1장 현대사회와 데이터 사이언스

1.1 데이터 사이언스의 역할

- 빅 데이터 시대와 데이터 사이언스
- 자원으로서의 데이터
- 데이터 사이언티스트

1.2 데이터분석을 위한 데이터의 수집과 관리

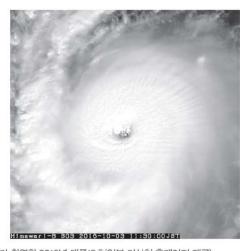
- 데이터사이언스 프로세스
- 데이터 용량
- 대규모 데이터의 이용
- 데이터의 수집방법
- 데이터의 전처리

● 빅 데이터 시대와 데이터 사이언스

- 빅데이터: 다양한 종류의 대량의 데이터
 - 스마트폰
 - 개인소유비율이 70%을 넘어설 정도로 보급
 - 30년 전의 슈퍼컴퓨터의 능력에 필적
 - 무선통신
 - 지하철에서 스마트폰 사용
 - 포인트카드/교통카드
 - 개인의 구매이력 정보를 수집
 - 이동 정보 축적
 - 이력
 - SNS 메시지 송수신, 웹 검색, 구매 이력, 행동 이력
 - 관심사, 상품, 서비스 트랜드 분석
 - 과학분야
 - 인공위성에서의 기상 관측
 - 인공위성을 이용한 GPS(Global Positioning System)
 - 자동차 내비게이션
 - 스마트폰의 위치정보



〈그림 1.1〉 빅데이터의 개념도



〈그림 1.2〉기상위성 히마외리8호가 촬영한 2016년 태풍18호(일본 기상청 홈페이지 제공)



- 자원으로서의 데이터: 21세기의 원유
 - 빅데이터: V3 (volume, variety, velocity)의 특성
 - 데이터는 "21세기의 원유": 새로운 경제 자원, 데이터 보유가 중요
 - 인터넷 관련 거대기업(GAFA: 4대 거대기업, 막대한 데이터 축적)
 - Google
 - Apple
 - Facebook
 - Amazon
 - 중국(BAT:3대 기업)
 - 바이두
 - 알리바바
 - 텐센트
- 네트워크 효과: 사용자가 늘어날 수록 편리



자원으로서의 데이터: 플랫폼, 인터넷

• 플랫포머(Platformer)

제3자가 비즈니스 또는 정보발신 등을 수행하는 기반(Platform)으로서 이용할수 있는 서비스 또는 시스템 등을 제공하는 사업자를 뜻함 (ex: Facebook – SNS 플랫포머)

• 인터넷: 플랫포머가 활약하는 기반이 됨

- 인터넷 자체는 분산형 구조를 갖는다
- 단, 그 기반위에 구축된 서비스에 독점적 경향이 발생하고 있음



자원으로서의 데이터: 정보보안

- Facebook 개인정보 유출
 - 2018/4 뉴스보도: 최대 8,700만명의 개인정보 유출되었다
 - 유출된 데이터는 Cambridge Analytica라는 데이터분석회사에 전달
 - 2016년 미국 대통령 선거에 트럼프 후보진영에 유리하게 사용되었다는 의혹
 - Facebook의 개인정보 취급에 대한 비판이 일어남

• 데이터는 21세기의 가장 중요한 자원

• 데이터를 올바르게 취급하지 않으면 그 영향이 더욱 커지게 됨



자원으로서의 데이터: 데이터 가공/분석기술

• 천연자원

• 가공기술 없이 수출하는 것만으로는 선진국으로 도약할 수 없음

• 데이터

- 수집하여 저장해 놓는 것만으로는 가치를 발생시킬 수 없음
- 데이터를 처리/분석하는 기술이 없으면 외국기업이 취득하고 활용
- 데이터를 가공하고 분석하는 기술과 인재가 필요



자원으로서의 데이터: 데이터사이언티스트

• 교육의 필요성

- 리터러시(literacy): 문자화된 기록물을 통해 지식/정보를 획득하고 이해할 수 있는 능력
- 데이터 리터러시 (data literacy): 데이터를 목적에 맞게 활용하는 데이터 해석 능력
- 데이터 리터러시 향상이 중요함.
- 인문사회/이공계를 불문하고 모든 분야에서 수리/데이터사이언스 교육
- 데이터사이언스에 전문성이 가진 인재를 조직적으로 육성

