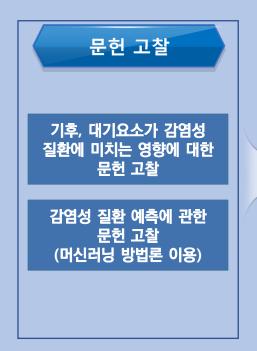
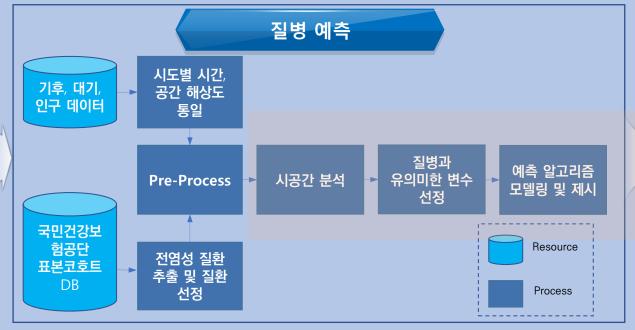
## 기후변화에 따른 감염성 질환 예측

환경정책평가연구원 강선아

# 기후변화에 따른 감염성 질환 예측

- 연구내용
  - 2009년~2013년(5개년)동안 발생하는 장감염 질환의 시공간 분석 및 예측 알고리즘 구축, 민감도 분석을 통해 장감염 질환에 영향을 미치는 주요 변수 파악
- 연구대상
  - 2009년부터 2013년까지 연속적으로 발생한 장감염 질환(국민건강보험공단 표본 코호트 DB 기준)







<그림 2-1> 연구 프로세스

# 데이터 전처리: 질병 선정 및 건수 도출

설명변수 데이터 전처리

- Step 1. 공간 해상도
  - 측정소 데이터는 공간적으로 점(point)데이터이고, 시군구/시도의 경우 면(polygon)데이터임
  - 공간해상도를 맞추기 위하여 같은 시군구/시도에 위치한 측정소의 데이터를 평균 내어 매칭
- Step 2. 시간 해상도
  - 시간해상도는 년, 월, 일 모두 다르며, 분석을 수행할 시간해상도는 월 단위
  - 월 단위보다 시간해상도가 낮은 경우: 시간, 일 단위 데이터의 평균을 월 단위 데이터로 사용
  - 월 단위보다 시간해상도가 높은 경우: 연 데이터를 12로 나누어 사용하고, 농도, 밀도(인구)와 같은 경우 연 데이터를 그대로 사용

질병 건수 산정 및 질병 선정

- Step 1. 자격 DB와 진료 DB 연계: 무진료 기간을 0으로 처리하여 질병 건수 산정
- Step 2. 진료 DB 주상병명과 부상병명이 다른 경우: 다른 케이스로 간주
- Step 3. 2009~2013년 연속 발생 질병만 분석 대상으로 고려
- Step 4. 질병코드(한국질병표준사인분류 기준) 소수점 그룹화: 질병 레벨을 높여 건수를 산출

질환의 발생건수 및 월별 시계열 분석을 통해 장감염 질환을 분석대상 질병으로 선정

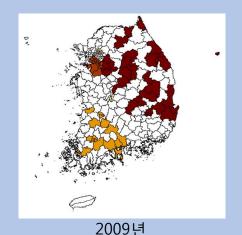
# 장감염 질환 위험지역 분석

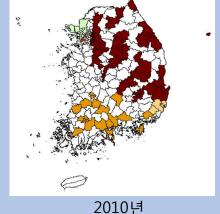
- 장감염 질환 위험지역 분석(2009년~2013년)
- SaTScan 프로그램을 이용하여 장감염 질환의 발생위험 지역을 분석
- 위험 지역 분석 결과, 2009년부터 2012년까지 고위험 지역은 강원도, 경상도 일부이며 2013년에는 경상도, 전라도 일부임
- 고위험 지역에 속하는 시군구는 2009년 35개, 2010년 57개, 2011년 87개, 2012년 62개, 2013년 35개로 나타남(<그림 2-2 참조>)

