|  |
| --- |
| COVID-19 Risk Analytics and Safe Activity Assistant (System) with Machine Learning Algorithms  ABSTRACT  (abstract)  Keywords:  머신 러닝 알고리즘을 이용한 COVID-19 Risk 분석 및 Safe Activity 지원 시스템  요 약  요약 내용  키워드: |

# 서 론

클러스터링(Clustering)이란 거리 함수(Distance Function)와 데이터들의 특징(Feature)을 이용하여 데이터들 간의 거리를 계산하고 이를 기반으로 여러 개의 클러스터를 생성하여 데이터를 클러스터별로 분류하는 것을 의미한다. 즉, People 클러스터링이란 People을 이용하여 클러스터링하는 것을 의미한다.

# 관련 연구

관련 연구 내용

# COVID-19 Safe Risk 평가의 설계

COVID-19 Safe Risk 평가는 COVID-19 데이터를 이용하여 감염자, 접촉자(감염자와 접촉한 사람) 혹은 장소에 대한 위험성을 계산하고 안전성에 대해 평가하는 것을 의미한다. 이 평가의 목적은 사회에서 완화되어가는 COVID-19 전염병의 위험도를 수치화하여 보여줌으로써 개인이 사회의 일원으로서 놓치고 있었던 막연한 경각심을 일깨워 방어적인 행동을 더 유발하게 해 공익에 좀 더 기여할 수 있는데 있다.

COVID-19 Safe Risk 평가는 두 가지 방식으로 산출할 수 있다. GSR(Group Safety Risk)과 ISR(Individual Safety Risk)이다. 그리고 이 두 방식에 공통적으로 들어가는 요소인 Severity(위험도)가 필요하다. 이번 장의 하위 항목에서 GSR과 ISR을 산출하기 위한 요소 및 수식을 제안한다.

## Safe Risk 평가 요소

COVID-19 Safe Risk 평가를 계산하기 위해 필요한 요소는 크게 감염자나 접촉자의 Severity 계산을 위한 요소와 GSR 값 계산을 위한 요소 그리고 ISR값 계산을 위한 요소로 나뉜다.

### Severity의 요소

Severity는 감염자 혹은 접촉자가 얼마나 위험한지 보여주는 척도이다. 이러한 Severity값을 산출하기 위한 요소는 아래와 같다. COVID-19의 위험성과 감염성에 대한 연구는 현재 진행형이므로 Severity값 산출을 위한 요소는 추가 및 제거될 수 있다.

sElement가 될 수 있는 요소로는 감염날짜, 나이, 지병 등이있다. 예를들어 *IncurredDate*는 사람이 감염된 날짜를 의미한다.

### GSR의 요소

GSR에서 Group은 시, 군, 구처럼 행정구역을 의미하는 것뿐만 아니라 건물 혹은 편의시설처럼 국소적인 장소를 의미한다. 즉 GSR은 해당 Group이 얼마나 위험한 상태인지 보여주는 척도다. GSR값의 범위는 [0, 1]이며 0이면 무결한 장소를 의미하고 1이면 감염성이 매우 높은 위험한 상태를 의미한다.

이러한 GSR값을 산출하기 위한 요소는 아래와 같다. COVID-19의 위험성과 감염성에 대한 연구는 현재 진행형이므로 GSR값 산출을 위한 요소는 추가 및 제거될 수 있다.

*SeveritySet*은 Group, 즉 지역, 건물 혹은 편의시설에 있었던 사람들의 Severity값의 집합을 나타낸다. *SeveritySet*의 원소인 *severityi*의 범위는 [0, 1]이며 0이면 건강한 상태를 의미하며 1에 가까울수록 그 사람이 위험하다는 것을 의미한다. *SafetyDensity*는 해당 지역, 건물 혹은 편의시설의 내부 사람들의 밀집도를 나타낸다. 범위는 [0, 1]이며 0에 가까울수록 공간이 넓거나 사람이 적음을 의미하고 1에 가까울수록 비좁은 공간에 사람이 많다는 것을 의미한다. 예를들어 20명 정도가 적정인 피트니스 센터에 40명이 있고, 그 중 감염자가 2명이라면 *SeveritySet*은 {0.8, 0.7}로 측정될 수 있고 *SafeDensity*는 높게 나올 것이다.

### ISR의 요소

ISR은 개인이 현재 얼마나 위험한 상태인지 보여주는 척도다. 결과값의 범위는 [0, 1]이며 0이면 무결한 상태를 의미하고 1이면 매우 위험한 상태를 의미한다. ISR을 산출하는 데 필요한 요소들은 아래와 같다. COVID-19의 위험성과 감염성에 대한 연구는 현재 진행형이므로 ISR값 산출을 위한 요소는 추가 및 제거될 수 있다.

