#### 6. 정규형

1. 좋은 릴레이션과 나쁜 릴레이션 [212]

개요

데이터베이스 모델링

개념적 데이터 모델링

LER 모델을 이용하여 데이터의 구조와 데이터 간의 관계를 정의하여 현실 세계의 업무 표현

- 논리적 데이터 모델링

└ 개념적 데이터 모델링에서 도출된 ERD를 특정 DBMS에서 사용하는 구현 모델에 맞게 변환

정규화가 안된 릴레이션의 문제

데이터 중복 저장으로 데이터베이스의 저장 공간을 낭비

└ 삭제, 갱신 등의 과정에서 이상(anomaly) 현상이 발생할 수 있음

# 정규화(normalization)

관계형 모델에서 논리 스키마를 효과적으로 모델링

릴레이션의 정규형(normal form)을 분석함으로써 릴레이션의 스키마가 얼마나 효율적으로 실세계를 반영하고 잇는지를 평가

효용성

한 릴레이션 내의 컬럼들 간 관계 표현

불필요한 데이터의 종속과 중복 제거

- 새로운 컬럼 추가 시 기존 컬럼과의 관계 수정을 최소화

### 장점

└ 갱신 이상(update anomaly)의 발생 가능성 차단

정보 삽입, 삭제, 갱신 시의 불일치로 데이터 변동 상황에 따른 이상 현상

삽입 이상

└ 릴레이션에 레코드를 추가할 때, 필요한 컬럼의 값이 없이는 테이블에 새로운 레코드를 삽입하지 못하는 경우

- 삭제 이상

└ 키 값의 삭제 시 의도하지 않았던 전혀 다른 데이터가 삭제될 때 발생

└ ex) NEW 등급 할인 삭제할 경우 윤봉길 고객까지 삭제

수정 이상

└ 하나의 릴레이션이 불필요한 중복된 레코드들을 포함하여 데이터베이스의 일관성이 훼손

 $^{ackslash}$  ex) 8% 갱신하다가 중간에 실패하면 어떤 VIP 고객은 할인률 8%, 다른 VIP는 10%

### 2. 함수적 종속성 [216]

1. 함수적 종속성의 정의

함수적 종속성(functional dependency)

속성들 간의 값의 연관관계를 표현

[[정의 6-1] 임의의 릴레이션 스키마 R의 인스턴스에 포함되는 서로 다른 두 레코드 r1, r2와 속성(컬럼) 집합 X와 Y에 대 해, r1[X] = r2[X]일 때, r1[Y] = r2[Y]이면 함수적 종속성 X → Y가 성립한다.

특정 시점의 릴레이션 인스턴스를 분석하여 파악

ex) 모든 레코드에 대해 등급의 속성값이 같다면 할인율 역시 같음

└ {등급} → {할인율}

'등급이 할인율을 함수적으로 결정한다.'

'할인율은 등급에 함수적으로 종속된다.'

결정자(determinant)

【등급}

종속자(dependent)

- {할인율}

적법한 릴레이션(legal relation) 상태

적법하지 않은 릴레이션(illegal relation) 상태

ex) 특정 회원에게만 VIP 할인율을 다르게 적용하는 상태

2. 함수적 종속성의 추론 규칙과 카노니컬 커버

릴레이션의 클로저

- 명시적으로 주어진 함수적 종속성과 그로부터 추론될 수 있는 모든 함수적 종속성 집합

ex) 함수적 종속성  $\{$ 고객번호 $\}$   $\rightarrow$   $\{$ 고객명 $\}$ 과  $\{$ 고객명 $\}$   $\rightarrow$   $\{$ 전화번호 $\}$ 가 성립하면  $\{$ 고객번호 $\}$   $\rightarrow$   $\{$ 전화번호 $\}$ 도 성립

#### F의 클로저(closure), F\*

└ 릴레이션 스키마 R의 함수적 종속성 집합을 F라고 할 때. F로부터 유추할 수 있는 모든 종속성 집합

확장된 종속성들 집합으로부터 논리적 모순, 오류를 배제하고 새로운 종속성을 찾아내기 위한 추론규칙

규칙 1. 재귀성 규칙: X ⊇ Y이면, X → Y이다. 규칙 2. 부가성 규칙: X → Y이면, XZ → YZ이다. 규칙 3. 이행성 규칙: X - → Y이고 Y → Z이면, X → Z이다. 규칙 4. 분해 규칙: X → YZ이면, X → Y이다. 규칙 5. 합집합 규칙: X → Y이고 X → Z이면, X → YZ이다. 규칙 6. 의사 이행성 규칙: X → Y이고 WY → Z이면, WX → Z이다.

