



Geoestadística para datos Meteorológicos usando R

GURU::mvd.
Encuentro de Usuarios de R.
12 de Diciembre del 2018.
Montevideo, Uruguay.

Pablo Alfaro

Presentación

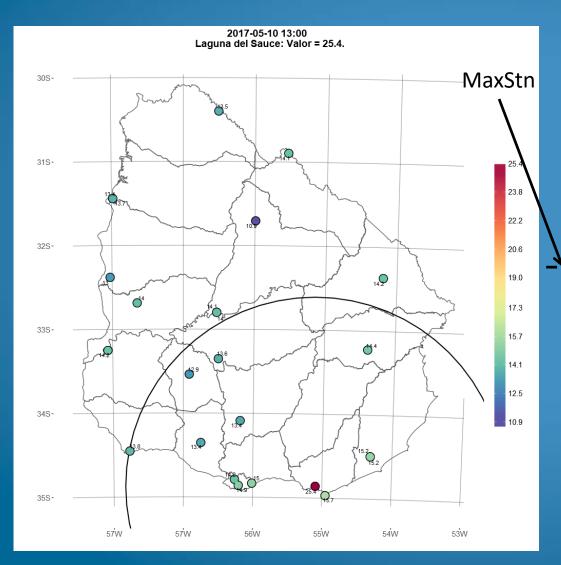


- Ingeniero en Computación
- Maestría en Ingeniería Matemática (en curso!)
- 6 Años trabajando en ADME en optimización del Mercado Eléctrico
- 8 Años trabajando en MotionSoft Consulting SRL para INUMET
- Actualmente trabajando en TryoLabs



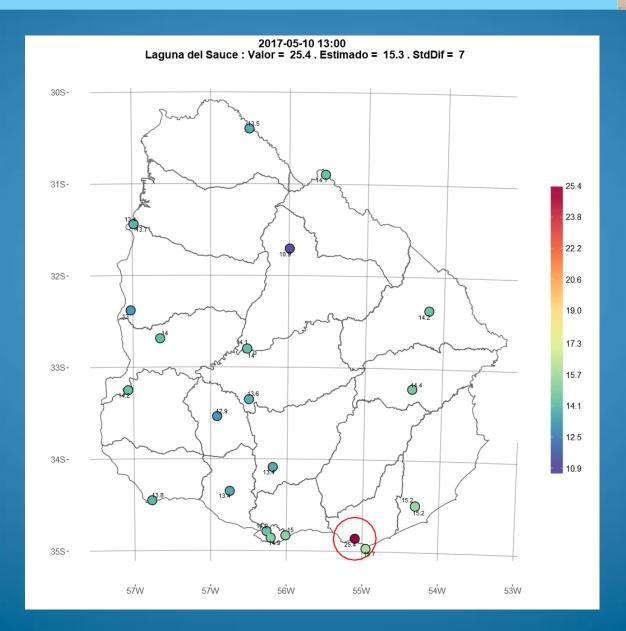
- Spatial Regression Test
- Detección de datos sospechosos en base a estaciones vecinas
- Para variables espacialmente continuas
- Obtiene una estimación insesgada del valor siendo analizado y un intervalo de confianza para el mismo
- Propuesto por Hubbard [1,2] en el 2005





Estación	a	b	s = RMSE
Prado	0.89	1.75	1.71
Aeropuerto Melilla	0.83	3.36	2.1
Rocha	0.77	3.89	2.19
Aeropuerto Carrasco	0.9	1.67	2.27
Rocha.G2	0 <u>.7</u> 6	4. <u>2</u> 9	2.34
Punta del Este	1.22	-4.24	2.53
San José	0.7	5.34	2.53
Colonia	0.89	2.23	2.87
Florida	0.61	6.76	3.29
Durazno	0.66	6.02	3.29
Trinidad	0.7	5.9	3.47
Treinta y Tres	0.73	4.72	3.59







