

Journal of Climate Change Research 2022, Vol. 13, No. 4, pp. 479~489 DOI: https://doi.org/10.15531/KSCCR.2022.13.4.479

CMIP6에서 나타난 아시아 지역의 Time of Emergence

이재희* · 성현민*** · 김지선* · 선민아* · 심성보** · 변영화***

*국립기상과학원 기후변화예측연구팀 연구원, **국립기상과학원 기후변화예측연구팀 연구사, ***국립기상과학원 기후변화예측연구팀 연구관

Time of Emergence in Asia based on the CMIP6 Multi-Model Ensemble

Lee, Jae-Hee* · Sung, Hyun Min*** · Kim, Jisun* · Sun, Min-Ah* · Shim, Sungbo** and Byun, Young-Hwa***

*Researcher, Climate Change Research Team, National Institute of Meteorological Sciences (NIMS), Jeju, Korea

**Research Scientist, Climate Change Research Team, NIMS, Jeju, Korea

**Senior Research Scientist, Climate Change Research Team, NIMS, Jeju, Korea

ABSTRACT

This study investigates the Time of Emergence (ToE) over Asia based on the five sub-regions defined by the IPCC AR6 Atlas. Here, we investigate the ToE signal of temperature in 21 CMIP6 (Coupled Model Intercomparison Project Phase 6) models. Consistent with previous studies, signals occur in low-latitude regions (Southeast Asia; SEA) due to small natural variability. Particularly, the ToE signal occurs sooner in the Shared Socio-economy Pathway (SSP) 5-8.5 than in the SSP1-2.6 scenario. In addition, the ToE of daily minimum (maximum) temperature generally occurs sooner (later) than daily mean temperature in both scenarios. In addition to analyzing the trends of changes in climate factors for detection of climate change, information of timing and origin is essential. The ToE signal can provide related information, and the results of this study are expected to provide useful scientific information for responding to climate change on a regional scale.

Key words: Time of Emergence, CMIP6, Asia

1. 서론

전지구 평균기온의 상승은 20세기 초반에 처음으로 밝혀졌 다(Calendar, 1938). Calendar (1938)는 대기 중 이산화탄소 농 도의 증가가 온난화에 일부 기여하고 있다고 주장했지만, 당 시에는 관측된 온도의 변화가 자연 변동성에 기인한 것인지, 장기적인 추세인지 정확하게 구분할 수 없었다. 20세기 중반 이후 지속적으로 관찰된 온난화 현상은 인위적인 온실가스의 증가가 주된 영향인 장기적인 기후변화 추세임이 연구커뮤니 티에서 활발하게 보고되어 왔다(Bindoff et al., 2013). IPCC (Intergovernmental Panel on Climate Change) 제5차 평가보고 서에서는 1951년부터 2010년까지 관측된 기온 상승 중 절반 이상이 온실가스의 인위적 증가의 영향이라고 보고하였다 (IPCC, 2013). 또한, 기후시스템 전반에서 나타나는 최근 수십 년 동안의 변화 규모와 인위적 활동에 의한 다양한 양상은 지 난 몇 세기 동안에도 전례없는 수준이라고 보고되고 있다 (IPCC, 2021; Sung et al., 2021; Tebaldi et al., 2021). 이렇듯, 기후변화에 대한 "감지"와 "기여"에 대한 개념은 지속적으로 광범위하게 논의되어 왔다(Haustein et al., 2019; Knutson et al., 2016; Huber and Knutti, 2012; Allen et al., 2000).

기후변화에 미치는 영향은 온실가스 증가 및 인위적 활 동에 의한 에어로졸과 같은 외부 강제력과 기후시스템이 가 지고 있는 내부(자연) 변동성과 밀접한 관계가 있다고 알려 져 있다(Sutton et al., 2015; Hawkins and Sutton, 2012, 2009; Tebaldi and Knutti, 2007). 기후시스템의 내부변동성 은 대기, 육지, 해양 등 기후시스템을 구성하는 요소의 고유 생지화학 및 물리과정과 외부 강제력이 없는 환경에서의 상 호작용을 말한다(Kay et al., 2015; Deser et al., 2014; Knutti et al., 2013). 기후연구 커뮤니티의 주요 관심은 전지구 평 균기온의 상승과 이러한 상승에 내·외부 요인의 상대적 기

Corresponding author : sunghm122@korea.kr (33 Seohobuk-ro, Seogwipo-si,	ORCID	이재희 0000-0003-3227-923X	선민아 0000-0001-9722-3654
Jeju 63568, National Institute of Meteorological Sciences, Korea. Tel.		성현민 0000-0003-3120-7912	심성보 0000-0002-3533-5818
+82-64-780-6631)		김지선 0000-0002-8238-3521	변영화 0000-0002-6074-4461