규칙1,2,3은 암스트롱의 추론 규칙(Armstrong's inference rule)이며, 나머지 규칙은 암스트롱 추론 규칙으로부터 유도된 규칙

부가성 규칙의 예

### 카노니컬 커버(canonical cover)

클로저에는 자명한 종속성(A $\rightarrow$ A)과 중복된 종속성(A $\rightarrow$ BC와 A $\rightarrow$ B, A $\rightarrow$ C 등)이 포함되는데, 불필요한 함수적 종속성을 제거하여 종속 정보에 대한 손실 없이 간소화된 함수적 종속성 집합

[정의 6-3] Fc(F의 카노니컬 커버)는 F\*에 존재하는 모든 함수적 종속성을 커버할 수 있는 최소한의 함수적 종속성들로만 이루어진 집합이다.

### 커버(cover)

[[정의 6-2] 주어진 함수적 종속성 집합 E에 대해 E가 함수적 종속성 집합 F⁺(F의 클로저)에 포함되면 E의 모든 함수적 종속성들이 F로부터 추론될 수 있으며, 이때 F가 E를 커버(cover)한다고 표현한다.

#### 돘거

- ① F의 모든 함수적 종속성의 오른편 속성은 단일 속성이다.
- © F에 포함된 종속성 X  $\rightarrow$  A의 결정자를 X의 진부분집합 Y를 사용한 Y  $\rightarrow$  A로 교체했을 때, 그 집합이 F와 동등한 집합이 될 수 있다.
- ③ F에서 어떤 함수적 종속성을 제거했을 때, 그 집합이 F와 동등한 집합이 될 수 없다.

#### 3. 기본 정규형 [221]

#### 개요

제1정규형에서 제5정규형으로 수준이 높아질수록 릴레이션의 구조화 조건이 더욱 까다로워지며 그 결과 데이터 중복이 최소화 된다.

정규화의 목적

1. 어떠한 릴레이션이라도 데이터베이스 내에서 표현할 수 있도록 만든다. 2. 좀 더 간단한 관계 연산에 기초하여 검색 알고 리즘을 효과적으로 만든다. 3. 릴레이션에서 바람직하지 않은 삽입, 갱신, 삭제 등의 이상을 제거한다. 4. 새로운 형태의 데 이터가 삽입될 때 릴레이션을 재구성할 필요성을 줄인다.

# 제1정규형 (1NF: First Normal Form)

- · 어떤 릴레이션 스키마에서 정의된 모든 속성의 도메인이 원자(atomic) 값을 가진다
- 정규형 만족

### 제2정규형 (2NF)

릴레이션이 제1정규형을 만족하고 기본키가 아닌 속성들이 기본키에 완전 함수 종속되면 제2정규형

└ 기본키를 구성하는 속성들에 대하여 부분종속성을 제거

## 함수적 종속

부분 함수적 종속(Partial Functional Dependency)

- └ 속성 집합 Y가 속성 집합 X의 전체가 아닌 일부분에 함수적으로 종속
- 완전 함수적 종속(Full Functional Dependency)
- └ 속성 집합 Y가 속성 집합 X 전체에 함수적으로 종속

함수적 종속성 다이어그램(FDD, Functional Dependency Diagram)

