

ESCENARIOS-PNACC 2012:



Descripción y Análisis de los Resultados de Regionalización Estadística

José Manuel Gutiérrez

IFCA (CSIC – Univ. de Cantabria)

Grupo de Meteorología, Santander



8º Congreso AEC "Cambio Cimático. Extremes e impactos". Salamanca 25-28/9/ 2012

- Descripción de Escenarios-PNACC 2012
 - Antecedentes
 - ENSEMBLES, ESCENA, esTcena, y AEMET
- esTcena: Regionalización estadística
 - Datos utilizados: ERA40 + IPCC-AR4 + Spain02

Contenidos

- Técnicas de downscaling estadístico
- Problemas metodológicos (perfect prog.)
- Downscaling estadístico-dinámico (ENSEMBLES)
- Productos disponibles y resultados
 - Proyecciones B1, A1B y A2 para temp. y precip.
 - Comparación con ENSEMBLES

Escenarios regionales de cambio climático

PNACC



GENERACION DE ESCENARIOS REGIONALIZADOS DE CAMBIO CLIMATICO PARA ESPAÑA

PRIMERA FASE

Manola Brunet(5), M. Jesús Casado(1), Manuel de Castro(4), Pedro Galán(4), José A.Lopez(1), José M. Martín(1), Asunción Pastor(1), Eduardo Petisco(1), Petra Ramos(2), JaimeRibalaygua(3), **Ernesto Rodríguez(1),** Luis Torres(3)

Necesidad de disponer de **proyecciones de los impactos del cambio climático** en los diferentes ecosistemas y sectores socioeconómicos españoles (PNACC, 2006).

• 1^a fase (2007): Metodologías y datos existentes (IPCC-AR3). http://www.aemet.es

• 2^a fase (2008-2012): Programa coordinado, nuevos métodos e IPCC-AR4.

- ESCENA: regionalización dinámica.
- esTcena: regionalización estadística.
- Proyectos de **AEMET**.

→ (2009) Datos de ENSEMBLES









Escenarios-PNACC 2012

Escenarios PNACC-2012







Plan Nacional de Adaptación al Cambio Climático

Identificar variables e indicadores relevantes para las comunidades de impactos y homogeneizar los productos disponibles de los proyectos ENSEMBLES, ESCENA, esTcena y AEMET → ficheros texto y SIG.

Variable	Código	Unidad	Agregación	Tipo de
Vanable	Courgo	Onidad	temporal	agregación
Tª máxima	TXMM	°C	Mensual	Promedio
T ^a mínima	TNMM	°C	Mensual	Promedio
Precipitación total acumulada	PRCPTOT	mm/mes	Mensual	Acumulado
Velocidad del viento a 10m (*)	WSS	m/s	Mensual	Promedio
Velocidad máxima del viento a 10m (*)	WSSMAX	m/s	Mensual	Promedio
Humedad relativa (*)	HURS	%	Mensual	Promedio
Percentil 95 de la temperatura máxima diaria	TX95	°C	Anual	-
Percentil 5 de la temperatura mínima diaria	TN05	°C	Anual	-
Percentil 95 de la precipitación diaria	R95p	mm	Anual	-
Nº de días con temperatura mínima < 0°C	FD	°C	Anual	Acumulado
Nº de días con Tmin > 20º (noches tropicales)	TR	días	Anual	Acumulado
Precipitación máxima en 24h	RX1day	mm	Mensual	Máximo
Nº de días con precipitación <1mm	DD	días	Mensual	Acumulado
Nº de días con precipitación >20mm	R20	días	Mensual	Acumulado
Máximo Nº de días consecutivos con prec <1mm	CDD	días	Anual	-





Agencia Estatal de Meteorología Ernesto Rodríguez



esTcena:

Participantes



Catalog http://www.meteo.unican.es/thredds/catalog/PNACC2012/

Mattheway and the second states and the s

Catalog http://www.meteo.unican.es/thredds/catalog/PNACC2012/

.....

