본 자료는 학습용으로 제공되는 것입니다.

다른 곳에 공유 시 출처를 밝혀 주시기 바랍니다. *^^*

재생목록 : https://www.youtube.com/watch?v=Y5lujU4XKwE&list=PLnp1rUgG4UVaHL5KKWkJxpT02X7Fh6ggv

youtube 채널 : eduatoz

작성자 : 윤소영



R에서의 array, vector, matrix



array

- ☞ 동일한 데이터 타입을 갖는 데이터의 다차원 구조 (1차원 이상일 수 있음)
- ☞ 동일한 데이터 타입이란? integer, float, logical, character 등의 같은 데이터 타입으로 된 것
- ┛ 1차원 array 대신 vector 를 주로 사용
- Ø 2차원 array 대신 matrix 을 주로 사용

vector

☞ 동일한 데이터 타입을 갖는 데이터의 1차원 구조 (각 데이터 접근을 위치 번호로 함)

matrix

☞ 동일한 데이터 타입을 갖는 데이터의 2차원 구조 (각 데이터 접근을 행, 열번호로 함)

R에서의 1차원 array 구조



┛ 1차원 array

- 1개의 행 또는 열로 볼 수 있지만, 그 보다는 여러 개의 element를 갖는 1차원 구조로 이해하는 것이 좋음
- 1개 행 또는 1개 열을 갖는 2차원과 혼란이 있을 수 있기 때문에 조심해야 함

| 1 | 2 | 3 | 4 |
|----|----|----|----|
| 1번 | 2번 | 3번 | 4번 |

1차원 array (4개 element)



vector

접근할 요소의 위치 번호

R에서의 2차원 array 구조



■ 2차원 array

■ 1이상의 행, 열을 가지고 있으며 구조는 항상 (행, 열)의 순서로 표기함



2차원 array (1행 4열)

a21r <- array(1:4, c(1, 4)) a21r[1, 3] array 행,열 개수

접근할 요소의 행,열 번호



!차원 array (4행 1열)

a21c <- array(1:4, c(4, 1)) a21c[3, 1] array 행,열 개수

접근할 요소의 행,열 번호

| 1행 | 1 | 3 | 5 | 7 | |
|----|----|----|----|----|---|
| 2행 | 2 | 4 | 6 | 8 | |
| | 1열 | 2열 | 3열 | 4열 | • |

2차원 array (2행 4열)

a2 <- array(1:8, c(2, 4)) a2[1, 3] array 행,열 개수

접근할 요소의 행,열 번호

R에서의 matrix 구조



- matrix(data, nrow=1, ncol=1, byrow=FALSE)
 - ☞ 동일한 데이터 타입을 갖는 데이터의 2차원 구조로 기본은 열 우선 채우기이지만 행 우선 채우기 가능
 - ✓ nrow, ncol을 생략가능 (생략 시 자동계산, 모두 생략 시 nrow=데이터 개수, ncol=1 의 2차원 구조)

| 1행 | 1 | 3 | 5 | 7 |
|----|----|----|----|----|
| 2행 | 2 | 4 | 6 | 8 |
| | 1열 | 2열 | 3열 | 4열 |

m2a<- matrix(1:8, nrow=2) nrow: matrix에서 행의 수 (열의 수 자동계산) m2a[1, 3] # 5

m2b <- matrix(1:8, ncol=4)
m2b[1, 3] # 5 ncol: matrix에서 열의 수 (행의 수 자동계산)