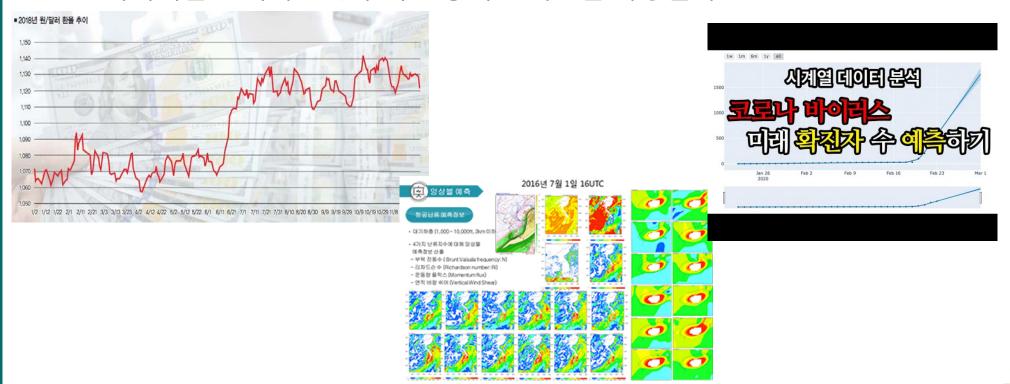
• 데이터사이언티스트 (Data scientist)

- 데이터를 처리/분석하여 데이터로부터 가치를 만들어 낼 수 있는 전문적인 인재
- 데이터사이언티스트에게 필요한 소양
 - 정보학 또는 컴퓨터과학 분야의 지식
 - 통계학, 기계학습
 - 수학



자원으로서의 데이터: 환율 vs 기상 문제

- 데이터의 관점(환율 vs 기상 예측 문제)
 - 환율 예측 문제: 경제 분야
 - 기상 예측 문제: 이공계 분야
 - 시계열 데이터(time series data)라는 점에서 공통점이 있음
 - 데이터를 분석하는 경우에 공통적인 기법을 사용할 수 있음





자원으로서의 데이터:

• 인문사회 vs 이공계

- 전공구별은 교육분야에서 문제점으로 부각
- 인문사회 전공 학생들은 이공계 분야 과목, 특히 수학을 기피
- 인문사회 전공의 경영자
 - 숫자에 약함
 - 데이터를 기반으로 의사결정을 하기 보다는 경험이나 감에 의존
- 엔지니어
 - 경력이 기술분야에 한정
 - 기술적인 전문성은 높지만 경영적인 판단을 내리기 어려움
- 기술측면을 알고 있는 경영자, 경영분야를 잘 알고 있는 엔지니어가 요구됨

• 증거기반 정책수립(EBPM: Evidence Based Policy Making)

• 정부와 지방자치단체들에서 데이터를 토대로 정책입안/평가



데이터 사이언스: 종적 지식 vs 횡적 지식

• 종적 지식

- 인문사회계열과 이공계를 구별하는 것은 종적 사회구조를 나타냄
- 대학교의 학부 및 학과의 구성은 대응하는 산업분야에 대한 인재공급을 고려 한 형태
 - 법학부 졸업 → 공무원
 - 경제학부 졸업 → 금융기관
 - 공과대학: 학과구성이 각 제조업 분야에 대응

• 데이터사이언스 (횡적 지식)

- 분야를 불문하고 모든 영역에서 필요
- 범용적이면서 다양한 분야를 횡단하는 융합 기술



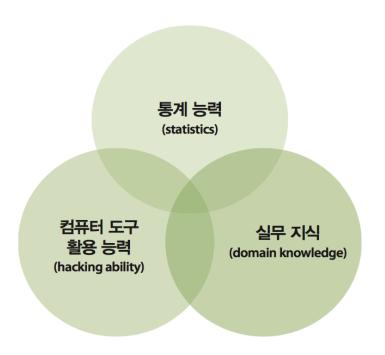
데이터사이언스란?

"컴퓨터 도구를 효율적으로 이용하고, 적절한 통계학 방법을 사용하여 실제적인 문제에 답을 내리는 활동"

- 주택 가격을 예측하는 방법은?
- 초등생 자녀의 수학 능력과 상관 관계가 높은 변수는 무엇일까?
- 훌륭한 직원을 뽑는 인터뷰 방법은 무엇일까?
- 괴혈병의 치료법은 무엇일까?
- 산욕열의 원인은 무엇일까?
- 웹사이트를 개선하는 방법은?
- 신약이 혈압을 낮추는 데 효과가 있을까?
- TV 광고가 제품 판매에 얼마만큼의 영향을 줄까?
- 온라인 광고에서 클릭 여부를 예측하는 방법은?
- 집 안에 있는 수영장과 권총 중 어느 것이 어린이에게 더 위험할까?
- 대학 입학에 남녀의 성차별이 있을까?
- 비싼 와인이 더 맛있을까?
- 아버지의 키가 180cm라면 아들의 키는 얼마일까?
- 대학 진학을 할 때 전공이 중요할까, 학교가 중요할까?
- 흡연은 몸에 해로울까?
- 투자신탁과 ETF 인덱스 펀드 중 어느 곳에 투자하는 것이 좋을까?