Q- Google

Dataset	Size	Last Modified
PNACC2012		
Rejilla/		
Puntuales/		

THREDDS4.2 at Santander Meteorology Group THREDDS Data Server [Version 4.2.10 - 20120413.1708] Documentation

http://www.meteo.unican.es/thredds/catalog/PNACC2012/

0



wiki: WikiStart

Proyecto esTcena

Este proyecto ha sido Acción Estratégica "Er cambio climático, obs a la generación de eso Climático (PNACC): Es ➡ http://www.meteo.o

- 1. Descripción d
- 2. Datos Utilizad
 - 2.1. Datos
 - 2.1.
 2.1.
 - 2.
 - 2.2. Contr
 - 2.3. Servi
- 3. Técnicas de C
 - 3.1. Predi
 - 3.2. Métod
 - 3.4. Valida
- 4. Proyecciones
 - 4.1. Proye
 - 4.2. Anális
 - 4.2.
 - 4.3. Mapa
 - 4.3.
- 5. Resultados y
 - 5.1. Servi
 - 5.2. Indica
- 6. Publicaciones

Artículos (datos y validación de modelos):

.....

🔍 🖓 plan nacional de 🛛 📀

- Herrera, S. J. M. Gutiérrez, R. Ancell, M. R. Pons, M. D. Frías, J. Fernández (2012) Development and Analysis of a 50-year high-resolution daily gridded precipitation dataset over Spain (Spain02). International Journal of Climatology', 32(1), 74–85. DOI: 10.1002/joc.2256. Article first published online: 9 DEC 2010. Available at
 http://www.meteo.unican.es/spain02
- Amengual, A., V. Homar, R. Romero, S. Alonso, C. Ramis, 2012: A Statistical Adjustment of Regional Climate Model Outputs to Local Scales: Application to Platja de Palma, Spain. Journal of Climate, 25, 939–957. doi: → http://dx.doi.org/10.1175/JCLI-D-10-05024.1
- Brands, S., Herrera, S., San-Martín, D., Gutiérrez, J.M. (2011) Validation of the ENSEMBLES global climate models over southwestern Europe using probability density functions, from a downscaling perspective.
 Climate Research, 48, 145-161. doi:10.3354/cr00995
- Herrera, S., L. Fita, J. Fernández, and J. M. Gutiérrez (2010) Evaluation of the mean and extreme precipitation regimes from the ENSEMBLES regional climate multimodel simulations over Spain, Journal of Geophysical Research, 115, D21117, doi:10.1029/2010JD013936.
- M. Turco, A. Sanna, S. Herrera, M.C. Llasat, J. M. Gutiérrez (2012) Caveats on the results from the ENSEMBLES regional precipitation projections. Environmental Research Letters (enviado).

Artículos (técnicas de downscaling estadístico):

- Brands, S., J. M. Gutiérrez, S. Herrera, A. S. Cofiño (2012) On the Use of Reanalysis Data for Downscaling. Journal of Climate, 25, 2517–2526. doi:
 → http://dx.doi.org/10.1175/JCLI-D-11-00251.1
- Brands, S., J. M. Gutiérrez, A. S. Cofiño, S. Herrera (2012) Comments on "Global and Regional Comparison of Daily 2-m and 1000-hPa Maximum and Minimum Temperatures in Three Global Reanalyses", Journal of Climate, in press. doi: ⇒http://dx.doi.org/10.1175/JCLI-D-12-00122.1
- Turco, M., P. Quintana-Seguí, M. C. Llasat, S. Herrera, and J. M. Gutiérrez (2011) Testing MOS precipitation downscaling for ENSEMBLES regional climate models over Spain, Journal of Geophysical Research, 116, D18109. doi:10.1029/2011JD016166.

00	Proyecto esTcena				8 e ²¹
< <	+ \$\overline{\phi}\$ https://www.meteo.unican.es/trac/estcena	¢	Q+ on the use of rea 🜀	::::	0
•	1. Descripción del Proyecto y Grupos involucrados				
•	2. Datos Utilizados y Control de Calidad				
	2.1. Datos Utilizados				
	 2.1.1. Observaciones (Predictandos) 				
	 2.1.2. Reanálisis y GCMs (Predictores) 				
	 2.2. Control de Calidad y Validación de GCMs 				
	 2.3. Servidor Web de Datos para esTcena 				
• :	3. Técnicas de Downscaling Downscaling				
	 3.1. Predictores y Patrones Geográficos 				
	 3.2. Métodos utilizados 				
	 3.4. Validación en Condiciones Perfectas 				
• •	4. Proyecciones Regionales para España				
	 4.1. Proyecciones disponibles 				
	 4.2. Análisis global: Plumas 				
	4.2.1. Comparación con ENSEMBLES				
	 4.3. Mapas de climatologías y proyecciones 				
	4.3.1. Comparación con ENSEMBLES				
• !	5. Resultados y Productos Disponibles				
	 5.1. Servidor de datos diarios 				
	 5.2. Indicadores de "Escenarios-PNACC 2012" 				
• •	6. Publicaciones del proyecto				
• /	A1. Anexo I: MeteoLab - Software de Dominio Público de esTcena				
	 AI.1. MeteoLab: Observaciones 				
	 AI.2. MeteoLab: Patrones 				
	 AI.3. MeteoLab: Métodos de Downscaling Estadístico 				
	 AI.4. MeteoLab: Validación 				
	· · · · · · · · · · · · · · · · · · ·			-	
		And a local division of the local division o	Barris Statement of Statement o	TLAB	
		1.000	and the second s		
		ti, disperi	and the second second		

