일한 확률로 선택함
- 비복원 샘플링
 - > 한번 선택되면 제외 시킴
- 복원 샘플링
 -) 같은 항목이 다시 선택될 수도 있음
- 계층화 샘플링 (Stratified sampling)
 - > 데이터를 파티션으로 나누고 각 파티션에서 랜덤하게 샘플링

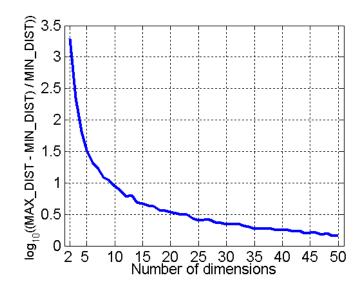
샘플 크기



- Aggregation
- Sampling
- Dimensionality Reduction
- Feature subset selection
- Feature creation
- Discretization and Binarization
- Attribute Transformation

Dimensionality

- 차원수가 증가하게 되면 공간상에서 데이터가 성기게 분포하게 됨
- 데이터 클러스터링이나 이상점 발견 기법에서 정의되는 데이터 포인트간 밀도와 거리의 의미가 줄어들게 됨



- Randomly generate 500 points
- Compute difference between max and min distance between any pair of points

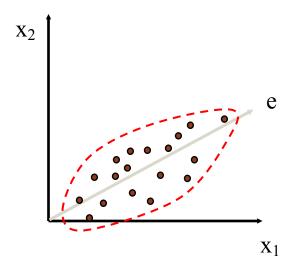
Dimensionality Reduction (차원 감소)

- 목적
 - 데이터 밀도를 높임
 - › 데이터 마이닝 알고리즘에 요구되는 시간과 메모리 양을 감소시킴 › 데이터를 좀 더 쉽게 시각화함

 - > 불필요한 사항이나 노이즈를 제거하는데 도움이 됨
- - **Principle Component Analysis**
 - Singular Value Decomposition
 - > Others: supervised and non-linear techniques

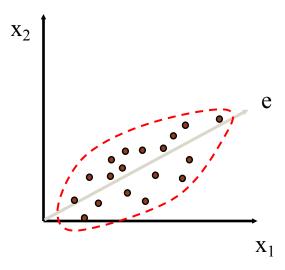
Dimensionality Reduction: PCA

■ 목적: 데이터 다양성을 가장 많이 반영하는 projection을 찾는 것



Dimensionality Reduction: PCA

- Covariance matrix의 eigenvectors를 찾음
 - > Covariance 두 변수간의 correlation (연관성)을 나타냄, 두 변수가 연관성이 없으면 covariance는 0
- Eigenvectors이 새로운 공간을 정의



- Aggregation
- Sampling
- Dimensionality Reduction
- Feature subset selection
- Feature creation
- Discretization and Binarization
- Attribute Transformation

Feature Subset Selection

- Another way to reduce dimensionality of data
- 중복된 요소들
 - > 많은 정보들이 하나 혹은 그 이상의 데이터 속성으로 중복되어 있음
 - > 예) 한 물품에 대한 판매가와 소비세
- 연관성 없는 요소들 (Irrelevant features)
 - > 데이터 마이닝에 불필요한 정보들
 - > 학생들의 성적을 예측하는데 학생증 번호는 대부분의 경우 무관함

Feature Subset Selection - 기법들

- Brute-force (무차별 대입) approach:
 - 모든 가능한 경우의 subsets을 입력 데이터로 이용하여 데이터 마이닝 알고리즘을 적용해보는 방식
- Embedded approaches:
 - > 데이터 마이닝 알고리즘 내에서 자연스럽게 이용될 features가 선택이 되는 방식
- Filter approaches:
 - > 데이터 마이닝 알고리즘을 실행하기 전에 이용될 features를 선택하는 방식
- Wrapper approaches:
 - › 가장 최적의 features를 선택하기 위해 데이터 마이닝 알고리즘을 블랙박스로 사용하는 방식

- Aggregation
- Sampling
- Dimensionality Reduction
- Feature subset selection
- Feature creation
- Discretization and Binarization
- Attribute Transformation

Feature Creation

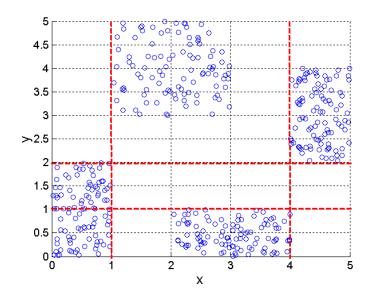
 원래 attributes로 효율적으로 표현하지 못했던 중요한 정보를 표현하기 위해 새로운 attributes를 생성

- 세 가지 방식:
 - › Feature Extraction: domain-specific (특정 영역의 features를 추출)
 - > Mapping Data to New Space (예: Geographic Information System)
 - › Feature Construction: 여러 features를 합침

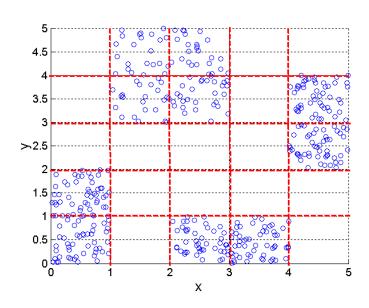
- Aggregation
- Sampling
- Dimensionality Reduction
- Feature subset selection
- Feature creation
- Discretization and Binarization
- Attribute Transformation

Discretization using class labels

■ 연속 변수값 → 이산 변수값

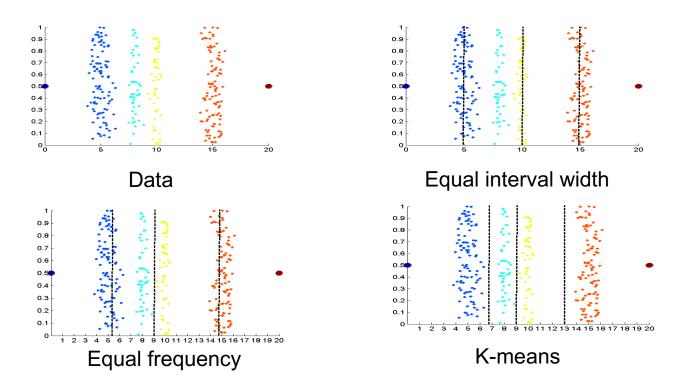


3 categories for both x and y



5 categories for both x and y

Discretization without using class labels



- Aggregation
- Sampling
- Dimensionality Reduction
- Feature subset selection
- Feature creation
- Discretization and Binarization
- Attribute Transformation

Attribute Transformation

A function that maps the entire set of values of a given attribute to a new set of replacement values such that each old value can be identified with one of the new values

- Simple functions: x^k, log(x), e^x, |x|
- Standardization and Normalization -1~1사이 값으로 변화