데이터 사이언티스트: 갖추어야 할 능력

- 빅데이터라는 용어 2010년부터 사용됨
- How Google works (Grand Central Publishing, 2014)
 - "앞으로 10년간 가장 매력적인 직업은 통계 전문가라고 계속 이야기하고 있다." 구 글의 최고 경제학자 Hal Varian
 - "데이터는 21세기의 검이며, 이 검을 잘 다룰 수 있는 자가 사무라이다" 구글의 수석 부회장 Jonathan Rosenberg,





데이터 사이언티스트 육성 현황:

- 미국 통계학 및 생물통계학 분야의 학위 수여 건수
 - 학사 학위
 - 2008년: 600명
 - 2015년: 2500명
 - 석사 학위
 - 2008년: 1600명
 - 2015년: 3500명

• 중국

- 300개 이상의 대학에 통계학부 또는 통계학과가 설치
- 중국의 IT화는 급속도로 발전
- BAT와 같은 거대 인터넷 기업들이 많은 데이터사이언티스트를 채용

• 일본

- 다수의 기업에서 데이터 사이언스 담당부서를 신설
- 데이터사이언티스트 수요 급증



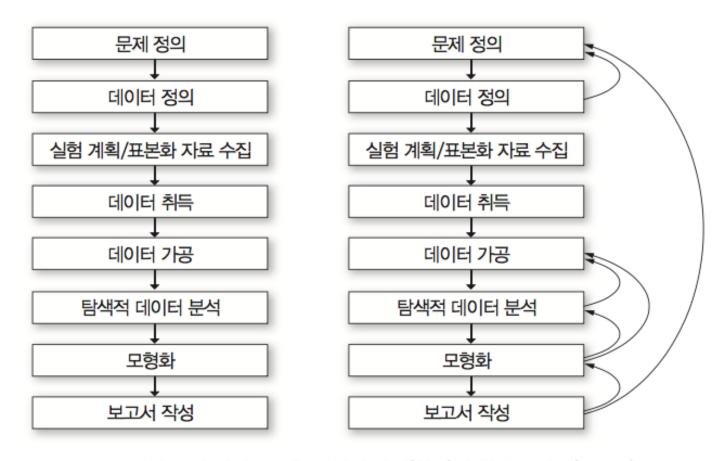
1.2 데이터분석을 위한 데이터의 수집과 관리

- 데이터사이언스 프로세스
- 데이터 용량
- 대규모 데이터의 이용
- 데이터의 수집방법
- 데이터의 전처리

데이터사이언스 프로세스

- 1. 문제 정의(problem definition)
- 2. 데이터 정의(data definition)
- 3. 실험 계획(design of experiment)
- 4. 데이터 취득(data acquisition)
- 5. 데이터 가공(data processing, data wrangling)
- 6. 탐색적 분석과 데이터 시각화(exploratory data analysis, data visualization)
- 7. 모형화(modeling)
- 8. 분석 결과 정리(reporting)



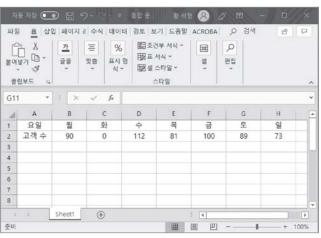


데이터 분석 과정에 대한 이상적 관점(왼쪽)과 현실적 관점(오른쪽)

데이터의 유형: 디지털데이터

- 수학
 - 벡터
 - 행렬





(그림 1.4) Excel 표

- 리스트: 동일한 형식을 갖는 데이터를 모아놓은 것
- 표: 리스트를 모아놓은 것

- 프로그래밍(R, Python)
 - 배열
 - 데이터 프레임

In [1]:	CO2									
	Plant	Туре	Treatment	conc	uptake					
	Qn1	Quebec	nonchilled	95	16.0					
	Qn1	Quebec	nonchilled	175	30.4					
	Qn1	Quebec	nonchilled	250	34.8					