#### 예시

└ '도크관리자'는 기본키의 일부분인 '도크번호'에 부분 함수 종속됨

# 무손실 분해(lossless)

└ 정보 손실이 없으며 조인 시 원래의 릴레이션으로 복원 가능한 분해

# 제3정규형

릴레이션이 제2정규형을 만족하고, 기본키가 아닌 속성들이 어떤 키에도 이행적으로 종속되지 않을 때 제3정규형

└ 기본키가 아닌 속성이 이행적으로 종속되어 발생하는 중복을 제거

## 이행적(transitive) 종속성

 $^{\perp}$  A ightarrow B, B ightarrow C 일 때 A ightarrow C인 함수적 종속성

#### 예시

- {도크번호, 입항시간} → {목적}, {목적} → {담당 도선사}

무손실 분해

### BC 정규형(BCNF: Boyce-Codd Normal Form)

릴레이션이 제3정규형을 만족하고 릴레이션에서 성립하는 'X $\rightarrow$ Y' 형태의 모든 함수적 종속성에 대하여 X가 수퍼키이면 BC정 규형이다.

└ 수퍼키 : 최소성과는 무관한 고유키

#### 예시

{도크번호, 입항시간} → {목적}과 {도크번호, 입항시간} → {출항시간}의 결정자가 모두 수퍼키

BUT  $\{$ 목적 $\}$   $\rightarrow$   $\{$ 도크번호 $\}$ 에 대해  $\{$ 목적 $\}$ 은 수퍼키가 아님.

기본키가 아닌 속성 목적이 도크번호를 결정한다.

모든 함수적 종속성들의 결정자가 수퍼키가 되도록 만들어야 한다.

- 도크번호가 분해 대상이며, 이 경우 기존의 기본키를 유지할 수 없어 기본키를 변경해야 한다.

목적 속성이 도크번호 속성을 결정하기 때문에 기존 릴레이션에서 {도크번호, 입항시간} 대신에 {목적, 입항시간}을 기본키로 지정한다.

\_ 그 이후 기존 릴레이션을 분해하여 목적과 도크번호 속성으로 이루어진 새로운 릴레이션을 생성한다. 새로운 릴레이션 \_ 의 기본키는 함수적 종속성에 의해 목적 속성이 기본키가 된다. (무손실 분해)

#### 최종 FDD

[그림 6-20]의 FD 다이어그램으로부터 도크 스케줄 릴레이션의 유일한 함수적 종속성 {목적, 입항시간}  $\to$  {출항시간} 의 결정자가 수퍼키이며, 도크 릴레이션에서도 함수적 종속성 {목적}  $\to$  {도크번호}의 결정자가 수퍼키이므로 BC 정규형 조건을 만족한다.

정규화 정리

### 4. 역정규화

#### 개요

정규화에 의해 연관된 모든 릴레이션에 각각 접근하는 디스크 접근 비용 및 테이블 간의 조인 비용이 추가적으로 발생하여, 질의 응답(query response)의 속도 지연으로 이어질 수 있음

└ 역정규화(denormalizing)

정규화의 반대 과정으로 정규화를 통해 분리되었던 릴레이션을 통합하는 구조의 재조정을 통하여 정보의 부분적 중복을 허용 하지만 데이터 접근 성능을 개선

## 역정규화의 방법

1. 릴레이션의 병합

1:N 관계를 갖는 두 릴레이션의 경우 N쪽의 모든 데이터를 1에 통합하여 저장

└ 질의 처리 시 빈번하게 읽어 들이는 속성만 별도로 릴레이션에 병합하여 저장

- 2. 릴레이션의 수직 분할
- └ 특정 릴레이션 내에서 빈번하게 접근하는 속성과 접근이 일어나지 않는 속성을 두 릴레이션으로 나누어 저장
- 3. 릴레이션의 수평 분할
  - 속성이 아닌 레코드를 기준으로 분할
  - ex) 학생 레코드를 학과별로 수평분할하여 물리적으로 저장
- 4. 유도 속성의 추가
  - └ '생년월일'만 관리하는 릴레이션에 현재 시간을 이용하여 '나이' 속성을 도출

### 역정규화의 장단점

읽기 성능(SELECT) 향상

중복된 데이터 저장을 위한 추가 공간의 요구

중복된 데이터의 일관성을 유지하기 위해 쓰기 성능(I, U, D) 속도는 저하될 수 있음