Received: June 29, 2022 / Revised: July 20, 2022 / Accepted: August 10, 2022

여를 이해하는 것에 있다(Dai and Bloecker, 2019). Hawkin and Sutton (2012)은 기후시스템의 자연변동성은 2030년대 까지의 평균기온 상승에 주요 역할을 하는 반면, 외부 강제 력은 이후의 기온 상승에 상당한 영향을 미친다고 보고한 바 있다. 이는 온난화가 급격히 진행되는 기후시스템에서는 내부 변동성보다 변화하는 기후에서 상대적으로 빠르게 반 응하는 외부 강제력의 영향이 더 크다는 의미이다. 이러한 변화를 감지하기 위해서는 기후변화의 "신호"를 파악하는 방법이 주로 사용되어 왔으며, 이를 Time of Emergence(이 하 ToE)라고 한다(Hawkins and Sutton 2012). ToE는 기후 변화 요인의 상대적 기여가 급격하게 변화하는 시기를 설명 하고, 이러한 변화가 잠재적인 생태계 적응성을 벗어나는지 여부를 조사하기 위한 도구로 활용되고 있다(Giorgi and Bi, 2009). 또한, 기후변화에 대한 인위적 영향 정도를 탐지하거 나 위험에 처한 생태계를 보호하기 위한 목적으로 기온 (Mahlstein et al., 2012, 2011), 강수(Muelchi et al., 2021; Gaetani et al., 2020; Kusunoki et al., 2020; Giorgi and Bi, 2009), 극한기후(Bador et al., 2016; King et al., 2015; Scherer and Diffenbaugh, 2014), 탄소 순화(Keller et al., 2014) 등의 기후시스템 요소들에서 이미 발생했거나 발생 할 것으로 예상되는 기후변화 "신호"를 감지하기 위해 사용 되고 있으며, 전지구 및 대륙 규모를 중심으로 개발되고 적 용되어 왔다(Zappa et al., 2021; Lehner et al., 2017; Sui et al., 2014; Maraun, 2013; Hawkins and Sutton, 2012).

다양한 분야에서 활용되고 있는 ToE 분석방법은 기온에 대한 Signal-to-Noise (S/N) 비율 평가방법이 일반적으로 활용 되고 있다. 하지만, 연구별로 사용되는 기준기간과 임계값이 다르기 때문에, 최근 발간된 AR6 WG1 (Assessment Report Six Working Group 1) 보고서(IPCC, 2021)에서는 기후변화 신호에 대한 과학정보를 수요에 맞게 활용하기 위해서 ToE 분석을 위한 기준시기와 S/N의 값이 어떤 임계점(주로 1 또 는 2)을 초과하였는지에 대한 정보를 동시에 제공하도록 권 장하고 있다. 이렇게 기후시스템 내에 작용하는 인위적 활동 에 의한 기후변화 신호가 자연변동성과 비교하여 명확해지는 시기를 식별하는 것은 온난화의 가장 큰 부작용을 겪는 지역 을 파악하는 데 도움이 될 수 있다. 하지만, 지역규모에서의 ToE 연구는 다소 드물게 수행되어 왔다(Sui et al., 2014). 본 연구에서는 기후변화와 관련된 아시아지역의 위험 평가 및 국제사회의 온난화 억제를 위한 적응 및 완화 노력에 유용한 과학정보를 제공하기 위하여 아시아지역을 AR6에서 구분하 는 5개 지역으로 구분하여 ToE 분석을 수행하였다.

2. 자료 및 분석 방법

2.1. CMIP6 시나리오 자료

본 연구에서는 CMIP6 (Coupled Model Intercomparison Project Phase 6) 21개의 모델의 기온 변수를 사용하였고, 일평 균기온(tas), 일최고기온(tasmax), 일최저기온(tasmin)에 대한 ToE를 계산하였다. 분석에 사용된 실험은 과거기후 실험 (Historical) 165년(1850~2014년) 및 미래전망 시나리오 86년 (2015~2100년)이다. 21개 모델에 대한 모델명, 산출기관 및 대 기변수의 수평분해능이 Table 1에 제시되어 있다. 미래전망 시 나리오는 CMIP6 ScenarioMIP의 SSP (Shared Socioeconomic Pathway)1-2.6과 SSP5-8.5 결과를 사용하였고, 과거기후 실험자 료를 이용하여 자연변동성을 계산하였다. 수평해상도가 다른 여러 기후모델의 비교를 용이하게 하기 위해 수평해상도를 동 일하게 맞춰 사용한다. CMIP6 모델을 UKESM1의 해상도(192 × 144)와 동일하게 격자변환하여 사용하였고, 전지구와 아시아 (-11.5 ~ 53.0°N, 55.6 ~ 149.3°E) 영역을 분석 지역으로 정의 하였다. Iturbide et al.(2020)에서 제안한 IPCC Atlas 영역 중 동 아시아(EastAsia, EAS)를 포함하여 티벳고원(Tibetan-Plateau, TIB), 남아시아(SouthAsia, SAS), 동남아시아(SouthEastAsia, SEA), 중앙아시아 동부지역(Eastern Centra Asia, ECA)의 5개 지역을 분석에 사용하였다(Fig. 1).



Fig. 1. Updated IPCC WG1 reference regions of Asia adpopted from Iturbide et al.(2020). Shaded colors indicate different regions. It updated the AR5 reference regions for the climatic consistency and better representation of regional climate features of model results