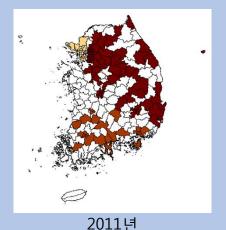
<표 2-1> SaTSCan 분석 결과

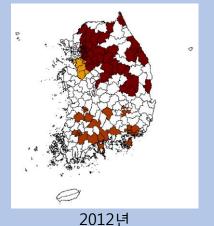
| 연도   | Cluster       | No. of case | Relative risk | Log<br>likelihood<br>ratio | P-value |
|------|---------------|-------------|---------------|----------------------------|---------|
| 2009 | cluster 1(35) | 11,276      | 0.75          | 427.31                     | <0.000  |
| 2010 | cluster 1(57) | 30,890      | 0.85          | 294.80                     | <0.000  |
| 2011 | cluster 1(87) | 57,205      | 0.86          | 343.94                     | <0.000  |
| 2012 | cluster 1(62) | 45,835      | 0.82          | 640.30                     | <0.000  |
| 2013 | cluster 1(35) | 29,574      | 1.28          | 692.26                     | <0.000  |

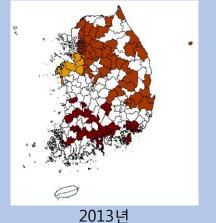
자료: 저자 작성.

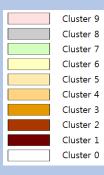












10년 2011년 2

- 장감염 질환 예측 알고리즘 구축
- 기상인자, 대기인자, 인구통계적 데이터 및 지리적 특성을 나타내는 위, 경도 데이터를 이용하여 장감염 질환 예측 알고리즘 (OLS 회귀분석, LASSO 회귀분석, 심층신경망)을 구축
- 알고리즘 학습을 위해 데이터를 학습 데이터와 테스트 데이터로 구분하였으며, 이 때 층화추출법을 사용함 (연도별, 월별, 시군구별로 데이터를 구분한 후 학습 데이터 70%, 테스트 데이터 30% 추출)
- 데이터의 범위를 통일시키기 위해 min-max 표준화를 수행

<표 2-2> 시군구별 장감염 질환 발생 예측 알고리즘에 사용된 설명변수와 목표변수

| 구분        | 변수명   |
|-----------|---|
| 설명변수(41개) | 월(month), 위도, 경도, SO2_mean, CO_mean, O3_mean, NO2_mean, PM10_mean, SO2_max, CO_max, O3_max, NO2_max, PM10_max, 평균기온, 평균최고기온, 평균최저기온, 최고기온, 최저기온, 평균현지기압, 평균해면기압, 최고해면기압, 최저해면기압, 평균수증기압, 최고수증기압, 최저수증기압, 평균이슬점온도, 평균상대습도, 최소상대습도, 월합강수량, 일최다강수량, 평균풍속, 최대풍속, 최대순간풍속, 일조시간합, 일조율, 월적설량합, 평균.최저초상온도, 최저초상온도, 평균지면온도, 총인구수, 인구밀도 |
| 목표변수      | 시군구별 월별 장감염 질병 발생 건수  |

- 장감염 질환 예측 알고리즘 구축(OLS 회귀분석)
- R package "lm"으로 분석 수행
- 단계적 선택법을 이용하여 AIC가 작은 변수의 조합을 추출, 장감염 질환 예측에 사용된 변수는 총 31개임
- 장감염 질화 발생 =

$$\beta_0 + \beta_1 x_{1ijt} + \beta_2 x_{2ijt} + \ldots + \beta_{31} x_{31ijt} + \epsilon$$

- 모형의  $R^2$ 값은 0.7856으로 해당 알고리즘은 높은 설명력을 가짐
- 장감염 질환 예측결과 RMSE가 20.040으로 나타났으며, 질병을 세분화하여 모델링을 구축한 결과는 기타 세균성 장감염과 바이러스성 및 기타 감염성 장감염 각각의 RMSE가 4.342, 5.440으로 나타남

