Monitoreo de Áreas Quemadas con R

Inder Tecuapetla

CONAHCyT-CONABIO itecuapetla@conabio.gob.mx

SELPER & CEOS-WGCAP-D/Remote Sensing Applications to floods, droughts, fires & landslides XXI Simposio Internacional SELPER, Belém, Brasil

Octubre 26, 2024



Bienvenid@s a R

- Lenguaje de Programación Completo
- Código abierto
- Múltiples comunidades dentro del ecosistema R
 - Análisis espacial
- ► ¿Cómo instalar R? Materiales: MOBAR
- ► Aliados: GitHub, RStudio

Objetos: vector, data.frame, list, etc.

Funciones: ejemplos básicos

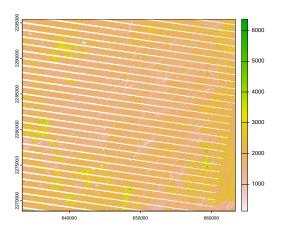
```
getwd()
help(c)
?c
class(caracter); length(caracter); str(caracter)
?paste0
```

Lectura de archivos tif y shp

```
DIRS <- list.dirs(path = getwd(), recursive = FALSE) # listado de directorios
data DIR <- dir(path=DIRS[3], full.names = TRUE) #listado de directorios en DIRS[3]
# --- Leyendo archivos TIF ---
tif_FILES <- list.files( path = data_DIR[1],
                         pattern = ".tif$".
                         full.names = TRUE ) # listado de archivos tif en data DIR[1]
Landsat7_stack <- rast(tif_FILES) # levendo todos archivos tif en data DIR[1]
# --- Levendo shapefiles
shp_FILES <- list.files(path = data_DIR[2],</pre>
                        pattern = ".shp$".
                        full.names = TRUE) # listado archivos shp en data DIR[2]
SHP_LP <- read_sf( shp_FILES[1] ) # leyendo archivos shp en data_DIR[2]
```

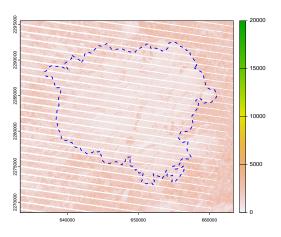
Funciones: manejo de objetos georeferenciados

plot(subset(Landsat7 stack,2))



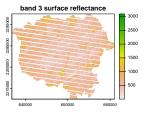
Funciones: manejo de objetos georeferenciados

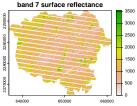
```
plot(subset(Landsat7_stack, 3))
lines(SHP_LP, col="blue", lty=2, lwd=2)
```

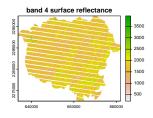


Funciones: manejo de objetos georeferenciados

```
stack_SHP <- crop(x=Landsat7_stack, y=SHP_LP, mask=TRUE)
plot(stack_SHP)</pre>
```





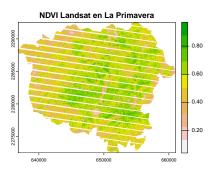


Funciones: Exportación a archivo

Funciones: índice espectral

```
spectralIndex <- function(stack, i, j){
  band_i <- stack[[i]] # get i-th band from stack
  band_j <- stack[[j]] # get j-th band from stack
  index <- (band_i - band_j)/(band_i + band_j)
  index
}

ndvi_FUN <- spectralIndex(stack = stack_SHP, i = 2, j = 1)
plot(ndvi_FUN, col = rev(terrain.colors(10)), main = "NDVI Landsat en La Primavera")</pre>
```



Funciones: extracción de datos

```
spRast valueCoords <- function(spRaster, na rm=FALSE){
 spPoints <- as.points(spRaster, na.rm=na_rm)
 spValues <- extract(spRaster, spPoints)
 DIM <- dim(spValues)
 spRasterToPoints <- as.matrix(spValues[1:DIM[1],2:DIM[2]])
 spCoords <- crds(spRaster, na.rm=na rm)
 list(values=spRasterToPoints, coords=spCoords)
ndvi_FUN_rTp <- spRast valueCoords(ndvi_FUN, na_rm = TRUE)
str(ndvi_FUN_rTp)
## List of 2
## $ values: num [1:298010, 1] 0.51 0.304 0.288 0.307 0.218 ...
## $ coords: num [1:298010, 1:2] 654690 654720 654750 654780 654810 ...
## ..- attr(*, "dimnames")=List of 2
## ....$ : NULL
## ....$ : chr [1:2] "x" "y"
```

