

# Modelado de temperaturas extremas en Uruguay

I. Alvarez-Castro   J. Cugliari   N. da Silva   S. De Mello  
Agustín Estramil   Manuel Hernández   M. Renom

Reunión avance INUMET

27 de febrero de 2019

# 1. Introducción

# Modelado de temperaturas extremas en Uruguay

## Objetivos

Modelización estadística de las series diarias de temperatura máxima y mínima en varias estaciones meteorológicas en Uruguay.

En base a esos modelos caracterizar eventos de olas de frío y calor.

# Modelado de temperaturas extremas en Uruguay

- ▶ Imputación de datos faltantes
- ▶ Visualización de series diarias
- ▶ Definición y caracterización de olas de extremos
- ▶ Métodos para comparar y evaluar series imputadas

# Modelado de temperaturas extremas en Uruguay

- ▶ Imputación de datos faltantes
- ▶ Visualización de series diarias
- ▶ Definición y caracterización de olas de extremos
- ▶ Métodos para comparar y evaluar series imputadas

## 2. Imputación de datos faltantes

# Imputación de datos faltantes

- ▶  $y_{ti}^n$ : temperatura mínima el día  $t$  en locación  $i$
- ▶  $y_{ti}^x$ : temperatura máxima el día  $t$  en locación  $i$

## Modelos aditivos basados en GEV

$$G(y_{ti}^x) = \exp \left\{ - \left[ 1 + \xi \left( \frac{y_{ti}^x - \mu_{it}}{\sigma_i} \right) \right]_+^{-1/\xi} \right\}$$

$$\mu_{it} = s(t) + s(mei) + cl_i$$

- ▶ un parámetro de escala por estación,  $\sigma_i$
- ▶ un parámetro de forma,  $\xi$
- ▶ imputamos con la locación:  $\tilde{y}_{ti}^x = \hat{\mu}_{it}$

# Imputación de datos faltantes

## Modelos aditivos basados en GEV

- ▶ estimación con `mgcv` tiene problemas numéricos (demasiados??)
- ▶ opción: estimar en forma Bayesiana con `brms`

$$\begin{aligned} s(x) &= \sum_k \beta_k b_k(x) \\ \beta_k &\sim N(0, S_\lambda^-) \end{aligned}$$



# Modelos con GAM y BRMS

- ▶ BRMS = Bayesian Regression Models using 'Stan'. Paquete `brms` en R.
- ▶ Se realiza la comparación de los modelos

```
b3ea <- gam(list(tempM ~ location + s(toy, k = 7) + s(me1, k = 5), ~ 1, ~ 1), family = gevlss, data = dtgam2)
```

y

```
b3ec <- brm(bf(tempM ~ location + s(toy, k = 7) + s(me1, k = 5) , sigma ~ 1 , xi ~ 1), data = dtgam2, family = gen_extreme_value() )
```

- ▶ Se ajustan ambos modelos con la base de datos `dtgam2`, obtenida de `tmin_gam`, considerando únicamente al año 2012 y definiendo la variable `tempM=-temp`.

# Modelos con GAM y BRMS

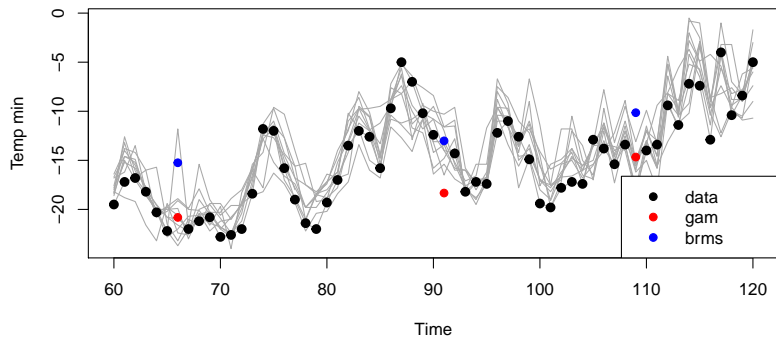


Figura: Artigas, días 60 a 120.

# Imputación de datos faltantes

## Otros métodos

- ▶ Regresión + ACP
- ▶ Modelos dinámicos
- ▶ GAM + estructura dependencia
- ▶ Variantes con RF (??)

## comparar imputaciones

- ▶ en base a errores en datos simulados
- ▶ extremograma
- ▶ ...

### 3. Definición y caracterización de olas de extremos

# Olas de extremos

**Ola de frío:** al menos 3 días seguidos con temperaturas mínimas y máximas inferiores a los respectivos percentiles 10 esperados para tales días.

Sucesión de días  $t_1, \dots, t_k$  constituyen una ola de frío de largo  $k$  si:

$$\begin{cases} y_{t_i}^n < p_{10_i}^n \\ y_{t_i}^x < p_{10_i}^x \end{cases} \quad \text{para } i = 1, \dots, k \text{ donde } k \geq 3$$

Percentiles para cada día del año:

$$\begin{aligned} p_{10_t}^n &:= \inf\{y : p(Y_t^n \leq y) \geq 0,1\} \\ p_{10_t}^x &:= \inf\{y : p(Y_t^x \leq y) \geq 0,1\} \end{aligned}$$

# Calcular percentiles

## empírica

- ▶  $y_{at}$  es la temperatura de día  $t$  en año  $a$
- ▶ cada día  $t$ , calcular cuantiles de  $\{y_{1t}, \dots, y_{At}\}$
- ▶ obtener  $p_{10_t}^n$  como media móvil de ventana 31 (en días)

## con modelos

Modelo dinámico lineal:

$$Y_t = F_t \theta_t + v_t \quad v_t \sim \mathcal{N}(0, V_t)$$

$$\theta_t = G_t \theta_{t-1} + w_t \quad w_t \sim \mathcal{N}(0, W_t)$$

luego de estimar el modelo obtenemos:

$$\hat{p}_{10_t}^n := F m_t + \sqrt{F C_t F^T + v_t} \times z_{0,10}$$

donde  $(m_t)_{1 \leq t \leq T}$  y  $(C_t)_{1 \leq t \leq T}$  se obtienen mediante el filtro de Kalman.

# Caracterizar olas de extremos

## Curvas de Intensidad-Duración-Frecuencia (para temperatura)

- ▶ Obtener anomalías:  $a_t = y_t - \bar{y}_t$  (dato - normal)
- ▶ Obtener versiones filtradas a 1, 2, ..., 20 días:  $a_t^{(d)}$
- ▶ Mínimo para cada  $d = 1, \dots, 20$  ( $m^{(d)} = \min_t \{a_t^{(d)}\}$ )

# Caracterizar olas de extremos

Curvas de Intensidad-Duración-Frecuencia (para temperatura)

