Vol. 17, No. 2, Abril-Junio, 2023 ISSN: 2227-1899 | RNPS: 2301

Pág.21-35

http://rcci.uci.cu

Tipo de artículo: Artículo original

Temática: Desarrollo de aplicaciones informáticas

Recibido: 22/12/2022 | Aceptado: 20/04/2023

Uso de minería de datos para la desestacionalización de série de datos de precipitación

en el municipio de Venezuela

Use of data mining for the seasonal adjustment of the series of precipitation data in the

municipality of Venezuela

Yoelkis Hernández Víctor 1* https://orcid.org/0000-0001-6422-4298

Enrique Almeida Maldonado ¹ https://orcid.org/0000-0002-5460-1624

Oscar Brown Manrique ² https://orcid.org/0000-0003-3713-3408

¹ Universidad de Ciego de Ávila Máximo Gómez Báez. Facultad de Informática y Ciencias Exactas.

Carretera a Morón Km 9 ½. Ciego de Ávila. {yoelkis, ealmeida} @unica.cu

² Director del Centro de Estudios de Ciencias Hidráulicas. Carretera a Morón Km 9 ½. Ciego de Ávila.

obrown@unica.cu

*Autor para la correspondencia. (yoelkis@unica.cu)

RESUMEN

El cambio climático, ampliamente influenciado por diversos fenómenos identificados, ha afectado

seriamente a diferentes sectores de la sociedad, amenazando la seguridad alimentaria y la productividad,

realizar acciones para mitigar o adaptarse es vital en estos tiempos. Actualmente las tecnologías de la

información y las comunicaciones juegan un papel importante en la extracción, transformación y carga de

datos, por los grandes volúmenes de información almacenados. Muchas son las variables que intervienen en

Grupo Editorial "Ediciones Futuro" Universidad de las Ciencias Informáticas. La Habana, Cuba

Vol. 17, No. 2, Abril-Junio, 2023 ISSN: 2227-1899 | RNPS: 2301

Pág.21-35

http://rcci.uci.cu

la identificación de cambios climáticos en todos los sectores, específicamente en la investigación se efectúa

un análisis de series de datos cronológicos de precipitaciones diarias en el municipio de Venezuela, Ciego

de Ávila, las cuales deben desestacionalizarse para mostrar un resultado óptimo para cualquier análisis

posterior. Bajo esta premisa, el interés de este trabajo se fundamenta en la construcción de un software

utilizando el lenguaje Python y el framework Django que permita desestacionalizar las series de datos

cronológicas y permitan agilizar y tomar decisiones sobre la variabilidad del clima utilizando el modelado

de datos, para lograr el objetivo se propone el método de los promedios mensuales. La información oficial

es del Instituto de Meteorología de Ciego de Ávila, el cual prevé su utilización por los investigadores.

Palabras clave: Django; Precipitación; Cambio climático; Venezuela

ABSTRACT

Climate change, widely influenced by various identified phenomena, has seriously affected different sectors

of society, threatening food security and productivity, taking actions to mitigate or adapt is vital in these

times. Currently information and communications technologies play an important role in the extraction,

transformation and loading of data, due to the large volumes of stored information. There are many

variables that intervene in the identification of climatic changes in all sectors, specifically in the

investigation, an analysis of chronological data series of daily rainfall in the municipality of Venezuela,

Ciego de Ávila, is carried out, which must be seasonally adjusted to show an optimal result for any further

analysis. Under this premise, the interest of this work is based on the construction of a software using the

Python language and the Django framework that allows the chronological data series to be seasonally

adjusted and to speed up and make decisions about climate variability using data modeling. To achieve the

objective, the method of monthly averages is proposed. The official information is from the Institute of

Meteorology of Ciego de Ávila, which provides for its use by researchers.

Keywords: Django, Precipitation, Climate Change, Venezuela

Grupo Editorial "Ediciones Futuro" Universidad de las Ciencias Informáticas. La Habana, Cuba

Vol. 17, No. 2, Abril-Junio, 2023 ISSN: 2227-1899 | RNPS: 2301

Pág.21-35

http://rcci.uci.cu

Introducción

Existen claros signos de que el clima está cambiando, y el cambio climático es uno de los retos más

importantes a los que debe enfrentarse una humanidad globalizada. Se registraron incrementos en la

temperatura global que no son explicables en su totalidad por causas naturales (Lowe 2017; Concepción,

2017, López, 2019). En los estudios hidrológicos, es necesario conocer el valor exacto de las precipitaciones,

que se obtienen durante un período determinado, así como tomarse todas las medidas para impedir las

pérdidas de los niveles de las precipitaciones por evaporación, efectos del viento y salpicaduras ya que se

expresa en función del valor que alcanza sobre una proyección horizontal de la superficie terrestre

(Fernández, 2012.).

Actualmente, las tecnologías de la información y la comunicación (TIC) se han convertido en una de las

herramientas más significativas para cualquier sector que desee recopilar y analizar de forma eficaz y

eficiente los datos generados día a día (Ruiz, 2011). Las TIC permiten procesar de distintas maneras

información que puede ser usada en beneficio para la sociedad

El clima constituye uno de los recursos naturales más apreciados de la Tierra pues posee la propiedad de

restablecer constantemente el calor, la humedad, la radiación solar, el viento y otros elementos climáticos.

Es, además, un recurso básico del que dependen todos los demás, por lo que cualquier cambio en el mismo

repercute sobre la naturaleza y la sociedad (IPCC, 2014).