*Severityindivisual*은 측정하고 하는 사용자의 Severity를 의미한다. *Severityindivisual*의 범위는 [0, 1]이며 0이면 건강한 상태를 의미하며 1에 가까울수록 그 사람이 위험하다는 것을 의미한다. *RelatedPlaceSet*은 개인과 연관성이 깊은 Group의 집합을 의미하며 원소인 *rPlace*는 구체적인 특정 장소를 의미한다. 예를들어 술집의 코로나 확산은 현지 직장인보다 현지 중고등학생에게 더 적게 영향을 끼칠 것이며, 대구의 코로나 확산은 태백의 시민보다 서울 시민에게 더 민감하게 작용할 것이다. *SurroundingGSRSet은* 개인의 주변 환경에 위치한 GSR의 집합을 의미하며 원소인 *GSRGroupName­*은 *GroupName*의 *GSR*값을 의미한다. 이때 가능한 *GroupName*의 범위는 거주지 주변 환경과 현재 위치한 장소의 주변 환경 정보를 포함한다. 예를들어 *GroupName*은 거주지 근처 상점의 상호나 학교부지 전체를 나타낼 수 있다.

## Safe Risk에 대한 수식

본 절에서는 3.1의 요소들로 만든 수식을 제안한다.

### Severity값을 산출하는 수식

*Severity*값을 계산하기 위해서 여러 요소가 포함될 수 있지만 본 논문에서는 감염날짜로부터 경과한 날의 수를 수식에서 이용한다.

*Severity*값을 산출하는 수식에는 감염자에 대한 수식과 접촉자에 대한 수식이 있다. 먼저 감염자에 대한 수식은 다음과 같다.

이때 *DaysAfterInfection*은 양의 정수이며 범위는 [0, 14]이다. 15째일부터는 *Severity*는 0으로 간주된다.

그리고 접촉자에 대한 수식은 다음과 같다.

이때 *DaysAfterContact*는 양의 정수이며 범위는 [0, 14]이다. 15일째부터는 감염자의 경우와 마찬가지로 0으로 간주된다. 예를들어 감염자가 감염된 후 5일이 경과한 후에 *Severity*를 측정한다면 0.75가 나온다.

현재 수식은 감염 혹은 접촉 후 경과한 날짜만 고려한 수식으로, 3.1.1)에서 언급한 바와 같이 *SeveritypersonID­*에 요소가 추가됨에 따라 수식에 변동사항이 있거나 추가적인 연산이 있을 수 있다. 예를 들어 Age가 Severity의 결과값에 영향을 줄 경우 최종 Severity를 구하는 연산은 아래 식과 같이 변동될 수 있다.

이때 *Severityage*값과 *Severitydays* 값의 범위는 [0, 1]이므로 *Severityfianl*값의 범위도 [0, 1]이 된다. 예를들어 나이만 다르고 동일한 조건의 사람 둘이 동시에 Severity값을 측정하게 된다면 40살의 Severityage는 20살의 Severityage값보다 높게 나오므로 40살의 최종 Severityfinal값이 더 크게 나올 것이다.

### GSR값을 산출하는 수식

GSR값을 산출하기 위해 *SeveritySet*과 *Safety-Density*를 수치화하기 위한 계산이 선행되야 한다. 이를 위해 요구되는 수식은 다음과 같다. 먼저 *SeveritySet*의 평균을 구한다. *SeveritySet* 평균은 다음과 같이 나타낼 수 있다.

그리고 *SafetyDensity*를 구하는 공식은 다음과 같다.

*PeopleNumber*은 해당 Group에 있었던 사람 수를 의미한다. *MinimumSafeArea*는 COVID-19의 전염을 막기 위해 사람과 사람 사이에 유지되어야 하는 거리를 기반으로 계산한 면적을 의미한다. 이 거리는 COVID-19 연구에 따라 유동적으로 변할 수 있다. *GroupTotalArea*는 해당 Group의 총 면적을 의미한다. 정수 1과 *min* 함수로 *SafetyDensity*의 최대값은 1이 된다.

*AvgSeverity*와 *SafetyDensity*를 기반으로 GSR값을 구하는 공식은 다음과 같다.

*AvgSeverity*의 범위는 [0, 1]이고 *SafetyDensity*의 범위 또한 [0, 1]이므로 *GSRGroupName*의 범위도 [0, 1]이다. 0에 가까울수록 COVID-19의 위험성이 낮고 무결한 장소를 의미하며 1에 가까울수록 고위험군이 있거나 많은 감염자들이 존재했음을 의미한다. 예를들어 20명 정도가 적정인 피트니스 센터에 40명이 있고, 그 중 감염자가 2명이라면 *SeveritySet*은 {0.8, 0.7}로 측정될 수 있고 *AvgSeverity*는 0.75가 나온다. 그리고 센터의 *TotalArea*가 200이고 *MinimumSafeArea*가 10이라면 *SafeDensity*는 *min*함수에 의해 1을 넘기는 좌항이 아닌 우항 1을 추출할 것이다.

### ISR값을 산출하는 수식

ISR값을 산출하기 위해 *RelatedPlaceSet*과 *SurroundingGSRSet*을 통해 유의미한 GSR을 분류하는 작업이 선행되어야 한다. 개인에게 적합한 group을 추출하기 위한 *TargetGSRSet*을 구하기 위한 공식은 다음과 같다.