No.	Model name	Institute	
1	ACCESS-CM2	The Commonwealth Scientific and Industrial Research Organisation (CSIRO), Australia	
2	ACCESS-ESM1-5	The Commonwealth Scientific and Industrial Research Organisation (CSIRO), Australia	
3	BCC-CSM2-MR	Beijing Climate Center, China	
4	CanESM5	Canadian Centre for Climate Modelling and Analysis, Canada	64 × 128
5	CNRM-CM6-1	The CNRM/CERFACS modelling group, France	128 × 256
6	CNRM-CM6-1-HR	The CNRM/CERFACS modelling group, France	360 × 720
7	CNRM-ESM2-1	The CNRM/CERFACS modelling group, France	
8	EC-Earth3	Consortium of various institutions from EU	
9	EC-Earth3-Veg	Consortium of various institutions from EU	
10	FGOALS-g3	Chinese Academy of Sciences, China	
11	GFDL-ESM4	National Oceanic and Atmospheric Administration, USA	
12	HadGEM3-GC31-LL	Met Office Hadley Center, UK	
13	INM-CM4-8	Institute for Numerical Mathematics, Russia	
14	INM-CM5-0	Institute for Numerical Mathematics, Russia	
15	IPSL-CM6A-LR	Institute Pierre Simon Laplace, France	143 × 144
16	MIROC6	Japan Agency for Marine-Earth Science and Technology, Atmosphere and Ocean Research Institute, National Institute for Environmental Studies, and RIKEN Center for Computational Science, Japan	128 × 256
17	MPI-ESM1-2-HR	Max Planck Institute for Meteorology, Germany	192 × 384
18	MPI-ESM1-2-LR	Max Planck Institute for Meteorology, Germany	96 × 192
19	MRI-ESM2-0	Meteorological Research Institute, Japan	160 × 320
20	NESM3	Nanjing University of Information Science and Technology, China	96 × 192
21	UKESM1	Met Office Hadley Center, UK	192 × 144

Table 1. List of 21 climate models participated in CMIP6 and their resolution

2.2. ToE 계산방법

다중모델 앙상블을 활용한 ToE를 계산하는 방법은 개별 모델 각각의 ToE를 추정한 후 통계 함수를 이용하여 앙상블 의 ToE를 계산하거나(Lee et al., 2016; Sui et al., 2014; Deser et al., 2012; Hawkins and Sutton, 2012), 다중 모델 앙 상블의 내부 변동성을 단순 초과하는 시기로 ToE를 찾아내 는 방법이 있다(Giorgi and Bi, 2009). 본 연구에서는 CMIP6 앙상블에서 계산된 내부 변동성(임계값)을 초과하는 시기를 ToE로 정의하는 방법을 사용하였다. 자연변동성은 IPCC 평 가보고서의 방법을 토대로 과거기후실험의 1850~1900년 기간에 대한 표준편차의 2배(20)로 정의하였다. 각 모델의 2 σ를 계산하고 이를 계절평균하여 사용하였다. 이는 기후변 화 적응대책에 도움이 되려면 ToE 정의 시기가 보다 미래일 수록 좋다는 선행연구의 토의내용(Hawkins and Sutton, 2012)을 바탕으로 결정하였다. 또한, 일부 선행연구들에서 자연강제력만 고려된 실험을 사용한 경우도 있지만, 본 연구 에서 정의한 변동성과 유사한 결과를 보일 것으로 판단된다. 이에 IPCC 평가보고서의 방법을 적용하였다. 개별 모델의 과거기후 및 미래전망 실험의 기온시계열을 30년 이동평균 하고, 이 이동평균 시계열이 2σ를 초과하는 연도를 각 모델 마다 계산하였다. 그리고 총 21개 모델의 평균 연도를 ToE 라고 정의하였다.

3. 결과

3.1. 자연변동성

21개의 기후모델에서 계산된 자연변동성의 진폭 평균 값의 전지구 분포를 Fig. 2에 제시하였다. 여름철(Fig. 2a) 자연변동성의 진폭 평균값은 1.63, 겨울철(Fig. 2b)은 1.87 로 나타났다. 육지의 변동폭이 해양보다 크게 나타났으며, 그 경향성은 북반구에서 뚜렷하게 나타났다. 또한, 고위도 로 갈수록 변동폭이 크게 나타났는데, 여름철에는 남반구 고위도 지역에서, 겨울철에는 북반구 고위도 지역에서 가 장 큰 변동폭의 분포를 확인할 수 있다. 자연변동성의 폭 이 작을수록 ToE가 앞당겨질 가능성이 있으며(Lee et al., 2016), 계절별로 겨울보다 여름에 ToE가 먼저 나타난다는 선행연구들의 결과는 ToE 분석에 사용한 자연변동성의 진폭과 밀접한 관련이 있다고 할 수 있다. 추가적으로, 일 평균기온 이외에 일최고, 일최저기온의 자연변동성 진폭 을 살펴보면, 계절과 공간분포가 유사하게 나타났다(not shown). Fig. 2의 박스 부분은 아시아지역을 나타낸다. 여 름철 아시아 육지의 자연변동폭은 일평균, 일최고, 일최저 기온이 각각 1.23, 1.34, 0.97이며, 겨울철은 2.00, 1.83, 1.87로 나타났다. 여름철은 전지구와 비교하여 아시아지 역의 자연변동성이 작음을 확인할 수 있고, 반대로 겨울 철은 전지구보다 아시아 육지 지역의 자연변동성이 비슷 하거나 큰 것으로 나타났다. 이 결과는 선행연구의 분석 결과와 일치한다.

