R 프로그래밍

(13주차)

2016.05.28(토)

장운호

(ADP 002-0004)

목차

- I. 장바구니 데이터 소개
- П. reshape2 패키지
- Ⅲ. RFM 분석 실습

I. 장바구니 데이터 소개

1. 장바구니 (Basket)



시간

위치

선호 상품 카테고리

지불수단 및 금액

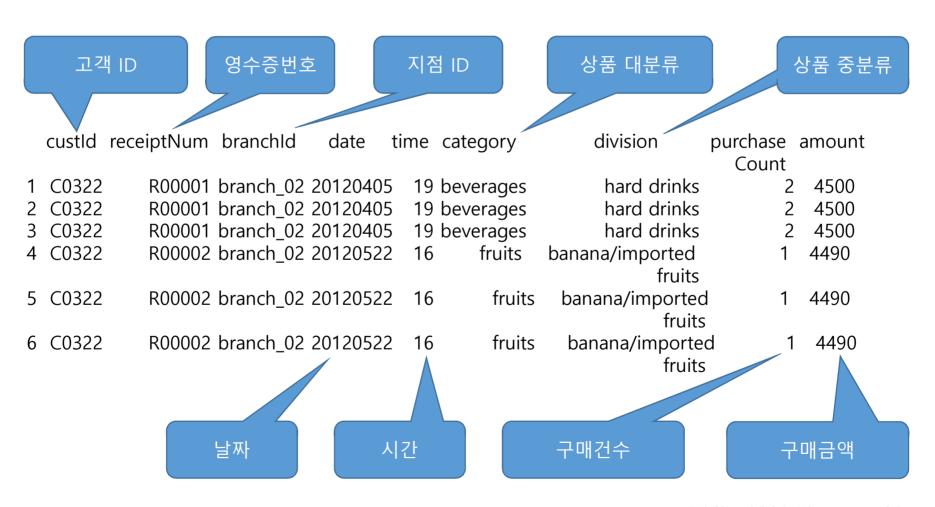
구매정보 외에 마일리지 포인트 포인트 활용 여부 등도 활용 가능

	서울역 파리크라상 _106-85-18197 Tel:02312 서울 용산 동자 43-205년	7740 H지			
	POS:02)	201	6-05-20	06:20:56	
-1	ITEM	QTY	D/C	AMT	
	타르타르햄에 그PC 그릴드토마토모짜렐라 (PET)생오렌지주스	1	0 0 0	7,000 7,000 6,800	
		과세 부	금액 가세	18,907 1,893	
	종매출액 함계금액 받 은 돈		20 20 20	008,0 008,0 008,0	
ļ	[카	an and an	⊑]	20,800	
	* 케익 및 냉장제품은 고 니다. 양해부탁드립니다	고환 ·	및 환불	이 불가합	
	<< 하나기업카드 승인 >>				
	[카드번호] 승인금액 승인번호]	m (ant time name a	an ann aine aine ann ann an	A CO THE STATE THE VIEW VIEW VIEW THAT STATE	
				I BI LI I I BIE	

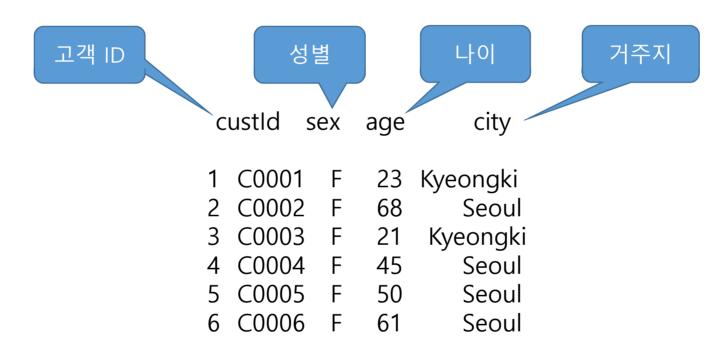
[고 객 용]

고객님~ 만족도 설문에 참여해 주세요♡ 매 월 1,000분께 해피콘 3,000원 쏴 드립니다

2. 구매 DB



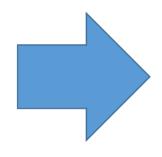
3. 고객 DB



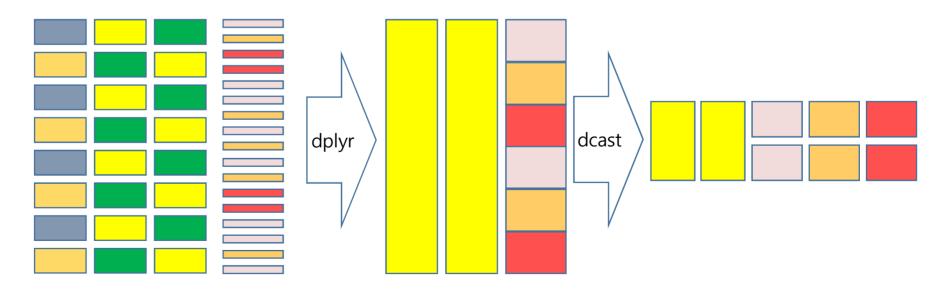
Ⅱ. reshape2 패키지

1. cast 함수

데이터를 wide-form으로 재구조화 해주는 함수

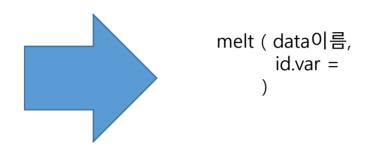


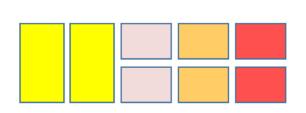
dcast(data이름, 열방향 벽돌1 + 열방향 벽돌2 ~ 행방향 벽돌, value.var = , fun.aggregate=)