ш.

.

MeteoLab

Meteorological Toolbox for Matlab



1078)



http://www.meteo.unican.es/downscaling



Sector Portal for reanalysis dat	ta access and statistical downscaling - Mozilla Firefox	_ 🗆 🗙
Archivo Editar Ver Ir Marcad	lores Herramien <u>t</u> as Ay <u>u</u> da	0
🗇 • 🔶 - 🚭 😣 🟠 🛛	http://www.meteo.unican.es/ensembles/	
Home Registration Data	Web portal for statistical downscaling Applied Meteorology Group (INM & UC) Scalander	****

EU-funded:

Projects

(2004-2009)

Web portal for reanalysis data access and statistical downscaling

One of the Ensemble's project aims is maximizing the exploitation of the results by linking the outputs of the ensemble prediction system to a range of applications, including agriculture, health, food security, energy, water resources, insurance and weather risk management, which use high resolution climate inputs to feed their models. To cover the gap between the global coarse simulations and the regional high-resolution needs, downscaling techniques are required, both dynamical and statistical.

--> This portal provides user-friendly web access to statistical downscaling techniques and simulations (global and regional model outputs) produced in ENSEMBLES.



- Descripción de Escenarios-PNACC 2012
 - Antecedentes
 - ENSEMBLES, ESCENA, esTcena, y AEMET
- esTcena: Regionalización estadística
 - Datos utilizados: ERA40 + IPCC-AR4 + Spain02

Contenidos

- Técnicas de downscaling estadístico
- Problemas metodológicos (perfect prog.)
- Downscaling estadístico-dinámico
- Productos disponibles y resultados
 - Proyecciones B1, A1B y A2 para temp. y precip.
 - Comparación con ENSEMBLES

Metodologías de Regionalización: Estadísticas

Santander Meteorology Group

A multidisciplinary approach for weather & climate



Rejilla interpolada (20 km)

A2

Downscaling Estadístico: basado en métodos estadísticos que relacionan las ocurrencias locales con las simulaciones globales.

Santander Meteorology Group AEMET + Spain02 A multidisciplinary approach for weather & climate **RMetS** INTERNATIONAL JOURNAL OF CLIMATOLOGY Int. J. Climatol. (2010) Published online in Wiley Online Library Percentile 90 Royal Meteorological Society (wileyonlinelibrary.com) DOI: 10.1002/joc.2256 **Development and analysis of a 50-year high-resolution daily** gridded precipitation dataset over Spain (Spain02) Stations S. Herrera,^a* J. M. Gutiérrez,^a R. Ancell,^b M. R. Pons,^b M. D. Frías^c and J. Fernández^c mm Precipitación: 2756 Estaciones Temperatura: 864 Estaciones Spain02 Precipitation, min. and max. temperatures E-OBS Freely available at:

http://www.meteo.unican.es/datasets/spain02

Observaciones:

Present Climate Future 1990 2000 2010 2020 2030 2090 1960 1970 1980 2070 2080 **Observations** Spain02, 20km day-to-day Correspondence **GCM** reanal. Statistical model ERA40, 250km **SDM**

Calibración y

Validación en

Perfect Prog.

