



LangCon 2019



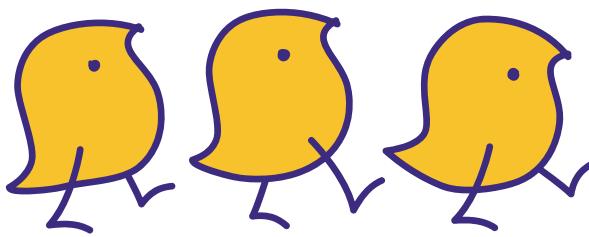
# 너의 목소리가 들려

## -광화문 1번가 키워드 분석-

한림대학교 디지털인문예술전공 남내현, 장정우



- 1 연구 배경**
- 2 연구방법**
- 3 연구결과**
- 4 논의 및 결론**



## 연구 배경



국민의 삶을 바꾸는 정책, 국민과 함께 만들겠습니다.

(2017. 05. 25 ~ 07. 12)



---

## [보건복지] 치매 및 고령화 정책에 노인전문간호사 배치

---

**작성자** 다둥이 워킹맘

---

전문간호사제도가 생겼지만, 의사협회의 반대로 간호사법이 통과되지 않아 전문간호사제도가 아직도 자리를 잡지 못했습니다. 이런 우수 인력을 노인성 질환 및 고령화 정책 사업을 시행하는데 제도적으로 필수로 배치할 것을 건의합니다. 현장에서는 치매에 대한 전문 지식도 없고, 응급처치도 모르는 사람이 노인주간보로센터의 시설장을 할 수가 있습니다. 여러 요양병원에서는 노인병 수련을 받지 않은 의사가 당직 알바를 하며, 환자 한번 안보고 전화보고만 받고 처방을 내리기도 합니다. 이 또한 의료 적폐입니다. 제안1) 노인 관련 의료서비스를 제공하는 정책 시행시 반드시 노인전문간호사를 배치해주세요. 제안2) 노인 건강 증진 및 예방 활동을 위한 의료서비스(간호서비스, 건강증진서비스)를 할 수 있도록 노인전문간호사에게 개업권을 허가해주시길 요청합니다

---



# 연구 배경

Language  
Conference  
2019

전체 77,024건, 현재 페이지 1 / 5,135

번호	구분	제목	내용	작성자
77,024	교통/건축/국토	4대강을 반대를 중단하라	전임 대통령이 한 4대강을 비판만 하지 말고 이미 만…	시드온
77,023	기타	국가인권위원회	이들은 동성애를 싫어하는 사람들의 의견은 들지 않고…	소중한 우리
77,022	인권/성평등	양성평등 찬성하지만 동성애…	요즘 인권이라는 이름으로 동성애를 응호하는 사람들…	windy6535
77,021	안전/환경	범죄피해자 도와주다 다친 거…	타인의 범죄현장을 목격하고 도와주다 다치거나 죽은…	옹이
77,020	인권/성평등	동성애 반대..국가인권위원회 …	1. 동성애와 에이즈 관련한 국가인권위원회와 기자협…	파란들고래
77,019	외교/통일/국방	의무군을 창설해주십시오!	저는 국군의무사령부 감찰실에서 의료민원장교로 복…	정신과봉직의협회
77,018	교통/건축/국토	7호선 청라연장 및 조기착공 …	청라국제도시에 사는 주민입니다. 10년전 처음 분양 …	청라7호선연장의꿈
77,017	정치개혁	이번 정부는 학교폭력 피해학…	학교폭력이 근절되지 않는 이유는 잘못한 가해학생들…	레스큐
77,016	인권/성평등	군 동성애 금지법안 폐지 반대	군에서 동성성관계 처벌조항 폐지를 추진한다고 들었…	태지윤주
77,015	육아/교육	교육공무직법 제정해주세요	시급6640원 도우미일까지 요구하니 노동력착취입니…	연선
77,014	문화/예술/체육/언론	도서평가제 관련	도서평가제가 시행된지 3년이 다 된 시점에서 업계의…	캔들스틱
77,013	인권/성평등	인권위원회폐지	인권이란 말의 유희로 국민을 기만하는 국가인권위원…	물만두
77,012	안전/환경	해경이 인천으로 가야하는 논…	대통령님 바쁘시니까 거두절미 하고 바로 본론으로 …	러브코리아
77,011	육아/교육	학교교육의 변화	공교육이 무너진지는 오래되었습니다 교실에서 주입…	아메이스트
77,010	농산어촌	GMO 완전표시제	GMO 완전표시제를 실시해주세요. 우리 아이들에게 …	작은등불