#### <표 2-3> OLS 회귀분석 결과(장감염 전체)

| 모델            |            |        |          |               |             |         |          |
|---------------|------------|--------|----------|---------------|-------------|---------|----------|
| 변수            | Coef.      | s.e    | P>t      | 변수            | Coef.       | s.e     | P>t      |
| month2        | -5.429***  | -3.728 | 4.53E-14 | 평균기온          | -230.900*** | -3.992  | 6.62E-05 |
| month3        | -4.723*    | -2.296 | 0.000195 | 평균최고기온        | 96.200***   | 3.435   | 0.000596 |
| month4        | -11.560*** | -3.787 | 0.021679 | 평균최저기온        | 121.300**   | 3.208   | 0.001343 |
| month5        | -13.580**  | -3.138 | 0.000154 | 최저기온          | -18.430     | -1.503  | 0.13287  |
| month6        | -13.780*   | -2.44  | 0.001709 | 평균해면기압        | -16.210*    | -2.432  | 0.015024 |
| month7        | -8.164     | -1.186 | 0.014695 | 최고해면기압        | 17.460***   | 3.566   | 0.000365 |
| month8        | 0.008      | 0.001  | 0.235735 | 최저해면기압        | 15.240***   | 3.895   | 9.90E-05 |
| month9        | -6.712     | -1.341 | 0.999016 | 평균수증기압        | 31.190*     | 2.576   | 0.010023 |
| month10       | -20.950*** | -5.916 | 0.179914 | 최고수증기압        | -28.660***  | -5.288  | 1.27E-07 |
| month11       | -8.935***  | -3.973 | 3.46E-09 | 최저수증기압        | 13.150*     | 2.284   | 0.02239  |
| month12       | 7.711***   | 5.662  | 7.18E-05 | 평균<br>이슬점온도   | 33.700**    | 2.869   | 0.004128 |
| 경도            | -2.497***  | -7.45  | 1.56E-08 | 월합강수량         | 7.902*      | 2.448   | 0.014391 |
| 위도            | -2.523***  | -7.091 | 1.04E-13 | 평균풍속          | -9.940*     | -2.562  | 0.010429 |
| CO_mean       | 7.208*     | 1.978  | 1.46E-12 | 최대풍속          | 20.830***   | 5.181   | 2.27E-07 |
| O3_mean       | 25.030***  | 6.409  | 0.047966 | 일조시간합         | 28.320***   | 11.038  | <2e-16   |
| NO2_mean      | 9.968**    | 3.197  | 1.56E-10 | 평균.최저<br>초상온도 | 52.920**    | 3.05    | 0.002293 |
| PM10_<br>mean | -14.210*** | -4.386 | 0.001394 | 최저초상온도        | -21.590     | -1.764  | 0.077806 |
| SO2_max       | 50.540***  | 10.227 | 1.17E-05 | 평균지면온도        | -22.960*    | -2.31   | 0.020905 |
| CO_max        | -27.910*** | -6.664 | <2e-16   | 총인구수          | 180.900***  | 131.59  | <2e-16   |
| O3_max        | -7.837*    | -2.403 | 2.86E-11 | 인구밀도          | -19.570***  | -12.481 | <2e-16   |
| PM10_max      | -13.360**  | -3.091 | 0.016268 |               |             |         |          |

주: Coef: Coefficient,s.e: standard error, Significance level: \* p<.05, \*\* p<.01, \*\*\* p<.001 자료: 저자작성.

- 장감염 질환 예측 알고리즘 구축(LASSO 회귀분석)
- R package "lars"로 분석 수행
- LASSO 회귀분석 결과 에러가 최소가 되도록 하는 lamda 값은 0.0021임
- 모형의 회귀계수를 보면 평균이슬점온도는 -0.075로 모형에 거의 영향을 미치지 않는 변수로 나타남
- 대기인자 중 O3평균, SO2 최대값, CO 최대값의 회귀계수가 각각 22.891, 49.804, -32.465로 모형 구축에 중요한 변수로 나타남
- 기상인자 중 평균 수증기압, 평균상대습도의 회귀계수는 각각 29.306, 12.423으로 장감염 질환과 양의 상관관계가 있었으며, 평균해면기압, 최고수증기압의 회귀계수는 각각 -11.933, -28.642로 음의 상관관계가 있었음
- 장감염 질환 예측결과 RMSE가 20.033으로 나타났으며, 질병을 세분화하여 모델링을 구축한 결과는 기타 세균성 장감염과 바이러스성 및 기타 감염성 장감염 각각의 RMSE가 4.342, 5.431로 나타남