- Controles espaciales para Precipitación [9]
- Precipitación Aislada

$$r_{max} < 1 \text{ y}$$
 $r_{obs} > 10$

Sequedad Aislada

$$r_{min} \ge 0.1 \text{ y}$$
 $r_{obs} < 0.1 \text{ y}$
 $r_i \ge 10$

$$0.0 \\ 0.0 \\ 13.2 \\ 0.0 \\ 0.0 \\ 0.0 \\ 0.0$$

$$\begin{array}{c}
12.9 \\
0.0 \\
9.2 \\
7.1 \\
8.8
\end{array}$$

$$\begin{array}{c}
10.0 \\
11.1 \\
8.9 \\
8.5
\end{array}$$

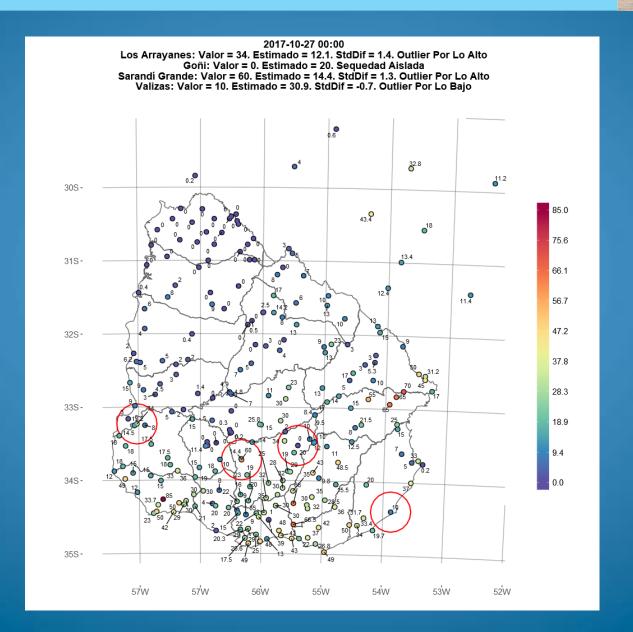
Desviaciones muy altas

$$r_{obs} > Q_1 + 3 * (Q_3 - Q_1)$$
 o
 $r_{obs} < Q_1 - 1 * (Q_3 - Q_1)$

$$\begin{array}{c}
10.0 \\
12.9 \\
\hline
9.2 \\
7.1 \\
8.8 \\
8.4
\end{array}$$
11.1
$$8.9$$

$$12.9 \quad 10.0 \quad 9.3 \\ 12.9 \quad 1.1 \quad 11.1 \\ 9.2 \quad 7.1 \\ 8.8 \quad 8.4 \quad 8.5$$







- Detección de cambios de masas de aire
- Formación de tormentas
- Desarrollo propio



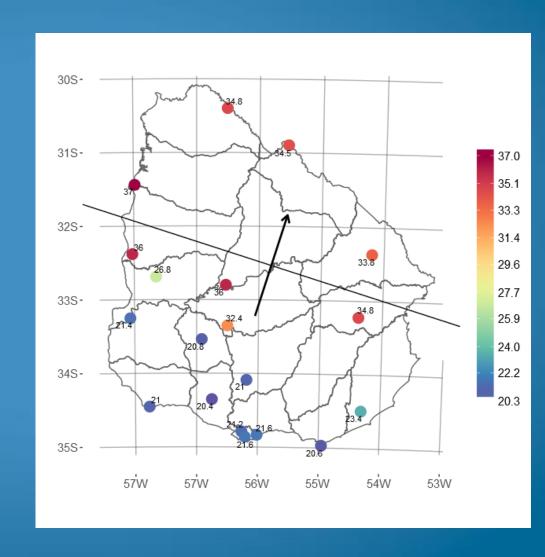
- Frente definido por dirección y posición
- Planteo la Regresión:

$$T = a * x + b * y + c$$

Dirección de Máx.Crecimiento

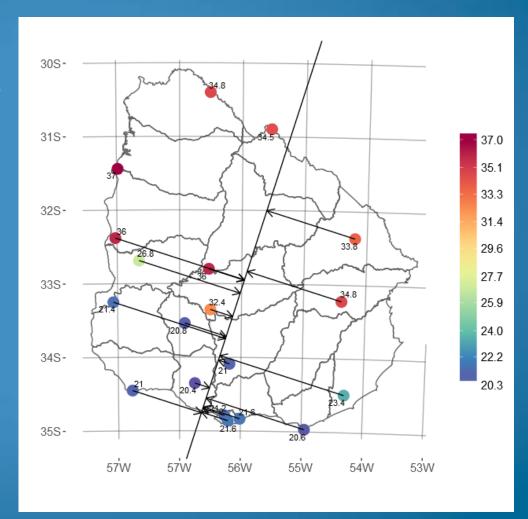
$$y = \frac{a}{b}x$$

Perpendicular



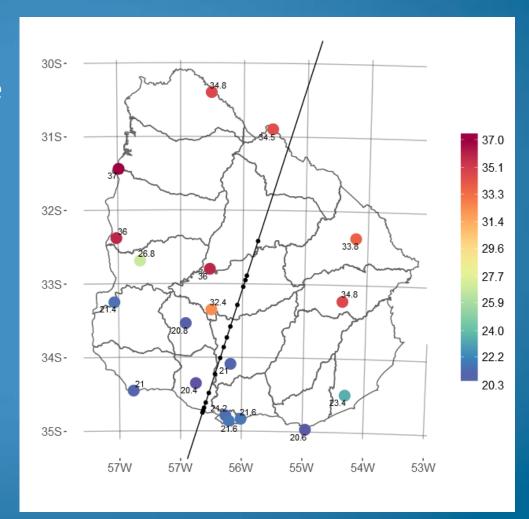


- Posición
- Proyección Ortogonal de estaciones sobre sobre
 Dir. Máx. Crecimiento