# 연구 배경

Language  
Conference  
2019

77,023

기타

국가인권위원회

이들은 동성애를 싫어하는 사람들의 의견은 듣지 않고…

소중한 우리

77,022

인권/성평등

양성평등 찬성하지만 동성애…

요즘 인권이라는 이름으로 동성애를 옹호하는 사람들…

windy6535

77,020

인권/성평등

동성애 반대..국가인권위원회 …

1, 동성애와 에이즈 관련한 국가인권위원회와 기자협…

파란돌고래

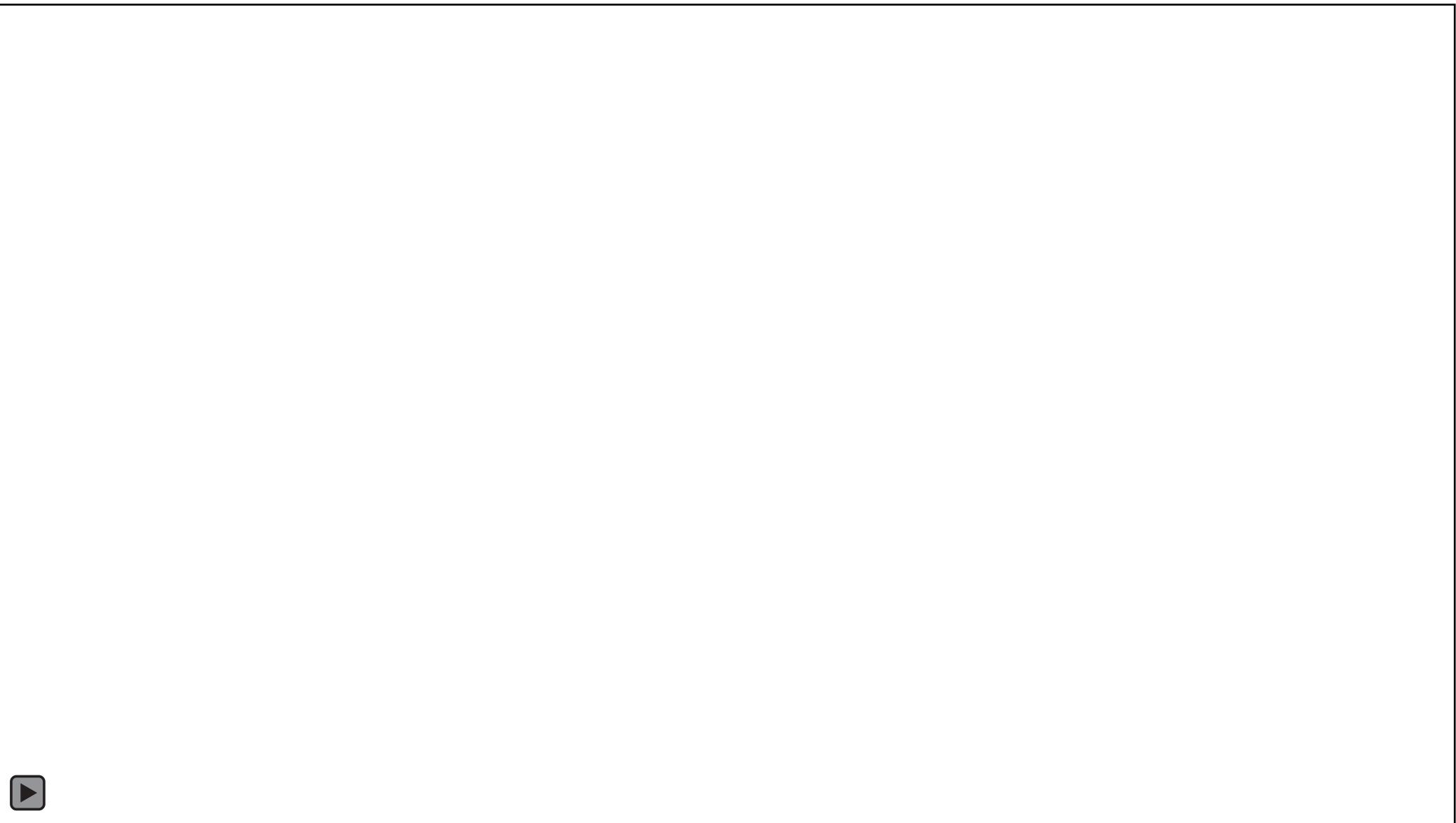
77,016

인권/성평등

군 동성애 금지법안 폐지 반대

군에서 동성성관계 처벌조항 폐지를 추진한다고 들었…

태지윤주





이슈 발생



게시물 작성  
-정책 제안의 형식



수렴 / 입법



In [14]: df['category'].value\_counts()

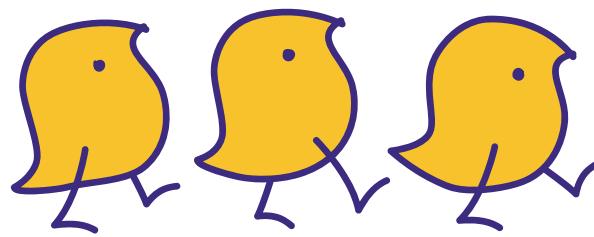
Out[14]:

일자리/노동	14275
육아/교육	10719
보건복지	10698
교통/건축/국토	7935
기타	6430
행정	5042
안전/환경	3919
인권/성평등	3097
정치개혁	2975
외교/통일/국방	2692
경제민주화	2228
문화/예술/체육/언론	1783
미래 성장동력	1404
반려동물	1244
저출생/고령화대책	1213
농산어촌	1063
Name: category, dtype: int64	

광화문 1번가 내에서 가장 의견 수가 많은

일자리/노동, 육아/교육, 보건복지

의견의 개진 형태와 수렴 여부 확인



## 연구 방법

LangCon 2019



1. 광화문 1번가의 최빈 키워드가 동일 기간 뉴스 기사와 연관되어 있는가?
2. 선별 키워드의 게시물들이 긍정/부정 중 어떤 방향으로 기술되어 있는가?
3. 선별 키워드들에 대한 정책 제안이 실제 정책으로 입법되었는가?



## 1. 최빈 키워드가 동일 기간 뉴스 기사와 연관되어 있는가?

A. Title : Content 딕셔너리 생성

```
def make_dict(path):
    "input .csv path. Return (title, content) dictionary."
    df = pd.read_csv(path) # pandas를 이용해 path 안의 .csv 파일을 읽는다.
    titles = df['title'].values.tolist() # dataframe을 이용해 csv 파일의 title만 리스트로 변환한다.

    dict = {}

    for i in range(len(titles)):
        dict[df.loc[i]['title']] = df.loc[i]['content'] # dataframe의 인덱스를 이용해서 title:content dict를 만든다.
    return dict
```



1. 최빈 키워드가 동일 기간 뉴스 기사와 연관되어 있는가?

B. Title 키워드 빈도 분석

```
tag_kkma = Kkma()

def keyword(dict):
    "Input dictionary. Return Keyword list"
    keyword_freq = {}
    for title in dict: # dict의 title을 하나씩 읽는다.
        for noun in tag_kkma.nouns(title): # title을 명사로 쪼개서 noun에 대입
            if noun in keyword_freq: # noun을 freq dict로 만든다.
                keyword_freq[noun] += 1
            else:
                keyword_freq[noun] = 1
    return keyword_freq
```



1. 최빈 키워드가 동일 기간 뉴스 기사와 연관되어 있는가?

C. 다음 뉴스 크롤링

```
data = []
for i in range(20170525,20170526):
    response = requests.get('https://media.daum.net/cp/8?cateId=1002&regDate='+str(i))
    soup = BeautifulSoup(response.content, 'html.parser')
    table = soup.find('ul', {'class':'list_news2 list_allnews'})

    for news_list in table.find_all('li'):
        law = news_list.find('strong').text
        data.append(law.strip().replace(',', '_').replace(' · ', '\n').split('\n'))
```