#### <표 2-4> LASSO회귀분석 결과(장감염 전체)

| lasso regression model |         |               |           |          |         |  |
|------------------------|---------|---------------|-----------|----------|---------|--|
|                        |         |               |           |          |         |  |
| 변수                     | month2  | month3        | month4    | month5   | month6  |  |
| 회귀계수                   | -4.574  | -1.098        | -6.669    | -6.478   | -5.072  |  |
| 변수                     | month7  | month8        | month9    | month10  | month11 |  |
| 회귀계수                   | -0.717  | 6.865         | -0.339    | -17.080  | -7.091  |  |
| 변수                     | month12 | 경도            | 위도        | SO2_mean | CO_mean |  |
| 회귀계수                   | 7.067   | -2.123        | -2.297    | 1.302    | 7.298   |  |
| 변수                     | O3_mean | NO2_mean      | PM10_mean | SO2_max  | CO_max  |  |
| 회귀계수                   | 22.891  | 8.179         | -12.011   | 49.804   | -32.465 |  |
| 변수                     | O3_max  | NO2_max       | PM10_max  | 평균기온     | 평균최고기온  |  |
| 회귀계수                   | -7.067  | 4.018         | -19.040   | -3.544   | 1.561   |  |
| 변수                     | 평균최저기온  | 최고기온          | 최저기온      | 평균현지기압   | 평균해면기압  |  |
| 회귀계수                   | 2.011   | -1.625        | -8.937    | -0.398   | -11.933 |  |
| 변수                     | 최고해면기압  | 최저해면기압        | 평균수증기압    | 최고수증기압   | 최저수증기압  |  |
| 회귀계수                   | 16.040  | 15.205        | 29.306    | -28.642  | 14.522  |  |
| 변수                     | 평균이슬점온도 | 평균상대습도        | 최소상대습도    | 월합강수량    | 일최다강수량  |  |
| 회귀계수                   | -0.075  | 12.423        | -2.742    | 9.443    | -1.391  |  |
| 변수                     | 평균풍속    | 최대풍속          | 최대순간풍속    | 일조시간합    | 일조율     |  |
| 회귀계수                   | -8.178  | 17.110        | 3.076     | 7.496    | 20.037  |  |
| 변수                     | 월적설량합   | 평균.<br>최저초상온도 | 최저초상온도    | 평균지면온도   | 총인구수    |  |
| 회귀계수                   | 8.687   | 51.530        | -21.042   | -20.576  | 182.701 |  |
| 변수                     | 인구밀도    |               |           |          |         |  |
| 회귀계수                   | -21.193 |               |           |          |         |  |

- 장감염 질환 예측 알고리즘 구축(심층 신경망)
- R package "h2o"를 이용하여 분석 수행
- 각각의 모델마다 최적의 파라미터를 찾기 위해 hidden layer의 개수 및 epoch를 변화시켜 모델링
- 장감염 질환 예측결과 RMSE가 15.656으로 나타났으며, 질병을 세분화하여 모델링을 구축한 결과는 기타 세균성 장감염과 바이러스성 및 기타 감염성 장감염 각각의 RMSE가 4.071, 5.042로 나타남

<표 2-5> 심층신경망 분석결과

| model              | parameters   | RMSE   |
|--------------------|--|--------|
| 장감염 전체             | Hidden layer :3 Hidden node: 500 Epoch: 30 Activation function: ReLU | 15.656 |
| 기타 세균성 장감염         | Hidden layer :3 Hidden node: 500 Epoch: 7 Activation function: ReLU  | 4.071  |
| 바이러스성 및 기타 감염성 장감염 | Hidden layer :3 Hidden node: 500 Epoch: 70 Activation function: ReLU | 5.042  |

## 결과: 심층신경망 평균제곱근오차 10~25% 개선

- 장감염 질환 전체 예측: OLS/ LASSO 회귀분석보다 심층신경망의 성능이 대략 25% 향상
- 기타 세균성 장감염 및 바이러스성 및 기타 감염성 장감염 예측: OLS/ LASSO 회귀분석 보다 심층신경망의 성능이 대략 10% 향상

### 장감염 질환 예측 모델 성능 비교

| 추정 대상                 | OLS    | LASSO  | 심층신경망  |
|-----------------------|--------|--------|--------|
| 장감염 질환 전체             | 20.040 | 20.033 | 15.656 |
| 기타 세균성 장감염            | 4.342  | 4.342  | 4.071  |
| 바이러스성 및 기타 감염성<br>장감염 | 5.440  | 5.431  | 5.042  |