PROBLEM: Stationarity/robustness: SDM SDM



Comparación de Reanálisis



Atmospheric Reanalyses Comparison Table

Name	Source	Time Range	Assimilation	Model Resolution	Model Output Resolution	Publicly Available Dataset Resolution
Arctic System Reanalysis (ASR)	Polar Met Group	2000-2010	WRF-Var	10-20km	10-30km	10-30km
ECMWF Interim Reanalysis (ERA Interim)	ECMWF	1989- present	4D-VAR	T255L60	125 km	1.5x1.5 / 0.7x0.7
ECMWF 40 year Reanalysis (ERA-40)	ECMWF	1958-2001	3D-VAR	T159L60	80 km	2.5x2.5 / 1.125x1.125
Japanese Reanalysis (JRA-25)	Japan Meteorological Agency	1979-2004	3D-VAR	T106L40	1.125x1.125/2.5x2.5	1.125x1.125/2.5x2.5
NASA MERRA	NASA	1979-2010	3D-VAR	1/2x1/2 deg	1/2x1/2 deg	1/2x1/2 deg
NCEP Climate Forecast System Reanalysis (CFSR)	NCEP	1979-?	3D-VAR	T382 L64	.5x.5 and 2.5x2.5	.5x.5 and 2.5x2.5
NCEP/DOE Reanalysis AMIP-II (R2)	NCEP/DOE	1979- present	3D-VAR	T62 L28	2.5x2.5	2.5x2.5
NCEP/NCAR Reanalysis I (R1)	NCEP/NCAR	1948- present	3D-VAR	T62 L28	2.5x2.5 and 2x2 gaussian	2.5x2.5 and 2x2 gaussian
NCEP North American Regional Reanalysis (NARR)	NCEP	1979- present	RDAS	32km	32km	32km

Santander Meteorology Group

A multidisciplinary approach for weather & climate





Brands, S., J. M. Gutiérrez, S. Herrera, A. S. Cofiño, 2012: On the Use of Reanalysis Data for Downscaling. J. Climate, 25, 2517–2526. doi: http://dx.doi.org/10.1175/JCLI-D-11-00251.1



Escenarios IPCC-AR4 A1B (2007)

Santander Meteorology Group

A multidisciplinary approach for weather & climate



Datos disponibles en ENSEMBLES

10

5

Typical downscaling predictors: **MSLP 2**T CLIMATE RESEARCH Vol. 48: 145-161, 2011 Published August 30 doi: 10.3354/cr00995 Clim Res Contribution to CR Special 27 'Climate change in the NW Iberian Peninsula' OPEN ACCESS U,V Validation of the ENSEMBLES global climate Ζ models over southwestern Europe using probability density functions, from a downscaling perspective Q, R S. Brands*, S. Herrera, D. San-Martín, J. M. Gutiérrez

Santander Meteorology Group

A multidisciplinary approach for weather & climate

Instituto de Física de Cantabria (CSIC - Universidad de Cantabria), 39005 Santander, Spain

Table 3. List of variables (by pressure level in hPa) available for the 12 models. See Tables 1 & 2 for abbreviations. x: available

500,850mb

Model											Vari	able -								
1.10401		Т			Q			R			Z	abio			U			V		MSLP
	850	700	500	850	700	500	850	700	500	850	700	500	1000	850	700	500	850	700	500	sea level
MPEH5	X	x	x	х	x	x	x	х	х	x	x	х	X	х	х	x	x	х	x	X
MPEH5C	х	х	x	x	х	x	x	x	x	x	х	x	х	х	х	X	х	х	x	X
HADGEM	х		x				x	x	x	x	х	x		х			х		x	
HADGEM2	х	х	x	x	х	x	x	x	x	x	х	x		х	х	X	х	х	x	x
HADCM3C	х	х	x				x	x	x	x	х	x	х	х	х	X		х	x	x
CNCM3	х	х	x	x	x	x	x	х	x	x	x	x	х	x	х	x	х	х	x	х
CNCM33	х	х	x	x	х	x	x	x	x	x	х	x	х	х	х	X	х	х	x	X
BCM2	х	х	x	x	х	x	x	x	x	x	х	x	х	х	х	X	х	х	x	x
EGMAM	х	х	x	x	х	x				x	х	x	х	х	х	X	х	х	x	x
EGMAM2	х	х	x	x	х	x				x	х	x	х	х	х	X	х	х	x	x
IPCM4	х	х	x	x	х	x				x	х	x		х	х	X	х	х	x	X
IPCM4V2	х	х	х	х	х	х				Х	х	х		х	х	х	х	х	х	Х