〈그림 1.5〉데이터 프레임(이산화탄소 연간배출량)



데이터 용량: 단위

• 비트와 바이트

- 비트(bit)
- 바이트(byte, B)
 - 1바이트 = 8비트
- 한글, 이미지, 음성 등과 같은 데이터도 바이트 또는 비트를 사용하여 용량을 나타냄

• 용량 단위 비교

- 1 Kilo Byte (KB) = 10^3 byte
- 1 Mega Byte (MB) = 10⁶ B
- 1 Giga Byte (GB) = 10⁹B
- 1 Tera Byte (TB) = 10¹² B
- 1 Peta Byte (PB) = 10¹⁵ B
- 1 Exa Byte (EB) = 10^{18} B
- 1 Zetta Byte (ZB) = 10²¹ B
- 1 Yotta Byte (YB) = 10²⁴ B



데이터 용량: 실제 데이터 크기

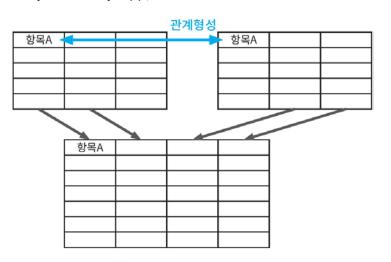
- 1메가(100만) 바이트: 사진 1장
- 1기가(10억) 바이트: 영화, 동영상 파일
- 1테라(1조) 바이트: 개인용 컴퓨터의 하드디스크 용량
- 1페타 바이트 이상: 빅데이터급
- 10엑사 바이트: 구글의 데이터 전체용량(2013년)
- 1제타 바이트: 전세계 데이터 총용량(2018년)

- 빅데이터의 실제 용량을 계측하는 것은 어려움
- 위에서 설명한 용량은 대략적인 크기를 나타냄에 주의



대규모 데이터의 이용: 관계형 데이터베이스

- 관계형 데이터베이스(Relational Database, RDB)
 - 데이터구조를 표 형식으로 다룸
 - 여러 개의 표 사이에서 관계 있는 요소들의 결합이나 참조 수행
 - 키(key)
 - SQL: 표준적인 데이터 질의언어
 - 데이터 조작이나 정의를 수행
 - R, Python 같은 프로그래밍 언어에서도 이용할 수 있음





"거의 모든 데이터 과학자는 언젠가는 SQL을 사용하게 된다. 많은 회사들이데이터를 SQL을 사용하는 RDBMS에 저장하기 때문이다. 워낙 많은 분석가가 SQL에 익숙하므로 페이스북 등 에 쓰이는 빅데이터를 위한 분산시스템인하둡의 파일시스템에 저장된 데이터도 SQL 문법을 사용하여 처리하고 추출할 수 있는 하이브(Hive, https://hive.apache.org/)가 사용된다 [Apache Hive (2016)]."

표 3-1 R dplyr 문법과 SQL 문법 비교

데이터 처리 작업	R	SQL		
1. 행 선택, filter	df %>% filter(x>0)	SELECT * FROM df WHERE x > 0		
2, 정렬, arrange	df %>% arrange(x)	SELECT * FROM df ORDER BY x		
3. 변수 선택	df %>% select(x)	SELECT x FROM df		
4. 변수 변환	df %>% mutate(y=f(x))	SELECT f(x) AS y FROM df		
5. 요약 통계량 계산	<pre>df %>% summarize(avg_ x=mean(x))</pre>	SELECT avg(x) AS avg_x FROM df		
6. 랜덤 샘플링	df %>% sample_n(100) df %>% sample_frac(0.1)	없음*		
7. 유일값 계산	<pre>df %>% select(x) %>% distinct()</pre>	SELECT DISTINCT (x) FROM df		
8. 그룹핑	<pre>df %>% group_by(x) %>% summarize(total=n())</pre>	SELECT x, count(*) AS total FROM df GROUP BY x		
9. 이너 조인(inner join)	inner_join(x, y, by="a")	SELECT * FROM x JOIN y ON x.a = y.a		
10. 레프트 조인(left join)	left_join(x, y, by="a")	SELECT * FROM x LEFT JOIN y ON x.a = y.a		
11. 풀 조인(full join)	full_join(x, y, by="a")	SELECT * FROM x FULL JOIN y ON x.a = y.a		
12, 합집합(union)	union(x, y) union_all(x, y)	SELECT * FROM x UNION SELECT * FROM y		

^{*} HIve SQL에는 제공된다(https://goo.gl/q2mISm 참고).