# 민감도 분석: 주요 변수 양적 영향 파악

- 장감염 질환 발생에 영향을 미치는 주요 변수를 파악하기 위해 민감도 분석 수행
  - 민감도 분석은 다음과 같은 방법으로 수행됨

테스트 데이터 셋의 설명변수가 i개 있다면, i개 설명변수에 대해 각각 10%씩 값을 상승시킴

$$x_i = (1+0.1)x_i$$

구축된 모델링(심층 신경망)에  $X_i$ 를 적용하여 장감염 발생빈도 변화율을 계산

$$yhat.0 = DNN(x)$$

$$yhat.1 = DNN(1.1x)$$

$$dy/y = \frac{1}{N} \sum \frac{yhat \cdot 1 - yhat \cdot 0}{yhat \cdot 0}$$

# 민감도 분석 결과: 기후변수 양적 영향 파악

- 지역, 인구의 영향이 크게 나타남
  - 위도, 경도 값을 변화시켰을 때 장감염 예측 건수가 가장 크게 변동하는 것으로 나타남
  - 총 인구 수가 증가하는 비율만큼 장감염 발생 증가
- 전체 장감염: [촉진요인] 현지기압, 일조율, 평균최저초상온도 [억제요인] 평균지면온도, 최저기온
- 세균성 장감염: [촉진요인] 평균현지기압, 평균최저초상온도, 최저초상온도, 오존, 일산화탄소
- 바이러스성 및 기타 감염성 장감염:[촉진요인] 일조율, 일조시간 [억제요인] 평균현지기압, 최고/최저/평균 해면기압, 평균/최소 상대습도

### 민감도 분석 결과

| 변인       | 장감염 전체 | 변인       | 기타세균성장감염 | 변인     | 바이러스 및 기타<br>감염성 장감염 |
|----------|--------|----------|----------|--------|----------------------|
| 평균현지기압   | 5.1    | 평균현지기압   | 2.78     | 일조율    | 13.59                |
| 일조율      | 3.05   | 평균최저초상온도 | 1.67     | 일조시간합  | 8.99                 |
| 평균최저초상온도 | 1.54   | 최저초상온도   | 1.63     | 최소상대습도 | -2.58                |
| 평균최고기온   | 1.51   | O3_max   | 1.45     | 평균상대습도 | -4.32                |
| 평균기온     | 0.18   | CO_mean  | 1.17     | 평균해면기압 | -8.36                |
| 월적설량합    | 0      | 평균기온     | -0.37    | 최고해면기압 | -8.76                |
| 최저초상온도   | -0.04  | 평균최고기온   | -0.57    | 최저해면기압 | -35.19               |
| 평균최저기온   | -0.63  | 평균최저기온   | -0.85    | 평균현지기압 | -61.34               |
| 최고기온     | -0.92  |          |          |        |                      |
| 최저기온     | -1.2   |          |          |        |                      |
| 평균지면온도   | -2.37  |          |          |        |                      |

## 결론

### 위험지역 분석

- SaTScan을 이용하여 연도별 장감염 발생의 고위험 지역을 분석한 결과 2009년부터 2012년까지 경상도, 강원도가 대체적으로 장감염 발생 위험 지역군에 속하였으며, 2013년에는 경상도와 전라도 부근이 장감염 발생 위험 지역군에 속함
- 장감염 발생 지역에 대해 클러스터링한 결과 2009년에는 고위험 지역에 속하는 시군구가 35개, 2010년에는 57개, 2011년 87개, 2012년 62개, 2013년 35개이며, 각 연도별 고위험 지역의 상대적 위험도는 2009년 0.75, 2010년 0.85, 2011년 0.86, 2012년 0.82, 2013년 1.28로 점점 증가하는 경향을 보임

#### 장감염 예측 결**과**

- 전체 장감염 질환에 대해서는 OLS 회귀분석과 LASSO 회귀분석의 RMSE가 각각 20.040, 20.033이고 심층신경망의 RMSE는 15.656으로 에러가 대략 25% 감소하여 모델의 성능이 향상됨을 확인
- 기타 세균성 장감염과 OLS 회귀분석과 LASSO 회귀분석의 RMSE가 모두 4.342이고 심층신경망의 RMSE가 4.071로 에러가 대략 10% 감소하였으며, 바이러스 및 기타감염성 장감염의 경우 OLS 회귀분석과 LASSO의 회귀분석의 RMSE가 각각 5.440, 5.431이고 심층신경망의 RMSE가 5.042로 에러가 대략 10% 감소하여 모든 예측에서 심층신경망 모델의 성능이 향상됨을 확인

### 민감도 분석 결과

- 장감염 질환 전체에 대해 반사실적 실험을 수행한 결과 기후적 요인에서는 평균최고기온, 최저해면기압, 평균수증기압, 일조율, 평균최저초상온도 등 기온과 관련된 변수가 장감염 질환 전체에 대해 영향을 미치는 중요 변수인 것으로 파악됨
- 기타 세균성 장감염의 경우 평균기온, 최고기온, 최저기온 및 강수량, 일조율이 중요 변수인 것으로 나타났으며 기온이 낮아질수록 질환의 발생이 증가할 것이라는 실험결과가 나옴
- 바이러스 및 기타감염성 장감염의 경우 기압과 상대습도가 질환 발생에 많은 영향을 미치는 것으로 나타남