접근할 데이터의 [행, 열] 번호



m2c <- matrix(1:8, nrow=2, byrow=TRUE)
m2c[1, 3] # 3 matrix 채우기를 row 우선으로 함

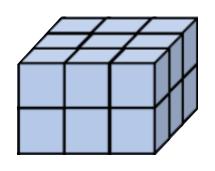
접근할 데이터의 [행, 열] 번호

R에서의 3차원 array 구조

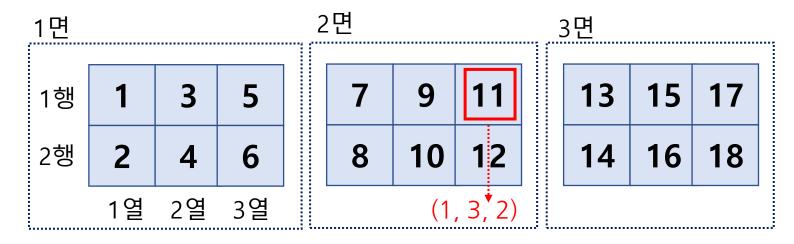


■ 3차원 array

■ 1이상의 행, 열, 면을 가지고 있으며 구조는 항상 (행, 열, 면)의 순서로 표기함



3차원 array 2행 3열 3면



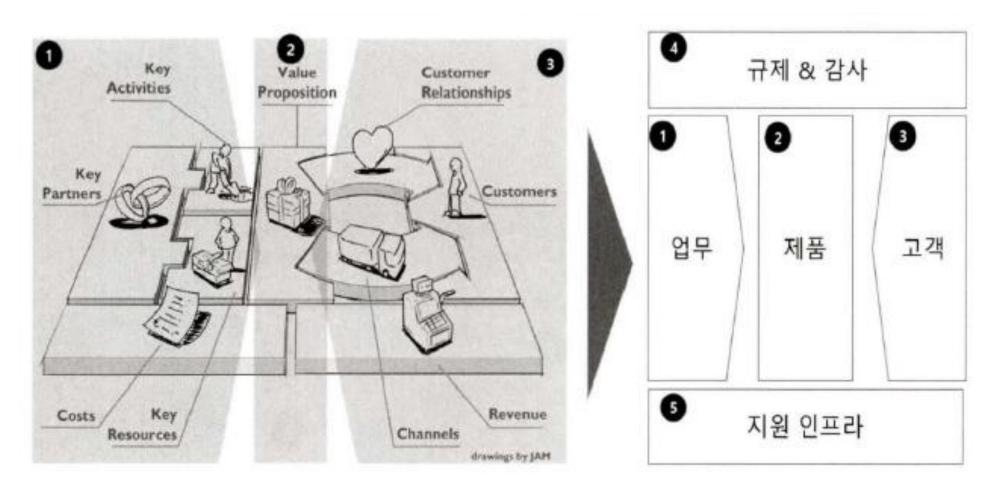
a3 <- array(1:18, c(2,3,3)) a3[1, 3, 2] # 11 array에서 (행, 열, 면)의 수 접근할 데이터의 [행, 열, 면] 번호



비즈니스 모델 캔버스



↗ 28회 빈칸 채우기



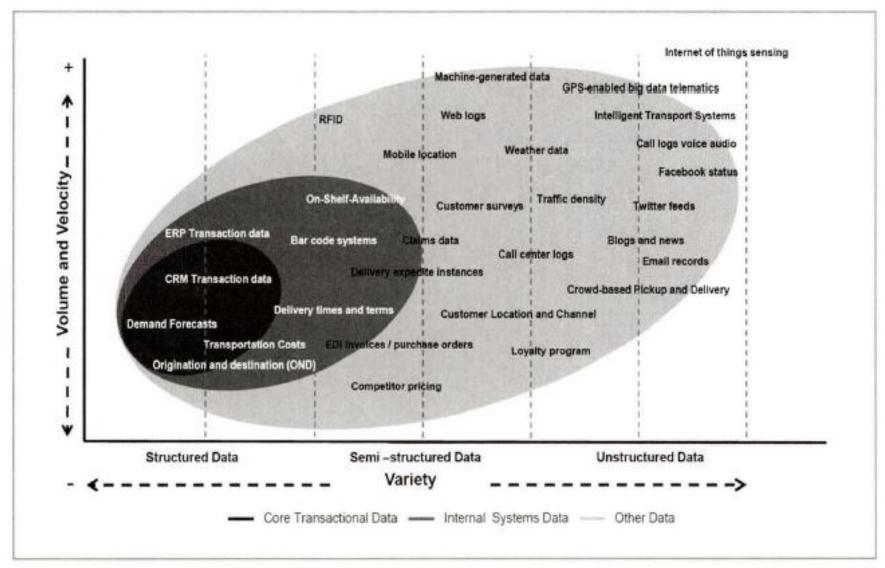
데이터 단위



| 단위 | 접두어 | 10 ⁿ | 2 ⁿ | |
|----|-------|------------------|-----------------------|--|
| KB | Kilo | 10 ³ | 210 | |
| MB | Mega | 10 ⁶ | 2 ²⁰ | |
| GB | Giga | 10 ⁹ | 2 ³⁰ | |
| ТВ | Tera | 1012 | 240 | |
| РВ | Peta | 10 ¹⁵ | 2 ⁵⁰ | |
| EB | Exa | 1018 | 2 ⁶⁰ | $six(6)$ 를 뜻하는 그리스어 ' $\eta \epsilon \xi \alpha (이엑사)'에서 왔다$ |
| ZB | Zetta | 10 ²¹ | 2 ⁷⁰ | 7을 의미하는 이탈리아어 setta 에서 왔다 |
| YB | Yotta | 10 ²⁴ | 280 | 8을 의미하는 이탈리아어 otto 에서 왔다 |

데이터 유형





출처: https://blog.naver.com/PostView.naver?blogId=jdhpuppy&logNo=221343689820



데이터 특성에 따른 분류



범주형 categorical

- 고유한 값이나 범주 수가 제한된 데이터 (문자, 숫자 등으로 표현)
- 순서가 없는 명목형, 순서가 존재하는 순위형이 있음

명목형 nominal

- 단순히 대상의 특성을 분류하는 것, 숫자로 바꾸어도 값의 크고 작음 없음
- 성별(F, M), 혈액형(A, B, O, AB), 부서(기획, 마케팅,...) 등