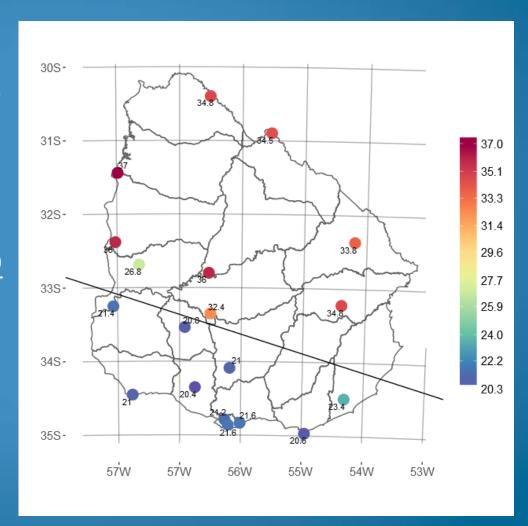


- Posición
- Proyección Ortogonal de estaciones sobre Dir.
 Máx. Crecimiento
- Tomo Puntos Medios



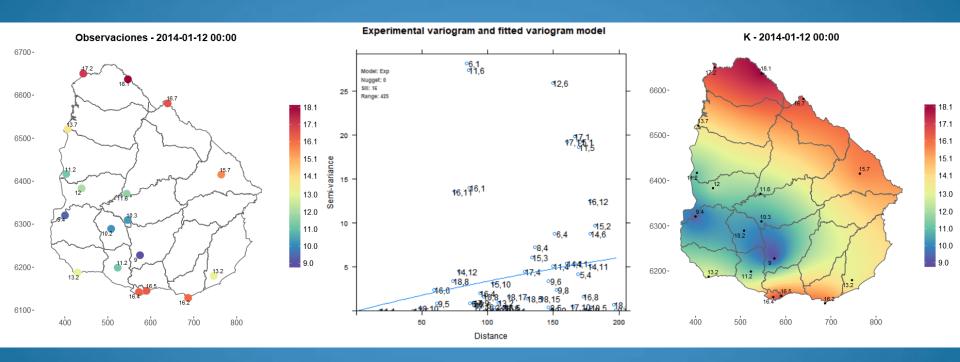


- Posición
- Proyección Ortogonal de estaciones sobre sobre
 Dir. Máx. Crecimiento
- Tomo Puntos Medios
- Tomo $\overline{T} = \frac{min(T) + max(T)}{2}$
- Clasifico las posiciones de acuerdo a cuantos puntos quedan con $\mathbf{T} < \overline{T}$ del lado frío y $\mathbf{T} > \overline{T}$ del lado cálido



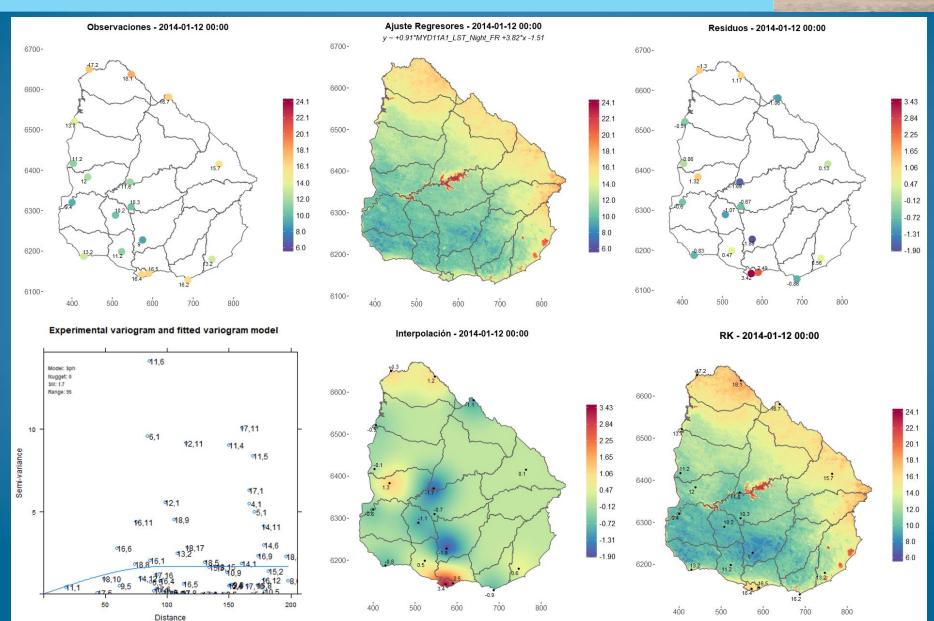
Aplicaciones de R – Grillado: Kriging Ordinario [3]