3.2. ToE

3.2.1. 아시아 지역

아시아 육지 지역(55.6~149.3°E, -11.5~53.0°N)에 대한 계절별 일평균, 일최고, 일최저기온의 ToE 분석결과를 Table 2 에 나타내었다. 먼저, SSP1-2.6 시나리오의 여름철 ToE는 2000 ~2030년대 범위와 2018년의 평균값이 나타났으며, 모든 기후 모델에서 일평균기온의 변화가 2100년 이전에 자연변동성의 진폭을 넘는 것으로 확인되었다. 하지만, 겨울철에는 6개의 모델(FGOALS-g3, GFDL-ESM4, INM-CM4-8, INM-CM5-0, MPI-ESM1-2-LR, MPI-ESM1-2-HR)을 제외한 15개의 기후모 델에서 아시아 분석영역에 대한 일평균기온의 ToE가 2010~ 2060년대로 나타났다. 세부지역을 살펴보면(Fig. 1), 저위도 지 역인 SEA 지역에서는 겨울철에도 모든 기후모델이 나타났으 나, 중위도 EAS와 ECA 지역에서는 각각 8개, 7개 모델에서 시 그널이 나타나지 않은 분석결과로부터 저위도 지역일수록 ToE 출현시기가 빨라지는 특성을 확인할 수 있다. 또한, TIB 지역 은 EAS와 ECA 지역과 비슷한 위도대에 위치하고 있지만, ToE 시그널이 나타나지 않은 모델은 3개 뿐이었다. 이를 통해, 위도대 뿐만 아니라, 지역별 기후특성이나 기후시스템 피드백 (e.g. 온난화에 따른 눈덮임 지역감소 피드백 등) 영향에 따라 서 ToE 시기가 달라짐을 확인할 수 있다.

Fig. 3은 SSP1-2.6과 SSP5-8.5 시나리오에서 나타난 여 름철과 겨울철의 ToE를 비교한 산포도이다. ToE에 도달 하지 않은 모델들은 3 이하의 기후민감도를 가지고 있는 모델들이며, 여름철의 경우에도 기후민감도가 낮은 모델



Fig. 2. Natural variability of surface mean temperature (defined by the 2 standard deviation; unit is K) in
(a) JJA and (b) DJF averaged from 21 CMIP6 historical run and the reference period is 1850 ~
1900. White box indicates the analyzed domain in this study

		JJA		DJF	
		SSP126	SSP585	SSP126	SSP585
tas	Min ~ Max	2001 ~ 2033	2001 ~ 2028	2009 ~ 2063	2010 ~ 2049
	ToE	2018	2017	2037	2033
tasmax	Min ~ Max	$2006\sim 2040$	$2006 \sim 2034$	$2012\sim 2058$	$2015 \sim 2050$
	ToE	2023	2021	2034	2033
toomin	$Min \sim Max$	1991 ~ 2022	1991 ~ 2018	2006 ~ 2053	$2006 \sim 2040$
tasmin	ToE	2008	2007	2031	2026

Table 2. Time of Emergence (ToE) of daily mean, maximum, and minimum temperature for JJA and DJF in Asia region

들의 ToE가 늦게 나타나는 것을 확인할 수 있다(Fig. 3의 빈 삼각형). 기후변화 예측모델들에서 모의된 기온과 관련 한 미래전망을 비교할 경우, 모델 간 기후민감도를 고려 한 전망분석을 병행해야 할 필요가 있다. 왜냐하면, 기후 민감도는 대기 중의 이산화탄소 농도의 증가에 따라 기후 변화 예측모델에서 얼마나 민감하게 기온변화가 나타나 는지를 간접적으로 확인할 수 있는 지표로 기후변화 연구 커뮤니티에서 광범위하게 활용되고 있기 때문이다. 또한, 최근의 CMIP6 모델들이 이전 CMIP 모델들에 비해서 기 후민감도가 더 높다고 알려져 있기 때문에, 관련한 비교 분석은 ToE 분석결과의 신뢰성을 제고할 수 있다.

반면에, SSP5-8.5 시나리오에서는 계절에 상관없이 모든 모델에서 ToE가 분석되었으며, 평균시기 1~4년 정도, 가장 늦은 시기는 5~14년 정도 SSP1-2.6 시나리오보다 빠른시 기에 ToE가 나타났다. 이러한 결과는 고탄소 시나리오의 기온상승이 저탄소 시나리오보다 더 빠르고, 겨울철의 자연 변동폭이 여름보다 큰 것에 그 원인이 있다고 할 수 있다. 또한, 시나리오에 상관없이 모델별 ToE의 편차는 겨울철 (SSP1-2.6(54년), SSP5-8.5(39년))에 여름철(SSP1-2.6(32년), SSP5-8.5(27년))보다 크게 나타나는데, 이는 모델 간 편차가 작은 계절의 ToE가 가장 빠르다고 분석한(Sui et al., 2014) 선행연구의 분석과 일치하였다. 일최고기온과 일최저기온에 서도 마찬가지로 SSP1-2.6 시나리오의 여름철에서는 모든 모델, 겨울철은 15개의 모델에서만 ToE가 나타났다. 일평균 기온과 마찬가지로, 겨울철보다 여름철에서, SSP1-2.6 보다 SSP5-8.5 시나리오에서 ToE 시기가 더 빠르게 나타났다. 일최고기온(최저기온)은 일평균기온보다 다소 늦은(빠른) 시기에 나타났는데 이는 일최저기온이 일최고기온이나 일 평균기온보다 기온상승이 빠르게 때문이라는 선행연구들의 결과와 유사한 분석결과이다(Boo et al., 2016; Lee et al., 2016; King et al., 2015).



