## 강의 추천 시스템 사용 방법

우선, 사용자의 학과major가 software, 관심분야Keywords가 Security or Network인 경우에만 사용할 수 있다. 프로토타입이니까 이정도 만으로 충분할 듯. (다른 과 다른 관심분야를 추가하려면 지금까지 한 작업을 한번 더 해야하며 설령 한번 더 한들 MF 알고리즘의 정확도 또한 보장할 수 없다 ㄷㄷ...)

- 1. 관심분야가 Security인지, Network인지 선택한다. (설명을 위해서 Security로 설정 후 설명)
  - Security인 경우 RatingData\_Train\_Security / RatingData\_Test\_Security / Result\_Security 파일 사용
  - Network인 경우 RatingData\_Train\_Network / RatingData\_Test\_Network / Result\_Network 파일 사용
- 2. RatingData\_Train\_Security 파일에 '학습'할 Data를 넣을 수 있고 현재 10명의 학생의 각각 40개의 강의에 대한 ratings을 저장해두고 있다.

RatingData\_Train\_Security에 들어있는 Data 중 student\_id = 1의 Data 일부

| student_id | course_id | grade | major<br>(student 학과) | keywords<br>(student 관심분야) | ratings |
|------------|-----------|-------|-----------------------|----------------------------|---------|
| 1          | 1~40      | 1~4   | software              | security                   | 1~5     |

student\_id, course\_id를 index로 사용하기 때문에 2017000001, 21111 등 실제 학번이나 실제 강의 코드로 수정하면 안된다. 웬만하면 RatingData\_Train 파일은 수정하지 않는 것이 좋을 듯하다.

프로토타입이므로 값을 보기 좋게, 명확하게 내기 위해서 해당 Data들은 모두 일정한 값의 규칙을 가진다.

3. RatingData\_Test\_Security 파일은 추천 시스템을 사용한 결과를 얻고 싶은 student에 대한 Data이다.

RatingData\_Test\_Security에 들어있는 student\_id = 2017000001에 대한 Data 일부

해당 파일의 Data는 2017000001이라는 학번을 가지고 있는 학생의 40개의 강의에 대한 ratings이 저장되어있다. 이때, course\_id 1~27 까지는 ratings 값이 1~5 사이에 있지만 course\_id 28~40 까지는 ratings 값이 0이다.

MF 알고리즘은 학생이 지금까지 수강한 course\_id 1~27 까지의 ratings 값을 통해 아직 수강하지 않은 course\_id 28~40 까지의 예상 ratings을 유추한다. 따라서 아직 수강하지 않은, 추천받고싶은 강의에 대한 ratings을 0으로 설정하는 것이다.

따라서 프론트엔드/백엔드에서 추천 시스템을 사용할 경우, RatingData\_Test\_Security 파일을 자신이 원하는 값으로 설정해야한다. 이때 앞서 RatingData\_Train\_Security 파일의 Data들은 모두 일정한 값의 규칙을 따른다고 설명했다.

| Security  | Data 규칙  | Network Data 규칙 |          |  |
|-----------|----------|-----------------|----------|--|
| course_id | ratings  | course_id       | ratings  |  |
| 1~8       | 1에 가까운 값 | 1~3             | 4에 가까운 값 |  |
| 9         | 5        | 4               | 5        |  |
| 10~14     | 3에 가까운 값 | 5~8             | 3에 가까운 값 |  |
| 15        | 5        | 9               | 5        |  |
| 16~27     | 2에 가까운 값 | 10~19           | 2에 가까운 값 |  |
| 28        | 5        | 20              | 5        |  |
| 29~34     | 4에 가까운 값 | 21~26           | 1에 가까운 값 |  |
| 35        | 5        | 27              | 5        |  |
| 36~39     | 3에 가까운 값 | 28~39           | 4에 가까운 값 |  |
| 40        | 5        | 40              | 5        |  |

해당 규칙을 최대한 따라서 RatingData\_Test\_Security의 Data를 채우고 MF 알고리즘을 돌리면, ratings 0을 넣은 course\_id의 예상 ratings 값이 규칙과 비슷하게 이상적으로 나온다.

4. MF 알고리즘이 끝나면 'ratings 0을 넣은 강의들의 예상 ratings이 채워진 Data'가 Result\_Security.json 파일을 생성하여 그곳에 저장된다. 그거 갖다 쓰면 된다. 참고로 모든 파일들의 Data 구조는 ratingTB.js 의 Data 구조를 따른다. 입력도 ratingTB.js 구조에 맞게 넣어야하고, 출력도 ratingTB.js 구조에 맞게 출력된다.

```
const mongoose = require('mongo
const Schema = mongoose.Schema
const ratingTBSchema = new Schema({
  student_id : {
    required: true
  course id : {
    required: true,
  grade: {
   type: String,
required: true,
  major: {
    required: true,
  keywords: [{
  type: String,
    required: true,
  rating: {
  type: Number,
    required: true,
}, {
   timestamps: false,
_id: false
const Rating = mongoose.model('Rating', ratingTBSchema)
module.exports = Rating
```

ratingTB.js 구조 student\_id / course\_id / grade / major / keywords / rating