## 1. 최빈 키워드가 동일 기간 뉴스 기사와 연관되어 있는가?

### C. 다음 뉴스 크롤링

data

```
[[{"news": "\"님이 계신 곳이니 그나마 다행\" 정광용 박사모 회장이 남긴 글", "source": "중앙일보", "date": "2017.05.25"}, {"news": "\"이준석 \"왜 내가 강남 돈 많은 집 출신이라는 이미지가 박혔을까..\"", "source": "중앙일보", "date": "2017.05.25"}, {"news": "\"담뱃값 부담 덜어야\" 목소리 냈던 문재인 대통령이 담배 끊은 방법", "source": "중앙일보", "date": "2017.05.25"}, {"news": "\"청와대 김이수 현재소장 후보자 임명동의 요청..주요 사유로 \"통진당 해산에 반대\"", "source": "중앙일보", "date": "2017.05.25"}, {"news": "\"문재인 대통령 당선 날 부화한 '청와대 딱새' 근황", "source": "중앙일보", "date": "2017.05.25"}, {"news": "\"青 민정비서관 백원우 누구..MB에 \"사죄하라\" 고함친 인물", "source": "중앙일보", "date": "2017.05.25"}, {"news": "\"로비 입법 의혹까지..격해진 이낙연 청문회\", \"중앙일보\", \"2017.05.25\"}, {"news": "\"정우택 \"文 대통령_ \\'약속 못 지키겠다\\' 사과부터 해라\"", "source": "중앙일보", "date": "2017.05.25"}, {"news": "\"전시작전권 조기 환수 위해 '3축 체계' 빨리 완성.. '우병우 적폐' 조직은 해체\", \"중앙일보\", \"2017.05.25\"}, {"news": "\"청와대 신임 민정비서관에 백원우 전 의원 임명\", \"중앙일보\", \"2017.05.25\"}, {"news": "\"\"대통령 지시에 이견 제기는 의무\"..이색 지시 쏟아낸 문 대통령\", \"중앙일보\", \"2017.05.25\"}, {"news": "\"마로니에 공원 '통일공원' 변신..통일을 느껴보세요\", \"중앙일보\", \"2017.05.25\"}, {"news": "\"文 대통령_ 조코위 인도네시아 정상과 통화 \"우리는 전략적 동반자\"", "source": "중앙일보", "date": "2017.05.25"}, {"news": "\"박주민이 전한 푸틴 러시아 대통령 면담 뒷이야기\", \"중앙일보\", \"2017.05.25\"}, {"news": \"\"주특기 다양한 외교안보라인_실전형 후속인사로 보완 해야\"", "source": "중앙일보", "date": "2017.05.25"}]]
```



1. 최빈 키워드가 동일 기간 뉴스 기사와 연관되어 있는가?

D. 뉴스 키워드 빈도 분석

```
import pandas as pd
import konlpy
from konlpy.tag import Kkma
tag_kkma = Kkma()

def news_dict(path):
    df = pd.read_csv(path)
    titles = df['news_title'].values.tolist()
    news_dict = {}
    for i in range(len(titles)):
        news_dict[df.loc[i]['news_title']] = df.loc[i]['date']
    return news_dict
```



## 1. 최빈 키워드가 동일 기간 뉴스 기사와 연관되어 있는가?

### D. 뉴스 키워드 빈도 분석

```
JA_news = news_dict('news_politic_JA.csv')
```

```
JA_news
```

```
{'님이 계신 곳이니 그나마 다행 정광용 박사모 회장이 남긴 글': '2017.05.25',
'이준석 "왜 내가 강남 돈 많은 집 출신이라는 이미지가 박혔을까..)": '2017.05.25',
'담뱃값 부담 덜어야 목소리 냈던 문재인 대통령이 담배 끊은 방법': '2017.05.25',
'청와대 김이수 현재소장 후보자 임명동의 요청..주요 사유로 "통진당 해산에 반대)": '2017.05.25',
"문재인 대통령 당선 날 부화한 '청와대 딱새' 근황": '2017.05.25',
'青 민정비서관 백원우 누구..MB에 "사죄하라" 고함친 인물': '2017.05.25',
'로비 입법 의혹까지..격해진 이낙연 청문회': '2017.05.25',
'정우택 "文 대통령_ \'약속 못 지키겠다\' 사과부터 해라)": '2017.05.25',
"전시작전권 조기 환수 위해 '3축 체계' 빨리 완성..'우병우 적폐' 조직은 해체": '2017.05.25',
'청와대 신임 민정비서관에 백원우 전 의원 임명': '2017.05.25',
'대통령 지시에 이견 제기는 의무..이색 지시 쏟아낸 문 대통령': '2017.05.25',
"마로니에 공원 '통일공원' 변신..통일을 느껴보세요": '2017.05.25',
'文 대통령_ 조코위 인도네시아 정상과 통화 "우리는 전략적 동반자)": '2017.05.25',
'박주민이 전한 푸틴 러시아 대통령 면담 뒷이야기': '2017.05.25',
'주특기 다양한 외교안보라인_실전형 후속인사로 보완 해야': '2017.05.25'}
```



1. 최빈 키워드가 동일 기간 뉴스 기사와 연관되어 있는가?

D. 뉴스 키워드 빈도 분석

```
def date_freq(dict, str):  
    date_freq = {}  
    for news in dict:  
        date_freq[dict[news]] = 0  
    for title in dict:  
        news_nouns = tag_kkma.nouns(title)  
        date = dict[title]  
        if str in news_nouns:  
            date_freq[date] += 1  
    return date_freq
```

```
date_freq(JA_news, '대통령')
```

```
{'2017.05.25': 6}
```



## 1. 최빈 키워드가 동일 기간 뉴스 기사와 연관되어 있는가?

### E. 일자별 뉴스 키워드 빈도 분석

```
kwd_list = ['계약', '보육', '유보통합', '중독', '장애인', '아동', '공무원', '강사', '전환']
```

```
kwd_freq = {}
for kwd in kwd_list:
    for date in news_dict.values():
        kwd_freq[date] = 0
for title in news_dict:
    title_nouns = tag_kkma.nouns(title)
    if kwd in title_nouns:
        kwd_freq[news_dict[title]] += 1
with open(kwd+'_news_freq.csv', 'w') as file:
    file.write('date,freq\n')
    for i in kwd_freq:
        file.write('{0},{1}\n'.format(i, kwd_freq[i]))
```



## 2. 선별 키워드의 게시물들이 긍정/부정 중 어떤 방향으로 기술되어 있는가?

### A. 특정 키워드 게시물의 표현 방향성 점수 책정

positive = ['증진', '허가', '합법', '추가', '확대', '지급', '필요', '부탁', '개선', '구제', '책임', '제고', '개정', '기대', '제안', '시정', '진행', '마련', '확립', '신설', '도입', '시행', '구축']

negative = [ '약화', '금지', '불법', '삭제', '축소', '규제', '철폐', '강화', '반대', '폐지', '금지', '우려', '부적절', '조장', '숙고', '신중', '폐기', '중단', '타파', '불공정', '중단', '낭비', '도태', '무시', '악영향', '피해', '방치', '기각', '중지']



2. 선별 키워드의 게시물들이 긍정/부정 중 어떤 방향으로 기술되어 있는가?