Fig. 3. Scatter plot of ToEs of 21 CMIP6 models. Comparison between results from SSP1-2.6 and SSP5-8.5 scenarios. Red circles indicate DJF (December-January-February) and blue triangles indicate JJA (June-July-August) seasons. Empty-triangles indicate 4 CMIP6 models with small climate sensitivity

3.2.2. SEA, SAS 영역

5개의 Atlas 세부영역에 대해서 분포를 살펴보면, 일평균 기온의 ToE 시그널과 비교하여 일최고기온은 늦게, 일최저 기온은 일찍 나타남을 확인할 수 있다(Table 3). 두 시나리 오를 통합하여 분석해보면, 여름철의 ToE 시그널은 대부분 의 지역에서 일최저기온은 2005년~2012년, 일최고기온은 2015년~2026년, 일평균기온은 2012년~2020년 이전에 나

TaE	Design	JJA		DJF	
10E	Region	SSP126	SSP585	SSP126	SSP585
tas	TIB	2018	2017	2039	2032
	EAS	2020	2020	2039	2037
	SAS	2040	2035	2036	2033
	SEA	1997	1997	2005	2005
	ECA	2013	2012	2041	2038
tasmax	TIB	2026	2024	2031	2026
	EAS	2026	2024	2042	2040
	SAS	2046	2045	2043	2039
	SEA	2002	2001	2008	2008
	ECA	2016	2015	2040	2040
tasmin	TIB	2012	2011	2037	2030
	EAS	2012	2011	2038	2032
	SAS	2011	2010	2024	2024
	SEA	1990	1990	2000	2000
	ECA	2005	2005	2033	2027

Table 3. Time of Emergence (ToE) for the JJA and DJF seasons of 5 sub regions in SSP1-2.6 and SSP5-8.5 experiment

타났고, 일평균기온과 일최고기온에 비해 약 10~15년 정 도 이른시기에 나타남을 확인할 수 있다(SAS 제외). 겨울철 의 시그널은 일최저기온이 2024년~2038년, 일최고기온은 2026년~2043년, 일평균기온은 2032년~2041년에 나타났 고, 다른 기온변수에 비해 일최저기온이 약 3~5년 정도 이 른 시기 나타났다. 여름철에 비해 변수에 따른 시그널의 출 현시기 격차가 줄어드는 것을 확인할 수 있으며, ToE로 정 의하는 기준인 겨울철 자연변동폭의 크기가 크기 때문에 변 수별 시그널의 출현시기 격차가 비교적 작게 나온 것으로 볼 수 있다.

SEA 지역을 살펴보면, 모든 기온변수의 ToE 시그널이 1990~2010년에 나타나 계절과 탄소배출 시나리오에 상 관없이 아시아지역에서는 가장 먼저 나타났다(Table 3). 기온변수별 시그널의 출현순서는 아시아 평균경향과 동 일하게 나타났다. 이 분석결과는 인위적 영향으로 진행되 고 있는 온난화로 인해 저위도 지역은 이미 다음 단계의 기후변화를 마주하고 있으며, 시간이 지날수록 온난화의 영향이 더욱 가속화될 수 있다는 의미이다.



Fig. 4. Spatial distribution of ToE from SSP1-2.6 (first row; (a) JJA and (b) DJF) and SSP5-8.5 (second row; (c) JJA and (d) DJF) scenarios. Black lines represent each sub-regions of Asia

다 ToE가 늦게 나타나는 특징을 보이는데, 이 지역은 벼농 사가 활발하게 일어나는 지역으로 관개효과의 영향을 받은 것으로 판단되며, 관개효과는 기온의 상승을 억제하는 경향 이 있다는 선행연구결과(Harding and Snyder, 2012)가 있다. 이에 더하여, 현재기후의 인도지역은 야간의 이상고온현상 이 열적환경변화에 주요 역할을 한다는 선행연구결과(Dash and Mamgain, 2011)도 있다. 약간의 이상고온은 일최저기 온과 연관이 있으며, 작은 자연진동폭의 영향으로 동위도대

SAS 지역은 2040년대 이전에 대부분의 기온변수가 ToE 에 도달할 것으로 분석되었다. 여름철의 일최저기온은 2010년으로 아시아지역의 평균시기와 유사하게 나타났으 나 일평균기온(2035~2040년)과 일최고기온(2045~2046년) 은 모두 약 18~25년 정도 늦게 나타나는 특징을 보였다. 또한, 일평균기온의 ToE 시그널이 저탄소 시나리오에서 5 년 정도 늦게 나타나는 특징을 보였다. 공간분포(Fig. 4)와 같이 비교해보면, 인도 북서부 지역은 동위도의 주변지역보



Fig. 5. Comparison of ToEs from daily (a) mean, (b) maximum, and (c) minimum temperature from SSP1-2.6 and SSP5-8.5 scenarios over 5 regions of Asia. Blue, red bars indicate JJA, DJF and light colors, deep colors indicate SSP1-2.6, SSP5-8.5, respectively. Dots represent ToE of each CMIP6 model

의 다른 지역보다 늦은 시기에 ToE 시그널이 나타난 것으로 판단된다.

3.2.3. EAS, TIB, ECA 영역

EAS, TIB, ECA 지역에서도 일최저기온, 일평균기온, 일최고기온의 순서대로 ToE 출현 시기가 나타났고, 여름 철은 두 시나리오에서 비슷한 시기에, 겨울철은 SSP1-2.6 시나리오에서 3~7년 정도 늦은 시기에 나타나 아시아 전 체평균과 동일한 경향을 가짐을 확인할 수 있다(Table 3). EAS 지역보다는 TIB, ECA 지역에서 ToE 시그널이 이른 시기에 나타나는 경향을 보였다. 공간분포를 살펴보면 (Fig. 4), EAS 지역의 중국 화북지역에서 ToE 시그널이 가장 늦게 나타났고, 이는 Fig. 2에 제시된 주변지역보다 큰 자연진동폭에 기인한 것으로 볼 수 있다.