Transfer-Function Approaches

Algorithmic Methods

	Advantages	Shorcomings
Linear Regression	Simple Easy to interpret	Linear assumption
GLMs		Spatially inconsistent Selection of predictors
Neural Networks	Nonlinear	Complex blackbox-like
	"Universal" interpolator	Optimization required
		Selection of predictors
Analogs	Nonlinear	Algorithmic. No model.
	Spatial consistency	Difficult to interpret
Weather Typing	Nonlinear	Loss of variance
(k-means, SOM, etc.)	Easy to interpret	Problem with borders
	Spatial consistency	

Técnicas

Estadísticas de

Downscaling

Weather Generators

Santander Meteorology Group

A multidisciplinary approach for weather & climate

Downscaling Methods

Code	Specifications
M1a	Nearest neighbour
M1b	Mean of 5 neighbours
M1c	One out of 15 neighbours, random selection
M2a	100 WTs (k-means), mean
M2b	100 WTs (k-means), random selection
M2c	100 WTs (k-means), simulation from adjusted gaussian parameters
M3a	<i>n</i> PCs (95% variance)
M3b	Local predictors in the nearest grid box
M3c	15 PCs + nearest grid box
M4a	D3c conditioned on 10 WTs (k-means)
M4b	D3b conditioned on 10 WTs (k-means)
M4c	D3b (T,Q) conditioned 10 WTs (SLP)

Calibración y Validación en Perfect Prog.

Cross-Validation

A k-fold crossvalidation (5-fold) approach has been applied using the 1961-200 period: 5 independent test samples with 8 years each (32 for train).

Geographical domains



Predictors

Code	Predictor variables
P1*	SLPd, T850, Q850, U500, V500
$P2^*$	SLPd, T850, Q850, Z500
$P3^*$	SLPd, T850, Q850
$P4^*$	SLPd, T850
P5	SLPd, T2d
$P6^*$	T850
P7	T2d
$\mathbf{P8}$	Tmax
P9	Tmin

Calibración y Validación en Perfect Prog.

Santander Meteorology Group

A multidisciplinary approach for weather & climate



Validación en Perfect Prog: No-Estacionariedad

Santander Meteorology Group A multidisciplinary approach for weather & climate

'Warm p-value':

Eight warmest years: 1995, 1989, 1994, 1997, 1961, 1990, 1998, 2000.

Mean anomaly: 0.97 °C (Tmax),
 0.75 °C (Tmin) → surrogates of a possible moderate warming.



• We calculate the mean difference, \bar{d} , between the 5 biases in 'normal' conditions, b_k , (k = 1, ..., 5), and the bias in the 'warm' period, b_w

$$\bar{d} = \frac{1}{5} \sum_{k=1}^{5} d_k = \frac{1}{5} \sum_{k=1}^{5} (b_w - b_k)$$

an apply a two sided t-test to the t statistic (Dietterich 1998).

$$t = \frac{\sqrt{5} \ \bar{d}}{\sqrt{var(d)}}$$
$$var(d) = \frac{1}{4} \sum_{k=1}^{5} (d_k - \bar{d})^2$$

 $H_0: d = 0$ p-value < $\alpha \rightarrow H_0$ rejected at α^*100 (%) significance level \rightarrow bias in 'warm' conditions is significantly different from bias in 'normal' conditions \rightarrow **SD not robust to warmer climate conditions!**

Validación en Perfect Prog: No-Estacionariedad

Santander Meteorology Group

A multidisciplinary approach for weather & climate



The inability shown by non robust methods to capture the warming signal in present climate is translated to the late 21st century when applied to ECHAM5 projections.

- Descripción de Escenarios-PNACC 2012
 - Antecedentes
 - ENSEMBLES, ESCENA, esTcena, y AEMET
- esTcena: Regionalización estadística
 - Datos utilizados: ERA40 + IPCC-AR4 + Spain02

Contenidos

- Técnicas de downscaling estadístico
- Problemas metodológicos (perfect prog.)
- Downscaling estadístico-dinámico
- Productos disponibles y resultados
 - Proyecciones B1, A1B y A2 para temp. y precip.
 - Comparación con ENSEMBLES

Técnicas Estadísticas de Downscaling

Santander Meteorology Group A multidisciplinary approach for weather & climate

Temperature (minimum and maximum)