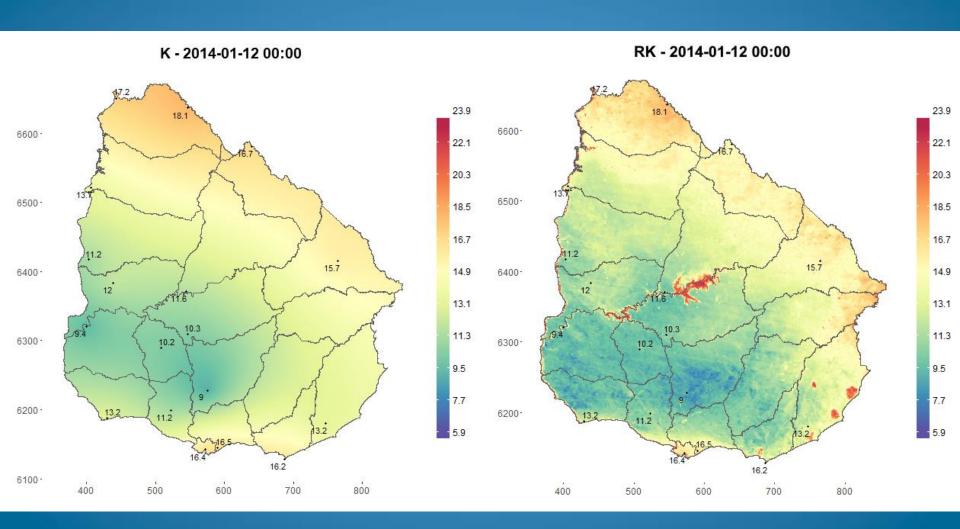
Aplicaciones de R – Grillado asistido por Satélite [4, 5, 6, 7, 8]





Aplicaciones de R – Grillado asistido por Satélite: Regression Kriging





Por que R?



- Velocidad de desarrollo
- Disponibilidad de librerías
- Orientado al análisis de datos
- Visualizaciones

Muchas gracias por su tiempo!



Alguna pregunta?



Referencias Bibliográficas



- 1. Hubbard, K. G., Goddard, S., Sorensen, W. D., Wells, N., & Osugi, T. T. (2005). Performance of Quality Assurance Procedures for an Applied Climate Information System. J. Atmos. and Oceanic Tech., 22, 105-112.
- 2. Hubbard, K. G., You, J. & Shulski, M. (2012). Toward a Better Quality Control of Weather Data. Practical Concepts of Quality Control. Nezhad, Mohammad Saber Fallah. Rijeka. InTech. Hengl, T. (2009). A Practical guide to Geostatistical Mapping.
- 3. Hengl, T. (2009). A Practical guide to Geostatistical Mapping Genton. M. G. (1998), "Variogram fitting by generalized least squares using an explicit formula for the covariance structure," Math. Geol., vol. 30, no. 4, pp. 323–345.
- 4. Ceccato, P., Vancutsem, C., and Temimi, M. (2010). Monitoring air and Land Surface Temperatures from remotely sensed data for climate-human health applications. Geoscience and Remote Sensing Symposium (IGARSS), 2010 IEEE International, pages 178–180.
- 5. Vancutsem C., Ceccato P., Dinku T., and Connor S. J., (2010). "Evaluation of MODIS land surface temperature data to estimate air temperature in different ecosystems over Africa," Remote Sens. Environ., vol. 114, no. 2, pp. 449–465.
- 6. Kilibarda, M., Hengl, T., Heuvelink, G. B. M., Gräler, B., Pebesma, E., Percec Tadic, M., and Bajat, B. (2014). Spatio-temporal Interpolation of daily temperatures for global land areas at 1 km resolution. Journal of Geophysical Research Atmospheres, 119(5):2294–2313.
- 7. NASA LP DAAC (2001a). NASA Land Processes Distributed Active Archive Center (LP DAAC). MOD11A1, MOD11A2, MYD11A1, MYD11A2.
- 8. Wan, Z. (2009). MODIS Land Surface Temperature Products Users' Guide.
- 9. Scherrer, S. C., Croci-Maspoli, M. (2011) Operational quality control of daily precipitation using spatioclimatological plausibility testing. Article in Meteorologische Zeitschrift
- 10. R Core Team (2016). R: A Language and Environment for Statistical Computing. R Foundation for Statistical Computing, Vienna, Austria.