DataCubes

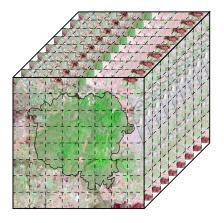
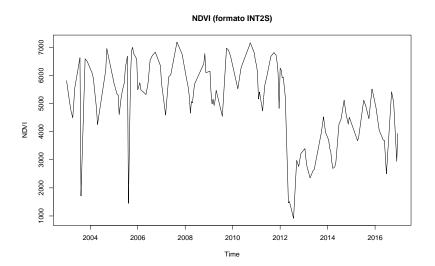


Figura 1: Cubo de imágenes de datos espectrales registrados en La Primavera, Jalisco, México.

Carga de datos

Series de tiempo: NDVI



BFAST

- ▶ Breaks For Additive Seasonal and Trend (BFAST) de Verbesselt et al. (2010)
- Este método detecta cambios significativos en los componentes de tendencia y estacionalidad de una serie de tiempo
- BFAST iterativamente estima el tiempo y el número de cambios, caracteriza un cambio por su magnitud y dirección
- Este método no es específico para un tipo particular de datos, puede aplicarse a series de tiempo sin tener que normalizar por tipo de cobertura de suelo, seleccionar un periodo de referencia o un cambio de trayectoria

BFAST: El modelo para la tendencia

De forma general, suponemos que los datos satisfacen:

$$Y_t = T_t + S_t + e_t, \quad t = 1, \ldots, n$$

Suponemos que T_t es lineal a pedazos, con puntos de cambio τ_1, \ldots, τ_m $(\tau_0 = 0)$:

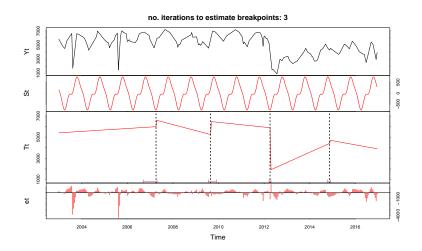
$$T_t = \alpha_j + \beta_j t, \quad \tau_{i-1} \le t \le \tau_j$$

▶ **Magnitud:** Diferencia entre $T_{\tau_{j-1}}$ y T_{τ_j} :

$$Magnitud = (\alpha_{j-1} - \alpha_j) + (\beta_{j-1} - \beta_j) t$$

Dirección: Dada por la pendiente de T_t antes y después del cambio abrupto.

BFAST: En acción



NULL

Uso de NBR

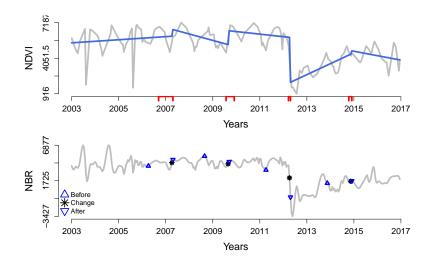
- NBR (Normalized Burn Ratio)
- $lackbox{ Sea } \hat{ au}_k$ el k-ésimo punto de cambio, estimado a través de BFAST, en una serie de tiempo de NDVI
- Escuin, Navarro, and Fernandez (2008) sugieren calcular el dNBR (diferencia de NBR) en una vecindad de $\hat{\tau}_k$:

$$dNBR(\hat{\tau}_k) = NBR_{\hat{\tau}_k-23} - NBR_{\hat{\tau}_k+1},$$

para evaluar la severidad de una quema

- El uso de estas fechas (23 antes y 1 después del punto de cambio) minimiza las diferencias ligadas a cambios fenológicos ó a condiciones de iluminación
- Más detalles en Tecuapetla-Gómez, Villamil-Cortez, and Cruz-López (2021)