세 지역은 모두 중위도에 위치하고 있기 때문에, 기온의 ToE 시그널이 나타나는 시기가 전반적으로 비슷하다. 하 지만, 높은 고도에 위치한 TIB, ECA 지역에서는 CMIP6 모델 간 기온의 분포가 EAS 지역보다 뚜렷하게 큰 것을 확인할 수 있다(Fig. 5). TIB 지역에서는 일최저기온, 일평 균기온, 일최고기온 모두 큰 앙상블 범위를 보였고, 특히, 여름철의 범위가 다른지역보다 큰 것을 볼 수 있다. 반면, ECA 지역에서는 일평균기온과 일최저기온이 고탄소 시나 리오 여름철에 뚜렷하게 큰 앙상블 범위를 보였고(평균값 을 기준으로 상하방향 모두 큰 편차를 보임), 나머지 여름 철 기간에도 앙상블 범위가 넓은 경향을 보였으나, 다른지 역과 유사한 수준으로 나타났다. 이 분석결과는 지역별 편 차를 고려하더라도, 일최저기온이 높은 고도지역의 일평균 기온에 미치는 영향이 일최고기온에 비해 크다는 것을 시 사하며, 지역적 ToE 시그널에 미치는 기온의 특성을 분류 하기 위해서는 극한기온요소를 포함한 다양한 기온관련 변 수의 포괄적인 분석이 추후 별도로 수행되어야 할 것으로 보인다.

4. 요약 및 토의

본 연구에서는 최근 제공되고 있는 6차 국제기후프로젝 트(CMIP6)의 21개 전지구 기후모델을 활용하여 ToE 시그 널의 발현 시기를 분석하였다. CMIP6에서 제공되는 자료 중 ScenarioMIP의 SSP1-2.6과 SSP5-8.5 기후변화 시나리 오 2종을 활용하였다. 인간활동에 의한 온실가스 배출의 증가가 지구온난화의 주요 원인이며, 이러한 변화가 자연 변동성의 한계를 초과할 경우에는 기온변화폭이 과거와는 다를 수 있다고 지적되고 있다(IPCC, 2021). 기온상승은 지역별로 다른 형태가 나타나지만, 작은 변화라고 할지라 도 이전에는 없었던 것이거나 자연변동성의 한계를 초과 한 상태일 수 있기 때문에 취약성의 측면에서 시의성 있는 기후변화대응 필요성이 언급되고 있다(IPCC, 2021). 또한, 아시아 지역은 인구밀도가 높기 때문에 그 관심도가 높으 며, 기후변화대응을 위해서 얼마나 시간이 남아있는지에 대한 정책관점에서의 과학정보 수요가 급증하고 있다. 기 존의 문헌들과 IPCC 제6차 평가보고서(IPCC, 2021)을 바 탕으로 아시아 지역의 ToE를 분석하고, 세부 Atlas 지역에 서 나타나는 기온의 ToE 특성을 확인하였다.

기후모델들의 평균 ToE 시그널 발현 시기를 분석한 결 과, 아시아지역의 일평균기온에 대한 여름철 ToE는 2020 년 이전, 겨울철 ToE는 2040년 이전 시기에 나타났다. 또 한, 일최저기온(최고기온)은 일평균기온보다 빠른(늦은) 시기에 나타났다. 이 결과는 겨울철보다 여름철에서, 저 탄소 시나리오(SSP1-2.6)보다 고탄소 시나리오(SSP5-8.5) 에서 ToE 시그널의 발현 시기가 더 빠르다는 선행연구 (Boo et al., 2016; Lee et al., 2016; Sui et al., 2014)들과 유사한 분석결과이다. 하지만, 본 연구에서의 ToE 시기는 선행연구들보다 약 10년 정도 빠르게 나타난 발현 시기 결과이며, CMIP6 기후모델의 커진 기후민감도와 세부물 리과정의 차이에 기인한 것으로 보인다. Fig. 3에서 확인 한 바와 같이, 기후민감도가 낮은 기후모델은 여름철 ToE가 2030년에 나타나고, 겨울철 ToE는 2100년까지 나 타나지 않는 기후모델들도 있다. 또한, 본 연구에서 육지 를 분석영역으로 한정지었기 때문에, 선행연구들에서 언 급된 모델별 세부물리과정의 차이에 따른 불확실성을 고 려한다면, 향후 다양한 CMIP 기후모델(이전 페이즈를 포 함한)의 비교에 대한 추가적인 연구가 수행되어야 할 것 으로 사료된다. 이와 더불어, 자연변동성의 진폭도 ToE 시그널의 발현 시기에 중요한 영향을 미친다. 이는 분석 하고자 하는 변수와 영역, 기준기간에 따라 달라지며, 자 연변동폭이 클 경우에 ToE 시그널의 발현 시기가 늦게 나타난다. 선행연구마다 ToE 시그널의 발현 시기 계산에 사용되는 자연변동폭의 기준기간이 다르고, 사용되는 실 험도 다르다. IPCC 제6차 평가보고서에서 권고하는 내용 을 따르면, 기준기간과 사용자료에 따라 값이 달라지고 불확실성의 내용이 달라지기 때문에, ToE 발현 시기를 논의할 때는 기준기간과 ToE 결정에 사용되는 임계치에 대한 내용을 분명하게 언급해야 정보의 사용자가 정확한

내용을 파악할 수 있다. 이런 이슈에 기반하여 자연변동 성에 대한 추가적인 이해도 필요하다.