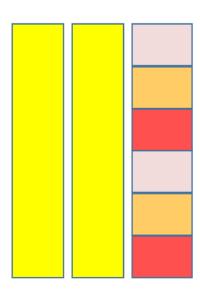
2. melt 함수

데이터를 long-form으로 재구조화 해주는 함수





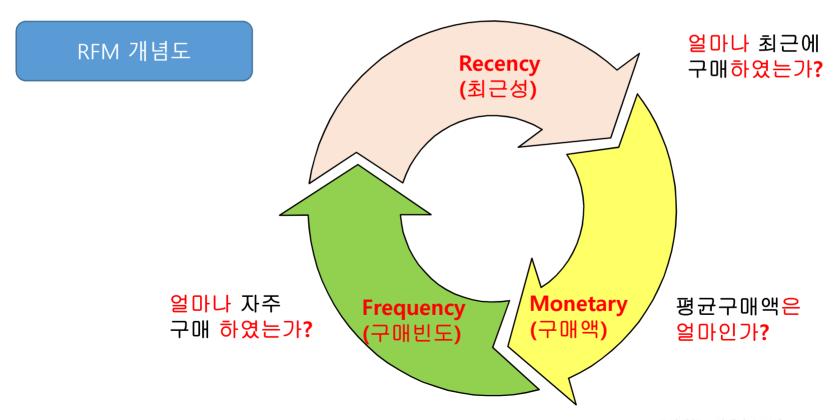




Ⅲ. RFM 분석 실습

1. RFM 개요

고객의 최근 방문 여부(Recency), 구매 빈도(Frequency), 사용 금액(Monetary) 등을 기준으로 지수화 함으로써, 고객을 세분화(Segmentation)하여 관리하는 고객 기법



2. RFM 등급 구분

계산의 단순화를 위해 RFM각각의 Range를 5등분 하는 Quantile(백분위수)를 기준으로 등급을 구분하는 것으로 가정함.

- 백분위수(Quantile) 산출 함수 : quantile(데이터벡터, 백분위 지정 벡터)

구분	등급 구분	Point
최우수	상위 20%	5
우수	상위 20 ~ 40%	4
양호	상위 40 ~ 60%	3
보통	하위 20 ~ 40%	2
기타	하위 20%	1

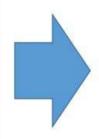
3. RFM Score 산출

RFM 점수는 3개 RFM 분야별 등급 점수에 가중치를 곱한 후, 합산하여 산출

RFM score = A * R등급 + B * F등급 + C * M등급
단, RFM 분야별 가중치 A, B, C는 매출액을 중심으로 결정하는 것으로 가정함.

각 등급별 상위 20%의 매출액을 가중치로 결정

C= M등급 상위 20%의 매출액 전체 매출액 합계



A+B+C의 합계가 1이 되도록 평준화

$$A = \frac{A}{A + B + C}$$

$$B = \frac{B}{A + B + C}$$

$$C = \frac{C}{A + B + C}$$

자료) 위메프 송동근 (DK's Portfolio)

3. RFM Score 평준화

고객간 비교를 편리하게 하기 위하여 RFM 점수를 1에서 100사이의 점수로 평준화(Normalizing)함.

- 100점 환산 : RFM점수 * 100 / RFM 점수 Range

등급	구분	평준화 점수	ABCD 등급
최우수	상위 20%	87.1	A
우수	상위 20 ~ 40%	69.8	В
양호	상위 40 ~ 60%	50.2	С
보통	하위 20 ~ 40%	37.3	D
기타	하위 20%	27.1	E

4. RFM 분석 활용 방안(descriptive)

주기적인 분석을 통해 RFM 고객 등급의 변화를 추적하는 것이 가능함.

1차	2차	변화유형	변화명수	1차고객/변화명수	총고객/변화고객수
±1.0. ± (20,40 m)	최우수	최우수 → 최우수	1590	55.8%	7.9%
	우수	최우수 → 우수	495	17.4%	2.4%
최우수(2848명)	일반	최우수 → 일반	445	15.6%	2.2%
	기타	최우수 → 기타	318	11.2%	1.6%
	최우수	우수 → 최우수	1003	26.9%	5.0%
0.4/272570	우수	우수 → 우수	819	21.9%	4.0%
우수(3735명)	일반	우수 → 일반	1019	27.3%	5.0%
	기타	우수 → 기타	894	23.9%	4.4%
	최우수	일반 → 최우수	1079	15.3%	5.3%
OLHIZACARIA	우수	일반 → 우수	1423	20.2%	7.0%
일반(7062명)	일반	일반 → 일반	2293	32.5%	11.3%
	기타	일반 → 기타	2267	32.1%	11.2%
	최우수	기타 → 최우수	682	10.3%	3.4%
TIEI/CCO2PH)	우수	기타 → 우수	1247	18.9%	6.2%
기타(6602명)	일반	기타 → 일반	2244	34.0%	11.1%
	기타	기타 → 기타	2429	36.8%	12.0%
	총합계		20247		100.0%

자료) 위메프 송동근 (DK's Portfolio)

4. RFM 분석 활용 방안(descriptive)

등급 하향 고객에 대해서는 이탈방지(Retention) 마케팅을 적용하고, 등급 상향 고객에 대해서는 Up-sell, Cross-sell 등의 마케팅 수단 적용을 고려할 수 있음.

[등급 하향 고객]

[등급 상향 고객]





자료) 위메프 송동근 (DK's Portfolio)

End of Document.

감사합니다.