A. 특정 키워드 게시물의 표현 방향성 점수 책정

OPO	+1	ONO	-1
(O,P)	+0.5	(O,N)	-0.5
(P,O)	+0.5	(N,O)	-0.5

OPPO	+1	ONNO	+1	ONPO	-1	OPNO	-1
(O,P)	+0.5	(O,N)	-0.5	(O,N)	-0.5	(O,P)	+0.5
(P,P)	0	(N,N)	+2	(N,P)	-1	(P,N)	-1
(P,O)	+0.5	(N,O)	-0.5	(P,O)	+0.5	(N,O)	-0.5



## 2. 선별 키워드의 게시물들이 긍정/부정 중 어떤 방향으로 기술되어 있는가?

## A. 특정 키워드 게시물의 표현 방향성 점수 책정

```
def direction(dict, str):
    "Input (dict, str)."
    direct = {} # 비어있는 dict를 만든다.
    direct[str] = 0 # 입력받은 str로 dict 생성
    for title in dict: # dict의 title을 하나씩 대입
        if str in title: # 입력받은 str이 title 안에 있을 경우
            sentences = tag_kkma.sentences(dict[title]) # title의 상대 content를 문장 단위로 분리해서 sentences 리스트
            for sentence in sentences: # sentences에서 한 문장씩 가져온다.
                content_noun = tag_kkma.nouns(sentence) # sentence를 단어 단위로 쪼개서 리스트로 생성한다.
                if len(content_noun) == 1: # content_noun이 한 글자로 끝날 경우 밑의 for 문이 작동하지 않아 따로 카운트
                    if content_noun[0] in positive:
                        direct[str] += 1
                    elif content_noun[0] in negative:
                        direct[str] -= 1
                else:
                    pass
```



## 2. 선별 키워드의 게시물들이 긍정/부정 중 어떤 방향으로 기술되어 있는가?

## A. 특정 키워드 게시물의 표현 방향성 점수 책정

```
for s in range(len(content_noun)-1):
    bigram = []
    bigram = [content_noun[s], content_noun[s+1]]
    test = {}
    test['score'] = 0

    for wd in bigram: # test 딕셔너리에 키워드 수를 카운트한 결과를 임시 저장한다.
        if wd in positive:
            test['score'] += 1
        elif wd in negative:
            test['score'] -= 2
```

```
if test['score'] == 1: # 1p
    direct[str] += 0.5
elif test['score'] == -2: # 1n
    direct[str] -= 0.5
elif test['score'] == 2: # 2p
    direct[str] += 0
elif test['score'] == -4: # 2n
    direct[str] += 2
elif test['score'] == -1: # 1n1p
    direct[str] -= 1
else: #nothing
    pass
```



## 3. 선별 키워드들에 대한 정책 제안이 실제 정책으로 입법되었는가?

## A. 정부 입법안 크롤링

```
data = []

for i in range(40):
    response = requests.get('https://www.lawmaking.go.kr/lmSts/govLm?pageIndex='+str(i))
    soup = BeautifulSoup(response.content, 'html.parser')
    table = soup.find('table', {'class':'tbl_typeA'})

    for tr in table.find_all('tr'):
        tds = list(tr.find_all('td'))

        for td in tds:
            if td.find('a'):
                law = td.find('a').text
                law_type = tds[2].text
                department = tds[4].text
                state = tds[5].text.strip()[:-15]
                data.append([law, law_type, department, state.strip()])
```



## 3. 선별 키워드들에 대한 정책 제안이 실제 정책으로 입법되었는가?

### A. 정부 입법안 크롤링

```
data[:5]
```

```
[[ '철도안전법 시행규칙', '부령', '국토교통부', '법안심사중'],
 ['최저임금법 시행규칙', '부령', '고용노동부', '법안심사중'],
 ['산림청과 그 소속기관 직제 시행규칙', '부령', '산림청', '입법예고의뢰요청'],
 ['공무원보수규정', '대통령령', '인사혁신처', '국무회의상정완료'],
 ['공무원수당 등에 관한 규정', '대통령령', '인사혁신처', '국무회의상정완료']]
```



## 3. 선별 키워드들에 대한 정책 제안이 실제 정책으로 입법되었는가?

### B. 더불어 민주당 국회의원 입법안 크롤링

```
print(the_minju_list)
```

```
['강병원', '강창일', '강훈식', '고용진', '권미혁', '권칠승', '금태섭', '기동민', '김경수', '김경협', '김두관', '김민기', '김병관', '김병기', '김병욱',  
'김부겸', '김상희', '김성수', '김성환', '김영주', '김영진', '김영춘', '김영호', '김정우', '김정호', '김종민', '김종인', '김진표', '김철민', '김태년',  
'김한정', '김해영', '김현권', '김현미', '남인순', '노웅래', '도종환', '맹성규', '문미옥', '민병두', '민홍철', '박경미', '박광온', '박남춘', '박범계',  
'박병석', '박영선', '박완주', '박용진', '박재호', '박정의', '박주민', '박찬대', '박홍근', '백재현', '백혜련', '변재일', '서삼석', '서영교', '서형수',  
'설훈의', '소병훈', '손혜원', '송갑석', '송기현', '송영길', '송옥주', '신경민', '신동근', '신창현', '심기준', '심재권', '안규백', '안민석', '안호영',  
'양승조', '어기구', '오영훈', '오제세', '우상호', '우원식', '원혜영', '위성곤', '유동수', '유승희', '유은혜', '윤관석', '윤일규', '윤준호', '윤호중',  
'윤후덕', '이개호', '이규희', '이상민', '이상현', '이석현', '이수혁', '이용득', '이월욱', '이인영', '이재정', '이종걸', '이철희', '이춘석', '이학영',  
'이해찬', '이후삼', '이훈의', '인재근', '임종성', '전재수', '전해철', '전현희', '전혜숙', '정성호', '정세균', '정재호', '정춘숙', '제윤경', '조승래',  
'조응천', '조정식', '진선미', '진영의', '최운열', '최인호', '최재성', '추미애', '표창원', '한정애', '홍영표', '홍의락', '홍익표', '황희의', '']
```



## 3. 선별 키워드들에 대한 정책 제안이 실제 정책으로 입법되었는가?

## B. 더불어 민주당 국회의원 입법안 크롤링

```
data_assembly = []
for i in range(107):
    response = requests.get('https://www.lawmaking.go.kr/lmSts/nsmLmSts/out?scBlNm=scBlNm_blnm&sugCd=20&searchStDtNew:<br>')
    soup = BeautifulSoup(response.content, 'html.parser')
    table = soup.find('table', {'class':'tbl_typeA'})

    for tr in table.find_all('tr'):
        tds = list(tr.find_all('td'))

        for td in tds:
            if td.find('a'):
                name = str(tds[1]).replace('<td>', '').replace('</td>', '').strip()[:3]
                if name in the_minju_list: # 의원 이름이 더민주 의원 리스트 안에 있을 경우에만
                    law = td.find('a').text
                    state = tds[3].text.strip()[:-15]
                    data_assembly.append([law, name, state.strip()])
```