추가적으로, 본 연구에서는 다른 극한기온의 값에 비 해 접근성이 높은 일최저기온과 일최고기온에 대한 ToE 발현 시기를 분석하였고, 5개의 세부 Atlas 지역에 대한 각각의 ToE 산출을 통해 지역적인 발현 시기의 차이도 비교하였다. 전반적으로 위도에 따라 비슷한 ToE 발현 시기가 분석되었고, 특히, 저위도 지역에서 작은 자연진 동폭으로 인한 ToE 시그널이 가장 먼저 나타남을 확인 하였다. 비슷한 위도대 일지라도 ToE 발현 시기가 지역 적으로 다른 곳(ex. 관개효과)도 있었다. 이러한 분석결 과는 기후변화대응의 관점에서 국지적인 지역특성을 고 려한 다양한 변수의 ToE 분석이 향후 추가적으로 필요 할 것으로 판단된다.

사사

본 연구는 기상청 국립기상과학원의 "기상업무지원기 술개발-신기후체제 대응 기후변화 시나리오 개발·평가 (KMA2018-00321)"의 지원으로 수행되었습니다.

References

- Allen MR, Stott PA, Mitchell JF, Schnur R, Delworth TL. 2000. Quantifying the uncertainty in forecasts of anthropogenic climate change. Nature 407(6804): 617-620.
- Bador M, Terray L, Boé, J. 2016. Emergence of human influence on summer record-breaking temperatures over Europe. Geophys Res Lett 43(1): 404-412. doi:10. 1002/2015GL066560
- Bindoff NL, Stott PA, AchutaRao KM, Allen MR, Gillett N, Gutzler D, Hansingo K, Hegerl G, Hu Y, Jain S, Mokhov II, Overland J, Perlwitz J, Sebbari R, Zhang, X. 2013. Detection and attribution of climate change: from global to regional.
- Boo K-O, Shim S, Kim J-E, Byun Y-H, Cho C-H. 2016. Emergence of Anthropogenic Warming over South Korea in CMIP5 Projections (in Korean with English abstract). J Climate Change Res 7(4): 421-426. doi:10. 15531/KSCCR.2016.7.4.421

- Callendar GS. 1938. The artificial production of carbon dioxide and its influence on temperature. Q J R Meteorol Soc 64(275): 223-240. doi:10.1002/qj.497064 27503
- Dai A, Bloecker CE. 2019. Impacts of internal variability on temperature and precipitation trends in large ensemble simulations by two climate models. Clim Dyn 52(1): 289-306.
- Dash SK, Mamgain A. 2011. Changes in the frequency of different categories of temperature extremes in India.J. Appl Meteorol Climatol 50(9): 1842-1858.
- Deser C, Phillips AS, Alexander MA, Smoliak BV. 2014. Projecting North American climate over the next 50 years: Uncertainty due to internal variability. J Clim 27(6): 2271-2296.
- Deser C, Knutti R, Solomon S, Phillips AS. 2012. Communication of the role of natural variability in future North American climate. Nat Clim Change 2(11): 775-779.
- Gaetani M, Janicot S, Vrac M, Famien AM, Sultan B. 2020. Robust assessment of the time of emergence of precipitation change in West Africa. Sci Rep 10(1): 1-10.
- Giorgi F, Bi X. 2009. Time of emergence (TOE) of GHG -forced precipitation change hot-spots. Geophys Res Lett 36(6).
- Harding KJ, Snyder PK. 2012. Modeling the atmospheric response to irrigation in the Great Plains. Part I: General impacts on precipitation and the energy budget. J Hydrometeorol 13(6): 1667-1686.
- Haustein K, Otto FE, Venema V, Jacobs P, Cowtan K, Hausfather Z, Way RG, White B, Subramanian A, Schurer AP. 2019. A limited role for unforced internal variability in twentieth-century warming. J Clim 32(16): 4893-4917. doi:10.1175/JCLI-D-18-0555.1
- Hawkins E, Sutton R. 2009. The potential to narrow uncertainty in regional climate predictions. Bull Am Meteorol Soc 90(8): 1095-1108.
- Hawkins E, Sutton R. 2012. Time of emergence of climate signals. Geophys Res Lett 39(1).

- Huber M, Knutti R. 2012. Anthropogenic and natural warming inferred from changes in Earth's energy balance. Nat Geosci 5(1): 31-36.
- IPCC. 2013. Climate Change 2013: The Physical Science Basis. Contribution of Working Group I to The Fifth Assessment Report of The Intergovernmental Panel on Climate Change. Stocker TF, Qin D, Plattner GK, Tignor M, Allen SK, Doschung J, Nauels A, Xia Y, Bex V, Midgley PM, Eds. Cambridge University Press, doi:10.1017/CBO9781107415324.005
- IPCC. 2021. Summary for Policymakers. In: Climate Change 2021: The Physical Science Basis. Contribution of Working Group I to the Sixth Assessment Report of the Intergovernmental Panel on Climate Change. MassonDelmotte V, Zhai P, Pirani A, Connors SL, Péan C, Berger S, Caud N, Chen Y, Goldfarb L, Gomis MI, Huang M, Leitzell K, Lonnoy E. Matthews JBR. Maycock TK, Waterfield T, Yelekçi O, Yu R, Zhou B, Eds. Cambridge University Press. doi:10.1017/9781009157896.001.
- Iturbide M, Gutiérrez JM, Alves LM, Bedia J, Cerezo-Mota R, Cimadevilla E, Cofiño AS, Luca AD, Faria SH, Gorodetskaya IV, Hauser M, Herrera S, Hennessy K, Hewitt HT, Jones RG, Krakovska S, Manzanas R, Martínez-Castro D, Narisma GT, Nurhati IS, Pinto I, Seneviratne SI, Hurk B, Vera CS. 2020. An update of IPCC climate reference regions for subcontinental analysis of climate model data: definition and aggregated datasets. Earth Syst Sci Data 12(4): 2959-2970.
- Kay JE, Deser C, Phillips A, Mai A, Hannay C, Strand G, Arblaster JM, Bates SC, Danabasoglu G, Edwards J, Holland M, Kushner P, Lamarque J-F, Lawrence D, Lindsay K, Middleton A, Munoz E, Neale R, Oleson K, Polvani L, Vertenstein M. 2015. The Community Earth System Model (CESM) large ensemble project: A community resource for studying climate change in the presence of internal climate variability. Bull Am Meteorol Soc 96(8): 1333-1349. doi:10.1175/BAMS-D-13-00255.1