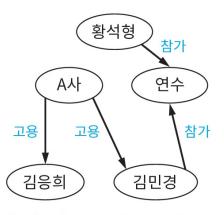
대규모 데이터의 이용: 클라우드, NoSQL

• 클라우드

• 저렴하면서도 간편하게 데이터베이스 관리시스템을 이용

NoSQL (Not Only SQL)

- 빅데이터를 다루기 위해 사용
- 그래프형 데이터베이스
 - NoSQL의 한 가지 형태
 - 데이터들 사이의 관계를 직감적으로 이해
- Hadoop/Spark
 - HDFS(Hadoop Distributed File System)를 사용
 - 파일을 분할하여 여러 대의 컴퓨터에서 관리
 - 페타 바이트급의 데이터를 처리



<그림 1.7⟩ 그래프형 데이터베이스</p>



데이터의 수집방법: 인터넷에서 이용할 수 있는 데이터

• 경진대회용 데이터

- Kaggle
- SIGNATE

• 금융 데이터:

- 브라우저를 이용하여 직접 데이터를 복사하여 사용할 수 있음
- 웹페이지를 표현하는 html은 Excel의 표와 유사한 구조를 표현할 수 있음
- Excel 파일이나 csv 파일을 다운로드할 수 있는 사이트도 있음

• 구글 맵

• API 제공

• 웹 크롤링

• 여러 개의 웹 사이트들로부터 html의 구조를 갖는 데이터를 찾아내는 기술

• 웹 스크래핑

• html로부터 필요한 데이터를 수집하는 기술



데이터의 수집방법:

- 1. UCI 머신러닝리포 [UCI Machine Learning Repository] https://archive.ics.uci.edu/ml/index.php
- 2. R에서 제공하는 예제 데이터.
 - a. help(package='datasets')
- 3. 머신러닝/데이터 과학 공유/경연 사이트 캐글 (https://www.kaggle.com/)
- 4. 위키피디아의 머신러닝 연구를 위한 데이터세트 리 스트 (<u>https://goo.gl/SpCOIK</u>)
- 5. 일본정부통계 종합창구 (http://www.e-stat.go.jp)



데이터의 수집 예: 히코네 성 방문객 수

- 구글 검색 "히코네성"
- 구글 API와 몇줄의 Python 코드를 작성
- csv형식의 파일형태로 입장객 수에 관한 데이터를 수집



〈그림 1.10〉 구글 맵의 데이터 표시

Time	Monday	Tuesday	Wednesda	Thursday	Friday	Saturday	Sunday
0	0	0	0	0	0	0	0
1	0	0	0	0	0	0	0
2	0	0	0	0	0	0	0
3	0	0	0	0	0	0	0
4	0	0	0	0	0	0	0
5	0	0	0	0	0	0	0
6	0	0	0	0	0	0	0
7	0	0	0	0	0	0	0
8	0	0	0	0	0	0	0
9	11	0	5	0	5	0	0
10	17	0	13	1	15	3	7
11	19	0	21	9	17	13	21
12	17	0	17	11	11	28	34
13	17	0	15	9	15	30	36
14	21	0	17	13	25	36	44
15	26	0	19	19	32	51	69
16	30	0	17	23	34	51	82
17	34	0	15	23	34	34	61
18	44	0	28	42	42	42	55
19	55	0	71	100	59	73	82
20	44	0	73	86	53	61	57
21	0	0	0	0	0	0	0
22	0	0	0	0	0	0	0
23	0	0	0	0	0	0	0



데이터의 전처리

- 결측값 (missing value) 문제: 수집한 데이터에는 결측값 NA(not available) 값이 존재할 수 있다. 결측값은 데이터 중 고의 또는 실수로 누락된 값을 의미한다. 결측값을 그대로 놔둔 채 데이터 가공을 하면 결과값에 오류가 뜨거나 잘못된 연산이 수행될 수 있으므로 정제과 정에서 적절한 처리가 필요하다
- 이상값 (outlier) 문제: 수집한 데이터에는 논리적 혹은 통계학적으로 이상한 데이터가 입력되어 있을 수 있다. 이러한 데이터를 이상값이라 한다. 통계학에서 이상값이란 다른 관측값과 멀리 떨어진 관측값을 의미한다.
- 중복과 표기 오류
 - 실수로 인한 오타
 - Data Cleansing: 데이터의 불일치성에 대한 처리
 - 공백문자와 구분기호 유무
- 데이터의 익명화, 개인정보 보호차원의 배려