## 3. 선별 키워드들에 대한 정책 제안이 실제 정책으로 입법되었는가?

### B. 더불어 민주당 국회의원 입법안 크롤링

data\_assembly

```
[[['원양산업발전법 일부개정법률안', '오영훈', '발의'],
  ['해운법 일부개정법률안', '오영훈', '발의'],
  ['음악산업진흥에 관한 법률 일부개정법률안', '안민석', '발의'],
  ['노동조합 및 노동관계조정법 일부개정법률안', '한정애', '발의'],
  ['근현대문화유산의 보전 및 활용에 관한 법률안', '안민석', '발의'],
  ['영화 및 비디오물의 진흥에 관한 법률 일부개정법률안', '안민석', '발의'],
  ['축산물 위생관리법 일부개정법률안', '권미혁', '발의'],
  ['물류시설의 개발 및 운영에 관한 법률 일부개정법률안', '소병훈', '발의'],
  ['특허법 일부개정법률안', '박범계', '발의'],
  ['전기사업법 일부개정법률안', '박범계', '발의'],
  ['청소년복지 지원법 일부개정법률안', '권미혁', '발의'],
  ['지방자치단체 보조금 관리에 관한 법률안', '김영호', '발의'],
  ['한국가스공사법 일부개정법률안', '최인호', '발의'],
  ['대한석탄공사법 일부개정법률안', '최인호', '발의'],
  ['해외자원개발 사업법 일부개정법률안', '최인호', '발의'],
  ['신에너지 및 재생에너지 개발·이용·보급 촉진법 일부개정법률안', '최인호', '발의'],
  ['한국석유공사법 일부개정법률안', '최인호', '발의'],
  ['부경경쟁방지 및 영업비밀보호에 관한 법률 일부개정법률안', '최인호', '발의'],
  ['교통시설특별회계법 일부개정법률안', '이후삼', '발의'],
  ['도시가스사업법 일부개정법률안', '최인호', '발의'],
  ['공공기관의 운영에 관한 법률 일부개정법률안', '고용진', '발의'],
  ['청소년 보호법 일부개정법률안', '김영호', '발의'],
  ['지방재정법 일부개정법률안', '김영호', '발의'],
  ['공익신고자 보호법 일부개정법률안', '고용진', '발의']]
```



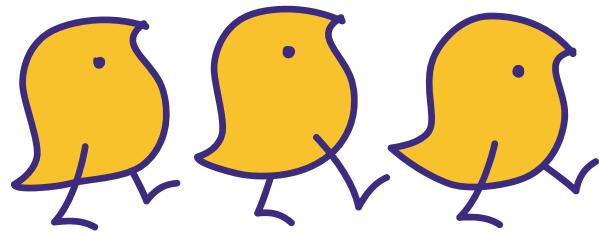
## 3. 선별 키워드들에 대한 정책 제안이 실제 정책으로 입법되었는가?

## C. 입법안 중 선별 키워드 검색

```
kwd_list = ['계약', '보육', '유아보육', '중독', '장애인', '아동', '공무원', '강사', '전환']
```

```
for kwd in kwd_list:
    law_list = []
    for title in all_law:
        if title.isdigit() is True: # 숫자로만 명명된 입법안 건너뛰기
            pass
        else:
            title_nouns = tag_kkma.nouns(title)
            if kwd in title_nouns:
                law_list.append(title)

    with open(kwd+'_law_list.csv', 'w') as file:
        file.write('law_name\n')
        for i in law_list:
            file.write('{0}\n'.format(i))
```