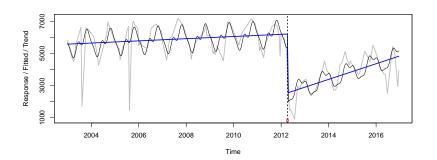
Punto de cambio en NDVI y cálculo de dNBR



Tipos de cambio en la vegetación (Lutes et al. (2006))

dNBR	Regrowth	Severity
<-0.25	High	
-025 to -0.1	Low	
-0.1 to 0.1		Unburned
0.1 to 0.27		Low
0.27 to 0.66		Moderate
>0.66		High

bfast01: Evaluando recuperación/pérdida



bfast01classify: Clasificación de tendencias

bfast01classify(pixel_bfast01)

```
## flag_type flag_significance p_segment1 p_segment2 pct_segment1
## 1 5 0 8.360612e-05 8.253186e-19 1.164516
## pct_segment2 flag_pct_stable
## 1 14.62216 NA
```

Definición de clases (De Jong et al. (2013))

- 1. Enverdecimiento: tendencia lineal global creciente (con pendiente positiva)
- 2. Pardeamiento: tendencia lineal global decreciente (con pendiente negativa)
- Enverdecimiento sostenido: tendencia lineal local creciente antes y después del cambio abrupto
- Pardeamiento sostenido: tendencia lineal local decreciente antes y después del cambio abrupto
- Enverdecimiento demorado: tendencia lineal local estable (pendiente cercana a cero) o creciente antes de un cambio abrupto hacia abajo seguido de una tendencia lineal local creciente
- Pardeamiento demorado: tendencia lineal local estable o decreciente antes de un cambio abrupto hacia arriba seguido de una tendencia lineal local decreciente
- Enverdecimiento a pardeamiento: tendencia lineal local creciente con un cambio abrupto seguido de una tendencia lineal local decreciente
- Pardeamiento a enverdecimiento: tendencia lineal local decreciente con un cambio abrupto seguido de una tendencia lineal local creciente

Ver también Tecuapetla-Gómez, Carbajal-Domínguez, and Montesinos-Chica (2022)

Miremos unos mapas . . .

Bibliografía

- De Jong, Rogier, Jan Verbesselt, Achim Zeileis, and Michael E Schaepman. 2013. "Shifts in Global Vegetation Activity Trends." *Remote Sensing* 5 (3): 1117–33.
- Escuin, S, R Navarro, and P Fernandez. 2008. "Fire Severity Assessment by Using NBR (Normalized Burn Ratio) and NDVI (Normalized Difference Vegetation Index) Derived from Landsat TM/ETM Images." International Journal of Remote Sensing 29 (4): 1053–73.
- Lutes, Duncan C, Robert E Keane, John F Caratti, Carl H Key, Nathan C Benson, Steve Sutherland, and Larry J Gangi. 2006. "FIREMON: Fire Effects Monitoring and Inventory System." Gen. Tech. Rep. RMRS-GTR-164. Fort Collins, CO: US Department of Agriculture, Forest Service, Rocky Mountain Research Station. 1 CD. 164.
- Tecuapetla-Gómez, Inder, Alfonso Carbajal-Domínguez, and Valeria Montesinos-Chica. 2022. "Clasificación de Tendencias de NDVI En La Península de Yucatán, México, de 2014 a 2020." *Investigaciones Geográficas* 109. https://doi.org/10.14350/rig.60629.
- Tecuapetla-Gómez, Inder, Gabriela Villamil-Cortez, and María Isabel Cruz-López. 2021. "Estimación Estadística de Áreas Quemadas En La Primavera (México) de 2003 a 2016 Utilizando Series de Tiempo de Imágenes Landsat-7." *Investigaciones Geográficas* 106. https://doi.org/10.14350/rig.60418.
- Verbesselt, Jan, Rob Hyndman, Glenn Newnham, and Darius Culvenor. 2010. "Detecting Trend and Seasonal Changes in Satellite Image Time Series." *Remote Sensing of Environment* 114 (1): 106–15.