- Keller KM, Joos F, Raible CC. 2014. Time of emergence of trends in ocean biogeochemistry. Biogeosciences 11(13): 3647-3659.
- King AD, Donat MG, Fischer EM, Hawkins E, Alexander LV, Karoly DJ, Dittus AJ, Lewis SC, Perkins SE. 2015. The timing of anthropogenic emergence in simulated climate extremes. Environ Res Lett 10(9): 094015. doi:10.1088/1748-9326/10/9/094015
- Knutson TR, Zhang R, Horowitz LW. 2016. Prospects for a prolonged slowdown in global warming in the early 21st century. Nat Commun 7(1): 1-12.
- Knutti R, Masson D, Gettelman A. 2013. Climate model genealogy: Generation CMIP5 and how we got there. Geophys Res Lett 40(6): 1194-1199.
- Kusunoki S, Ose T, Hosaka M. 2020. Emergence of unprecedented climate change in projected future precipitation. Sci Rep 10(1): 1-8.
- Lee D, Min SK, Park C, Suh MS, Ahn JB, Cha DH, Lee DK, Hong SY, Park SC, Kang HS. 2016. Time of emergence of anthropogenic warming signals in the northeast Asia assessed from multi-regional climate models. Asia-Pac J Atmos Sci 52: 129-137. doi:10. 1007/s13143-016-0014-z
- Lehner F, Deser C, Terray L. 2017. Toward a new estimate of "time of emergence" of anthropogenic warming: Insights from dynamical adjustment and a large initial-condition model ensemble. J Clim 30(19): 7739-7756.
- Mahlstein I, Knutti R, Solomon S, Portmann RW. 2011. Early onset of significant local warming in low latitude countries. Environ Res Lett 6(3): 034009.
- Mahlstein I, Hegerl G, Solomon S. 2012. Emerging local signals in observational data. Geophys Res Lett doi:10. 1029/2012GL053952
- Maraun, D. 2013. When will trends in European mean and heavy daily precipitation emerge?. Environ Res Lett 8(1): 014004. doi:10.1088/1748-9326/8/1/014004
- Muelchi R, Rössler O, Schwanbeck J, Weingartner R, Martius O. 2021. River runoff in Switzerland in a changing climate-changes in moderate extremes and

their seasonality. Hydrol Earth Syst Sci 25(6): 3577-3594.

- Scherer M, Diffenbaugh NS. 2014. Transient twenty-first century changes in daily-scale temperature extremes in the United States. Clim Dyn 42(5): 1383-1404.
- Sui Y, Lang X, Jiang D. 2014. Time of emergence of climate signals over China under the RCP4. 5 scenario. Clim Change 125(2): 265-276.
- Sung HM, Kim J, Shim S, Seo J-B, Kwon S-H, Sun M-A, Byun Y-H. 2021. Climate Change Projection in the Twenty-First Century Simulated by NIMS-KMA CMIP6 Model Based on New GHGs Concentration Pathways. Asia-Pac J Atmos Sci 57: 851-862. doi:10.1007/ s13143-021-00225-6
- Sutton R, Suckling E, Hawkins E. 2015. What does global mean temperature tell us about local climate?. Philos Trans A Math Phys Eng Sci 373(2054): 20140426. doi:10.1098/rsta.2014.0426
- Tebaldi C, Knutti R. 2007. The use of the multi-model ensemble in probabilistic climate projections. Philos Trans A Math Phys Eng Sci 365(1857): 2053-2075.

doi:10.1098/rsta.2007.2076

- Tebaldi C, Debeire K, Eyring V, Fischer E, Fyfe J, Friedlingstein P, Knutti R, Lowe J, O'Neill B, Sanderson B, Vuuren D, Riahi K, Meinshausen M, Nicholls Z, Tokarska KB, Hurtt G, Kriegler E, Lamarque J-F, Meehl G, Moss R, Bauer SE, Boucher O, Brovkin V, Byun Y-H, Dix M, Gualdi S, Guo H, John JG, Kharin S, Kim YH, Koshiro T, Ma L, Olivié D, Panickal S, Qiao F, Rong X, Rosenbloom N, Schupfner M, Séférian R, Sellar A, Semmler T, Shi X, Song Z, Steger C, Stouffer R, Swart N, Tachiiri K, Tang Q, Tatebe H, Voldoire A, Volodin E, Wyser K, Xin X, Yang S, Yu Y, Ziehn T. 2021. Climate model projections from the scenario model intercomparison project (ScenarioMIP) of CMIP6. Earth Syst Dyn 12(1): 253-293. doi:10.5194/esd-12-253-2021
- Zappa G, Bevacqua E, Shepherd TG. 2021. Communicating potentially large but non-robust changes in multi-model projections of future climate. Int J Climatol 41(6): 3657-3669.