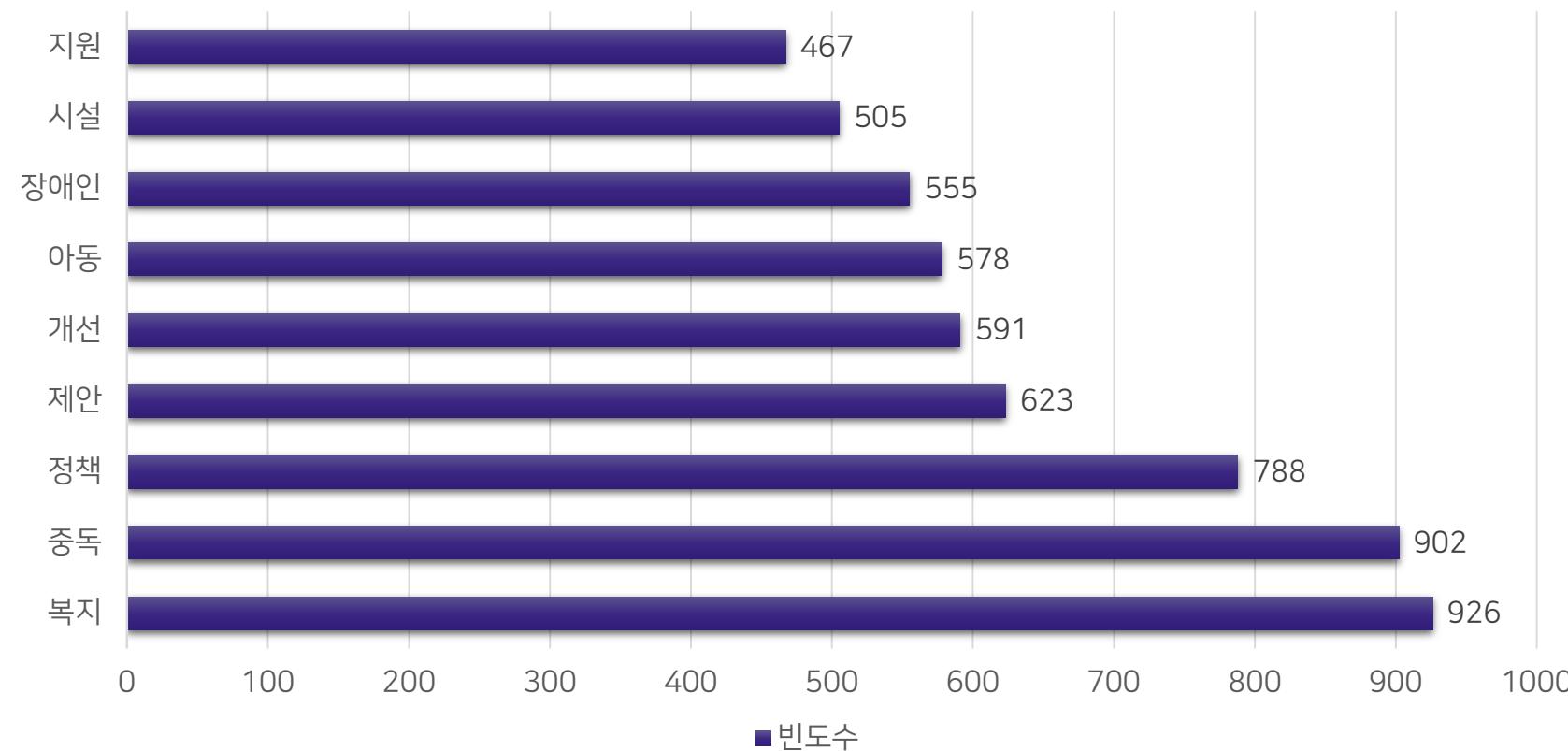
## 연구 결과

LangCon 2019



## 1. 최빈 키워드가 동일 기간 뉴스 기사와 연관되어 있는가?

Care 카테고리 내 키워드 빈도

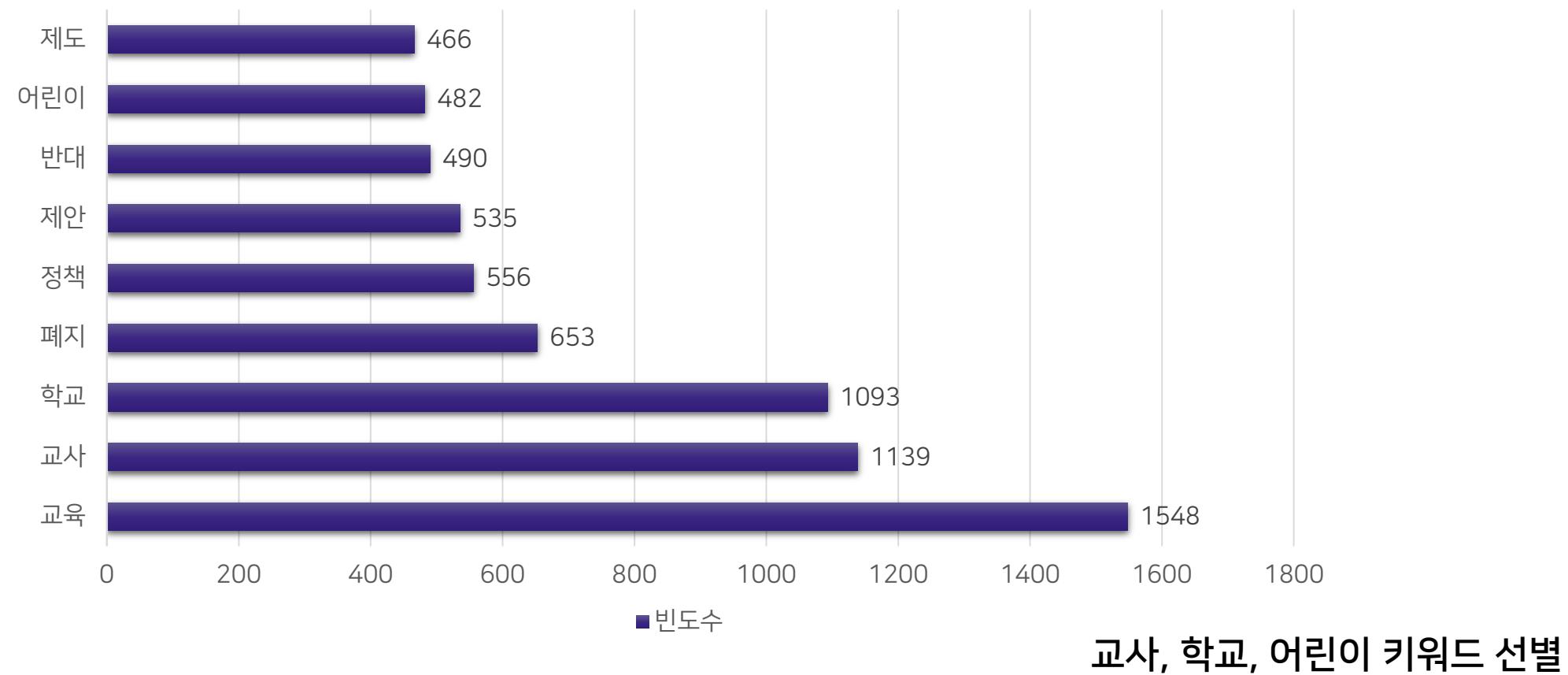


중독, 장애인, 아동 키워드 선별



## 1. 최빈 키워드가 동일 기간 뉴스 기사와 연관되어 있는가?

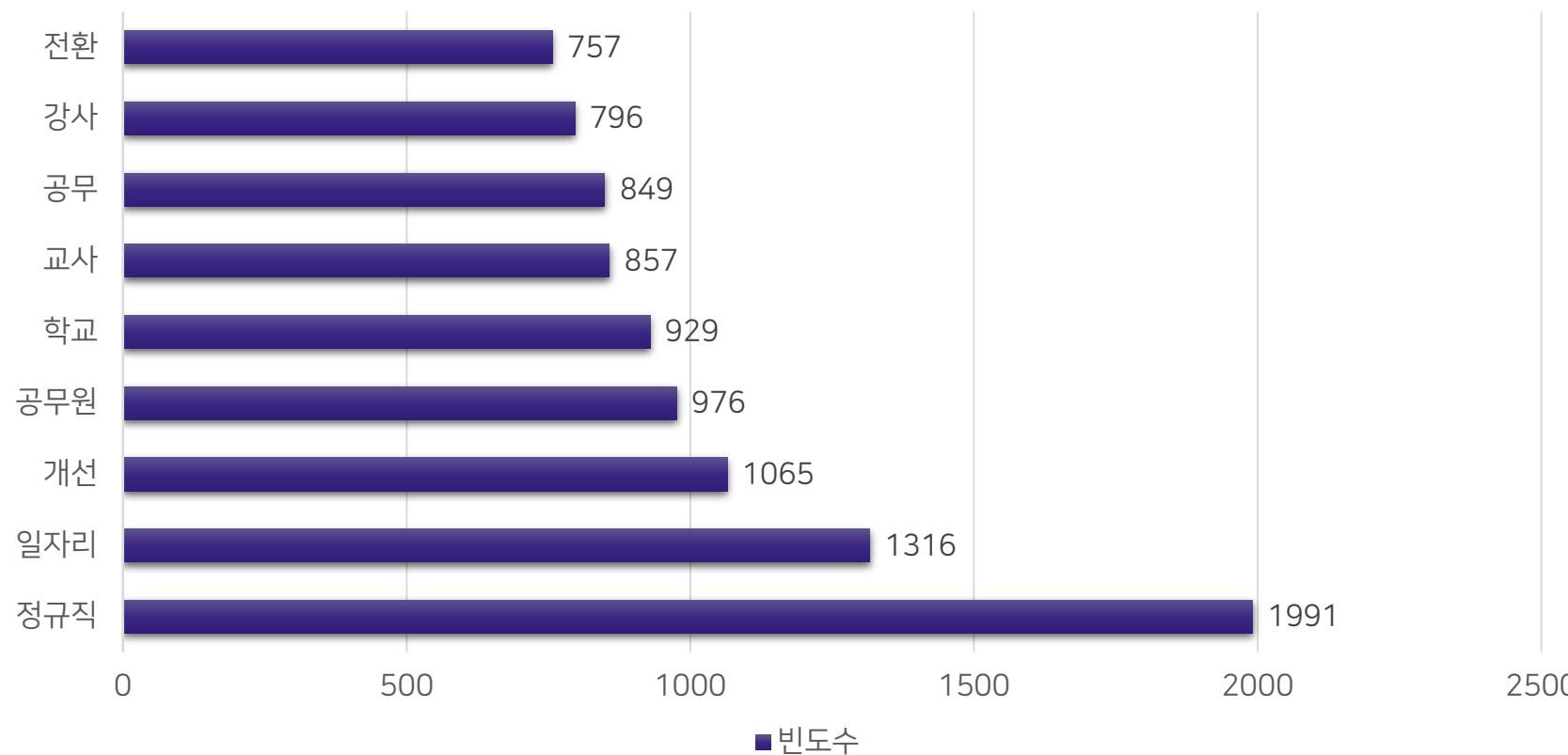
Education 카테고리 내 키워드 빈도





## 1. 최빈 키워드가 동일 기간 뉴스 기사와 연관되어 있는가?

Job 카테고리 내 키워드 빈도



공무원, 강사, 전환 키워드 선별



## 1. 최빈 키워드가 동일 기간 뉴스 기사와 연관되어 있는가?



광화문1번가 국민정책소통플랫폼

**열린소통포럼**

국민의 삶을 바꾸는 정책, 국민과 함께 만들겠습니다.

---

45일 동안 총 18만 건이 제안

연구 범위로 설정한 세가지 카테고리에서는 35695건이 제안

3가지 카테고리(일자리, 복지, 교육)의 의견 분석 후

국민들이 관심을 보인 **총 9가지의 키워드**를 도출

---

보건 / 복지 = [중독, 장애인, 아동]

교육 = [교사, 학교, 어린이]

일자리 = [공무원, 강사, 전환]