Precipitation

Do	wnscaling Method	Predictor Variables	Downscaling Method	Predictor Variables
Neares	st neighbor (1 analogue)	T2m and SLP	Nearest neighbor (1 analogue)	T+Q 850 U,V 500
Linear	regression with 30 PCs	T2m and SLP	GLMs with 30 PCs	T+Q 850 U,V 500
Linear	regression with 15 PCs + Nearest grid box	T2m and SLP	GLMs with 15 PCs + Nearest grid box	T+Q 850 U,V 500
S3 c	conditioned on 10 WTs (k-means for SLP)	T2m	GLM conditioned on 10 WTs (k-means for SLP)	T+Q 850 U,V 500
۱ Ga	Weather generator aussian on 100 WTs)	T2m and SLP	Weather generator (Gamma/Binom. on 100 WTs)	T+Q 850 U,V 500
FIC: Two-steps: Analogs + regression		Z and T at different	FIC: Analogs	Z and T levels
		levels	UIB: Análogos + weather types	Z and Q levels

doi: http://dx.doi.org/10.1175/JCLI-D-11-00687.1

Reassessing statistical downscaling techniques for their robust application under climate change conditions

J. M. Gutiérrez,* D. San-Martín, S. Brands, R. Manzanas, and S. Herrera

Instituto de Físisca de Cantabria (UNICAN-CSIC), Santander, Spain

Plumas (A1B): Temperatura Max.



Santander Meteorology Group

A multidisciplinary approach for weather & climate



Mapas (A1B):

2041-2070 w.r.t. ctr

Cambio Tmax.

Mapas: Cambios Temperatura máx. y min. (A1B)

Ensemble

10

delta-clim tasmax (Anual), A1B (2011-2040) delta-clim tasmax (Anual), A1B (2041-2070) delta-clim tasmax (Anual), A1B (2071-2100) BCM2 CNCM3 HadGEM2 ECHAM5 r3 BCM2 CNCM3 HadGEM2 ECHAM5 r3 BCM2 CNCM3 HadGEM2 ECHAM5 r3 GCM Ensemble Ensemble S ę (EG-NN REG-WT HEG-WI Ens 0 2 8 10 0 2 6 8 10 0 2 6 8 4 6 4 4

Santander Meteorology Group

A multidisciplinary approach for weather & climate







ENSEMBLES

Santander Meteorology Group

A multidisciplinary approach for weather & climate



Plumas (A1B):

Precipitación





Met.no

Ens.

Existe mayor variabilidad que en el caso de las temperaturas. Ahora ya no está claro que la mayor componente esté asociada al GCM.

- Descripción de Escenarios-PNACC 2012
 - Antecedentes
 - ENSEMBLES, ESCENA, esTcena, y AEMET
- esTcena: Regionalización estadística
 - Datos utilizados: ERA40 + IPCC-AR4 + Spain02

Contenidos

- Técnicas de downscaling estadístico
- Problemas metodológicos (perfect prog.)
- Downscaling estadístico-dinámico
- Productos disponibles y resultados
 - Proyecciones B1, A1B y A2 para temp. y precip.
 - Comparación con ENSEMBLES

Santander Meteorology Group

A multidisciplinary approach for weather & climate



análogos MOS para la precipitación acumulada (PRCTOT), la precipitación media de los días de lluvia (SDII) y el promedio del máximo anual de lluvia diaria (RX1DAY).

JOURNAL OF GEOPHYSICAL RESEARCH, VOL. 116, D18109, doi:10.1029/2011JD016166, 2011

Downscaling

RCMs

("calibración") de

0.5 0.55 Accuracy (correlation)

0.65

EI MOS mejora la fiabilildad cuando el RCM tiene un mínimo de skill día – día.

Testing MOS precipitation downscaling for ENSEMBLES regional climate models over Spain

M. Turco,¹ P. Quintana-Seguí,² M. C. Llasat,¹ S. Herrera,³ and J. M. Gutiérrez³

0.2

0.35

Conclusiones

En los últimos años ha habido avances importantes (al menos parciales) de algunos de los problemas de la regionalización estadística de escenarios globales de cambio climático.

Las técnicas de regionalización estadística producen resultados comparables a las de regionalización dinámica.

En el proyecto esTcena se ha llevado a cabo una intercomparación de metodologías y técnicas sin precedentes hasta la fecha y se proporcionan las herramientas para la reproducción/generalización de resultados.

El downscaling estadístico-dinámico permite "calibrar" las salidas de los modelos regionales (RCMs), como alternativa a otras técnicas más cuestionable de correción de sesgos.

Existe un conjunto de datos listo para analizar/utilizar y de libre acceso: http://www.meteo.unican.es/trac/estcena