순위형 ordinal

- 항목들 간에 서열이나 순위가 존재하는 데이터 (양적 비교 불가)
- 학점(A, B, C, D, F), 메달(금, 은, 동), 만족도(1, 2, 3, 4, 5) 등

수치형 numeric

- 숫자를 사용하여 표현된 데이터
- 정수로 표현되는 <mark>이산</mark>형과 실수로 표현되는 연속형이 있음

이산형 discrete

- 셀 수 있고 특정 값과 값 사이에 다른 값이 존재하지 못하는 정수 데이터
- 주사위 눈의 수, 자녀 수, 사고 횟수, 제품의 개수 등

연속형 continuous

- 데이터 값과 값 사이에 무수히 많은 다른 값들이 존재 하는 실수 데이터
- 키, 몸무게, 기온 등 (등간, 비율 척도 포함)

기계학습(Machine Learning)의 분류



지도학습 Supervised

- X를 사용해 Y를 예측할 때, 학습 데이터에 X, Y 데이터가 모두 존재하는 학습
- X를 독립변수, Y를 종속변수라고 하며, Y에는 실제 값, 예측 값이 존재함
- 회귀(Regression), 분류(Classification) 모델이 있음

회귀 Regression

- 예측 값이 실제 값보다 크거나 작거나 사이 값일 수 있음 (연속형 결과)
- 부모 키를 사용해 딸의 키 예측, 판매량 예측, 집값 예측

문류 Classification

- 예측 값이 실제 값에서 주어진 데이터 범주(종류)로 제한됨 (범주형 결과)
- 화물의 정시 도착 여부 예측, 생존 여부 예측, 품종 예측, 이미지 숫자 예측

비지도학습 Unsupervised

- 학습 데이터에 X에 대한 데이터만 존재하는 학습
- 군집(Clustering), 연관(Association) 모델이 있음

군집 Clustering

- 데이터를 특성에 따라 구분되는 몇 개의 그룹으로 나누는 학습
- 고객을 3개 그룹으로 나눔 (그룹내 서로 유사한 특성, 범주형 결과)

연관 Association

- 항목들 간의 '조건-결과' 식으로 표현되는 유용한 패턴을 발견하는 것
- 삼겹살→상추, 빵→우유 (지지도, 신뢰도, 향상도 등으로 연속형 결과)

기계학습(Machine Learning)에서의 데이터



- 예측 또는 그룹나누기, 패턴 규칙을 발견하는 방법을 수식화 하여 모델 또는 알고리즘이라고 부름
- 회귀, 분류, 군집, 연관분석 각각에 여러 가지 모델들이 존재함
- 모델에 데이터를 넣어 학습(=분석)을 진행하는 것을 모델링이라고 함
- 모델링 과정에서 데이터들은 모델의 종류에 따라 다양한 <mark>수학적 연산</mark>을 통해 결과를 도출함
- 따라서, Machine Learning에 사용되는 모든 데이터는 수치형(=연산가능한) 이어야 함

인코딩 Encoding

- 사용자가 입력한 문자나 기호들을 컴퓨터가 이용할 수 있는 것으로 바꾸는 것
- 범주형 데이터가 문자/문자열로 표현된 경우, 이산형 수치로 바꿔 사용

구간화 Binning

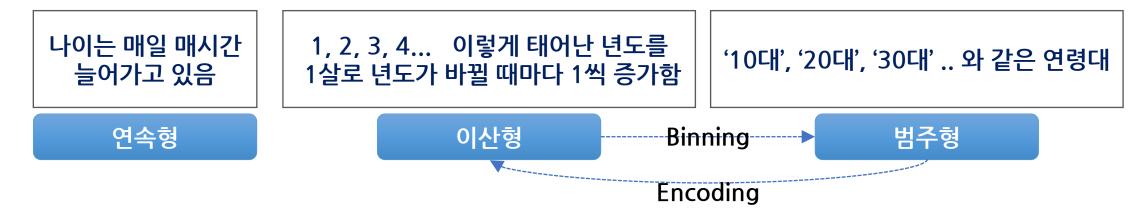
- 데이터의 종류가 많은 경우, 구간으로 나누어 묶어 사용 (학습에 도움이 될 수 있음)
- 예) 날짜시간 → 월별, 일별, 요일별, 시간별, 나이 → 연령별 등
- 임의의 구간을 만들 수 있음 → 성수기/비수기

데이터 분류 어떻게 하지?



☞ 한 가지 데이터를 하나의 형으로 한정하지 않기!

나이는 어떤 데이터로 분류하면 될까요?



이산형과 범주형을 같은 개념으로 이야기 하는 경우도 있음