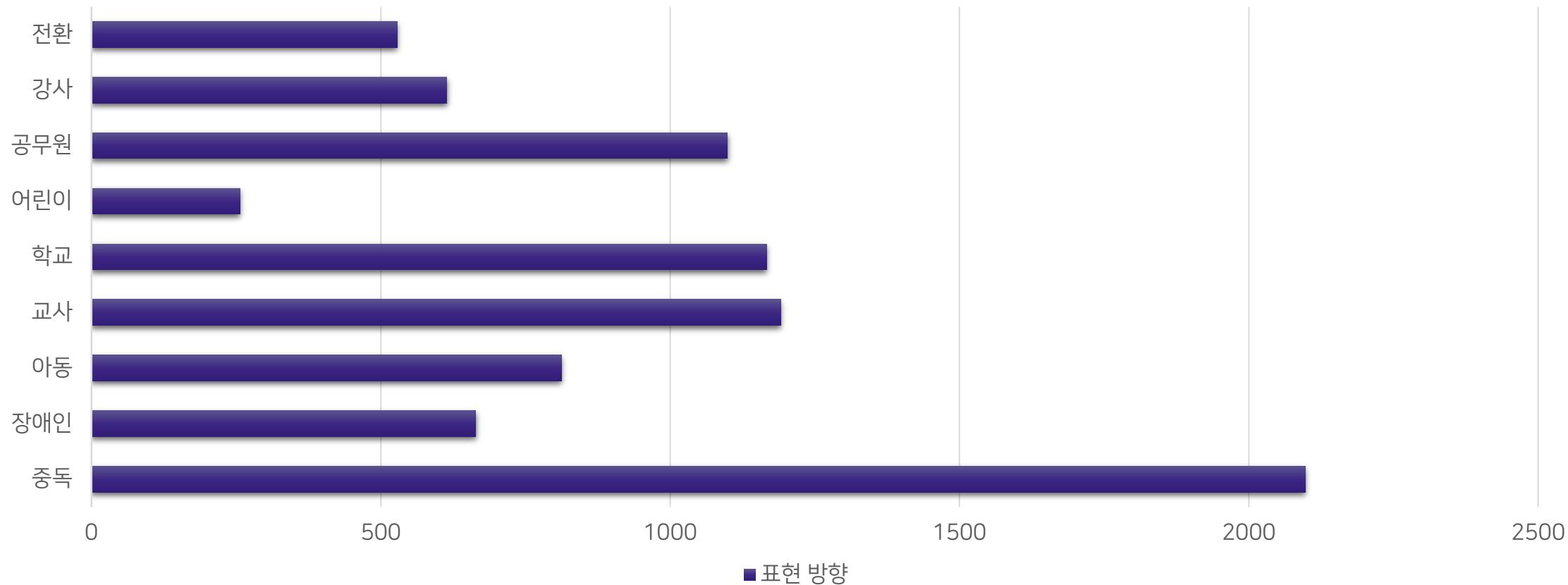
---





## 2. 선별 키워드의 게시물들이 긍정/부정 중 어떤 방향으로 기술되어 있는가?

긍 · 부정 점수





## 2. 선별 키워드의 게시물들이 긍정/부정 중 어떤 방향으로 기술되어 있는가?

---

[보건복지] 중독사업의 정책제언

---

작성자 시스템을정관하자

---

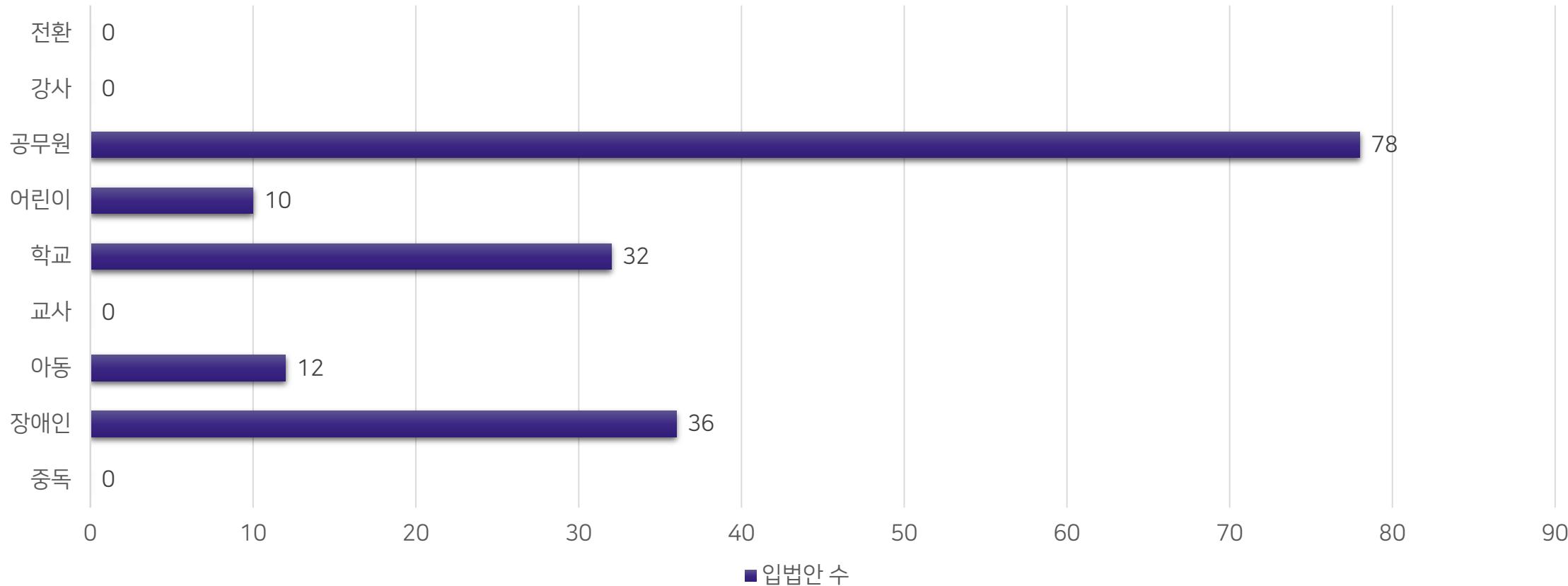
중독사업의 정책제언 1. 중독관리법 제정이 시급합니다. 국민 7명 중 1명이 중독인 중독사회에서 중독으로 자살, 가정폭력, 아동학대, 폭행, 강간, 음주운전 등 가족 및 사회전반에 심각한 영향을 미치고 있고, 4대중독(알코올, 마약, 도박, 인터넷)의 사회경제적 비용은 109조 5천억원에 이릅니다. 특히, 알코올중독 중 50.7%가 자해 시도 및 타해의 문제로 위기개입 및 응급입원의 개입이 매우 필요한 실정이나 현재 개정 시행중인 정신건강복지법 개정안에 중독질환명이 빠짐에 따라 중독관리서비스의 공백이 심각해지고 있으며, 중독으로는 입원의 어려움을 겪고 있습니다. 이에 따른 중독관리법의 제정이 시급합니다. 2. 주세 1%를 알코올중독자 치료 재활의 기금으로 책정하여 치료재활 인프라를 확충해야합니다. 2016년 정신질환실태조사 결과 알코올중독 평생 유병율은 12.2%(전체 정신질환의 30%에 해당)로 중독의 유병율은 매우 높은 비율을 차지하고 있으며, 중독은 만성적, 진행성 뇌의 질환으로 치료와 재활이 반드시 필요한 질병입니다. 그러나 전국 50개 중독관리센터와 17곳의 사회복귀시설만으로는 질높은 서비스를 제공하고 중독의 폐해를 예방하기에는 역부족입니다. 현재, 도박세의 1%를 도박중독자의 치료재활에 사용하듯이, 주세의 1%를 알코올 중독자 치료재활 기금으로 책정하여야 합니다. 3. 전문인력의 고용안정화 - 사업비와 인건비의 분리 촉구 - 모든 중독관리통합지원 센터는 기금사업으로 운영되어 사업비와 인건비가 분리되어 있지 않고 매년 1년 단위로 계약을 하는 계약직으로 고용에 대한 안정성이 보장되지 않고 있습니다. 중독상담은 전문성이 중요한 영역인데 인건비의 비율이 높아지면 그만큼 사업비가 낮아지므로 전문가의 인건비 보장이 어렵고 전문가의 재계약이 어려운 실정입니다. 이에 따른 전문적인 개입에도 한계를 가질 수 있습니다.

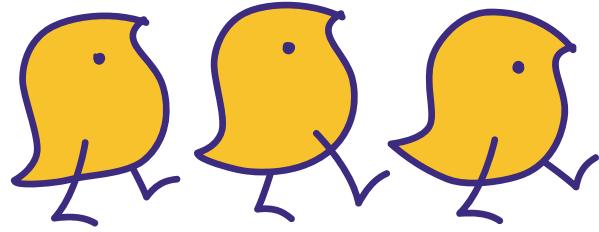
---



## 3. 선별 키워드들에 대한 정책 제안이 실제 정책으로 입법되었는가?

선별 키워드 포함 입법안 수





## 논의 및 결론

LangCon 2019

---

2017년 14일 동안 총 18만 건이 제안, 연구범위로 설정한 세가지 카테고리에서는 35695만 건이 제안.

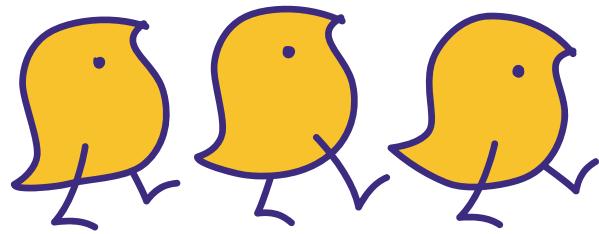
일자리, 보건, 교육 카테고리 속 타이틀 분석 후 **9개의 키워드를 선별**.

같은 기간의 뉴스 기사를 크롤링한 결과 선별 키워드는 **일평균 2.95건 기사화**.

국민들이 키워드에 대한 정책을 제안하는 표현 방향을 바이그램화 하여 **긍 · 부정 점수**로 분석.

하지만 정부 입법지원센터를 통해 정부/ 더불어 민주당 의원 입법안을 크롤링한 결과,  
선별 키워드 중 **5가지 키워드에 대한 정책이 입법**되었다.

---



감사합니다

LangCon 2019