*TargetGSRSet*은 주변 Group중에서도 연관성이 있는 Group을 tGSR로 추출하여 원소로 가지고 있는 집합을 의미한다. tGSR은 GSR과 동일하며 범위와 의미 또한 동일하다.

이러한 TargetGSRSet을 바탕으로 산출되는 ISR값은 다음과 같다.

*ws*와 *wg*는 각각 Severity에 대한 가중치와 tGSR에대한 가중치를 의미하며 두 가중치의 합은 1이고 *Severity*와 *tGSR*이 ISR값에 미치는 영향을 조절한다. *SeverityPersonID*는 ISR을 사용자(ISR값을 측정하는 사람)의 *Severity*값을 의미한다. Severity와 범위와 의미가 동일하다. *LivingDistance*는 사용자의 생활 반경을 의미한다. 사용자가 입력할 수 있는 값이다. *tGSRDistance*는 사용자와 tGSR과의 거리를 의미한다. *LivingDistance*와 *tGSRDistance*로 사용자로부터 거리에 따른 가중치를 조절할 수 있다. *n*은 *tGSR*의 수, 즉 *TargetGSRSet*의 원소의 수를 의미한다. *tGSR*은 *TargetGSRSet*의 원소로 GSR과 범위와 의미가 동일하다. 이 요소들을 계산해서 나온 ISR값의 범위는 [0, 1]이며 0에 가까울수록 사용자가 COVID-19의 감염 위험에서 안전하다는 것을 의미하며 1에 가까울수록 생활 반경 내에 COVID-19 감염 위험이 많다는 것을 의미한다.

예를들어 *Severity*에 더 큰 영향력을 주고자 하면 *ws*에 0.7을, *wg*에 0.3을 부여한다. 사용자가 *SeverityIncurredDate*만 이용할 경우, 감염된 후 6일이 지났다고 가정하면 사용자의 *SeverityPersonID*는 0.7이 된다. 주변에 *tGSR*이 많고 그 거리가 대부분 멀지 않을 경우 시그마항의 값은 1에 가깝게 나올 것이다. 그러면 주어진 식에 따라 *ISRPersonID*는 1에 가까운 값이 도출된다.

# People 및 Group 클러스터링

본 절에서는 3절에서 언급한 요소들과 수식을 통해 나온 결과값으로 클러스터링을 진행한다. 그리고 클러스터링에 사용하는 거리 함수를 일반적으로 사용되는 거리함수와 다르게 가중치를 적용한 거리 함수를 사용한다. 가중치는 클러스터링에 사용되는 특징(Features)들에 적용되며 각 특징에 영향력을 조절하게 된다. 또한 가중치의 합은 1로 유지되어 가중치 간의 비율을 유지하여 일부 특징이 과도하게 영향력을 가지게 되는 것을 방지한다.

예를 들어 유클리드 거리 함수를 이용하는 경우, 특징 x, y 대한 점 *p(px, py)*과 *q(qx, qy)*이 있고 두 점사이의 거리를 *distancepq*라 하면 *distancepq*의 값을 구하는 공식은 다음과 같다.

그리고 가중치 x에 대한 가중치 *wx*와 y에 대한 가중치 *wy*를 추가한 변형 공식은 다음과 같다.

## 요소들을 이용한 People 클러스터링

### People 클러스터링의 필요성

지금은 COVID-19에 의한 팬데믹(pandemic) 시대로 지금껏 인류가 경험하지 못한 새로운 시대로 접어들고 있다. 팬데믹 시대에는 1명의 감염자 혹은 접촉자는 슈퍼 감염자가 될 수 있는 위험한 가능성이 있으며 이에 따른 전염병을 통제하는 방법이 요구되는 만큼, 감염자 및 접촉자를 분류하는 방법도 필연적으로 요구된다. 본 논문에서 제시하는 클러스터링을 통한 People 분류는 현 시대에 COVID-19를 통제하는데 큰 도움을 줄 수 있다.

### People 클러스터링 알고리즘

People 클러스터링 알고리즘은 feature의 종류 및 개수를 선택할 수 있다. 필수적으로 포함되는 ISR값을 비롯하여 Age, Gender, RelatedDisease, Address 등을 선택하여 클러스터링을 진행할 수 있다.

### People 클러스터링 결과 및 활용

본 논문에서는 COVID-19 Safe Risk 평가에 필요한People에 대해 클러스터링을 진행한다. 이런 특징들로 클러스터링을 진행한 결과로 People을 클러스터별로 나눌 수 있다. 이 클러스터들은 사용한 People에 따라 현재 각 클러스터들이 COVID-19에 대해 얼마나 위험한지 가늠할 수 있으며, 미래에 각 클러스터들이 COVID-19에 대해 얼마나 취약해질 수 있는 지를 가늠할 수 있다.

## Clustering Groups using Factors

Group Clustering 필요성

Clustering Algorithm

Clustering Results

Clustering 결과의 활용

# Design of Safe Activity Assistant

Query processing

….

….

# Experiments and Assessment

# Conclusion

References

1. …
2. …
3. …