Los efectos del cambio climático constituyen uno de los principales problemas a los que se enfrenta la

sociedad, El cambio climático afecta de manera sensible al sector agropecuario, presentando varios eventos

extremos (Artega, 2018). Cada vez son más las evidencias científicas que los constatan, manifestándose a

través de algunas variables climáticas. Los efectos del cambio climático a nivel mundial determinaron que

se agudizarán las sequías, los procesos de desertificación, los fenómenos meteorológicos extremos, los

deshielos, la elevación del nivel del mar y el ascenso de las temperaturas (Gallardo, 2018)

Para el análisis e identificación del cambio climático se debe contar con una serie cronológica no menos de

30 años de datos continuos recopilados diariamente, los pronósticos a largo plazo sirven para tomar

decisiones estratégicas (Gallardo, 2018), por lo que se deben proponer nuevos modelos para que los datos

sean los más homogéneo posible o utilizar unos ya existente (Quiroga, F et al. 2013). De contar con toda esa

Grupo Editorial "Ediciones Futuro" Universidad de las Ciencias Informáticas. La Habana, Cuba

oa

23

rcci@uci.cu

Revista Cubana de Ciencias Informáticas Vol. 17, No. 2, Abril-Junio, 2023

ISSN: 2227-1899 | RNPS: 2301

Pág.21-35

http://rcci.uci.cu

serie de datos históricos, organizados cronológicamente se hace necesario identificar la información y el conocimiento que los mismos nos pueden ofrecer. Una de las tecnologías más relevantes de los últimos años para analizar esa abundante información se encuentra la minería de datos (en inglés *data mining o DM*). Dados los volúmenes de datos de precipitaciones registrados por la estación de Venezuela, en Ciego de Ávila.

En los proyectos de ciencias de datos de carácter exploratorio los resultados son más variado. En este desarrollo se empleó la metodología proceso estándar de la industria cruzada para la minería de datos *CRISP-DM* (en ingles Cross Industry Standard Process for Data Mining), (Martínez, 2019). La cual está formada por seis fases, la comprensión del negocio, la comprensión de los datos, la preparación de los datos, el modelado y la evaluación (Chapman et al. 2000), figura 1.

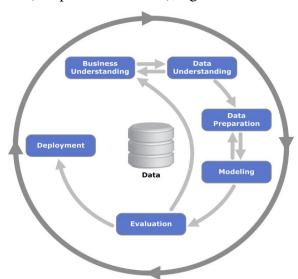


Fig. 1- Modelo del Proceso CRISP-DM.

La variabilidad y el cambio climático están teniendo fuertes repercusiones sobre diferentes variables meteorológicas; induciendo cambios en el patrón de precipitación (Olivares, 2018). La variabilidad estacional y anual de la serie temporal de precipitaciones se determinó según (Arrastia, Limia,2011) y el sistema informático para la desestacionalización de las precipitaciones se desarrolló mediante un sistema web en el lenguaje de programación Python (Vidal,2021), que utilizando el método de los promedios mensuales para desestacionalizar las series de cronológica de datos de precipitaciones de todos los

Vol. 17, No. 2, Abril-Junio, 2023 ISSN: 2227-1899 | RNPS: 2301

Pág.21-35

http://rcci.uci.cu

pluviómetros de cualquier municipio de una forma rápida y muestre el comportamiento de una variable

meteorológica cuantitativa en el pasado para estimar su comportamiento en el futuro, logrando una mayor

utilidad para la toma de decisiones dado la influencia que el cambio climático promueve y se precisa de

medidas urgente en el futuro.

Por la complicación en el análisis de las series cronológicas de datos y las herramientas necesarias, muchos

son los investigadores deben usar varios softwares para realizar varias tareas para lograr los resultados

deseados. La aplicación desarrollada se vuelve una alternativa necesaria. En este trabajo se presentará la

versión 1.0 del software INFO_CLIM.

Metodología Computacional

En la práctica existen muchos procedimientos para desestacionalizar una serie de tiempo, el método

utilizado es el de los promedios mensuales, este fue el implementado durante la v1.0 del sistema

INFO_CLIM. La investigación se desarrolla en el Municipio de Venezuela de la provincia de Ciego de

Ávila, con la colaboración del ISMET y el Centro de estudio de la Universidad de Ciego de Ávila.

La metodología para el desarrollo del sistema se realizó en los siguientes pasos, relacionados con la

metodología CRISP-DM, inicialmente, entender el negocio, luego:

Para un mejor entendimiento del proceso de gestión de la información en la recolección de las variables

meteorológicas. Como base debe cargar una serie cronológica no menos de 30 años de datos continuos

recopilados diariamente por cada pluviómetro del territorio. Se realizó la recopilación de los datos, los

cuales fueron proporcionados el ISMET. Los registros analizados fueron 194.038, los cuales comprendieron

el periodo 1990-2019, como se muestra en la figura 2

La fase 1 se enfoca en la comprensión de los objetivos y exigencias del proyecto desde una perspectiva de

negocio, en la fase 2 en la recolección de datos inicial y continúa con las actividades que permiten

familiarizarse primero con los datos, identificar sus problemas de calidad, la fase 3 cubre todas las

Grupo Editorial "Ediciones Futuro"

Universidad de las Ciencias Informáticas. La Habana, Cuba

rcci@uci.cu

Pág.21-35 http://rcci.uci.cu

actividades necesarias para construir el conjunto de datos final (los datos que serán provistos por las herramientas de modelado).

1	ID Pluv	▼ año	s T mese	5 JT	Días 1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12
880	8	79	2018	6	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0
881	8	79	2018	7	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0
883	8	79	2018	9	0,0	15,1	0,0	11,6	8,7	12,1	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0
1516	8	45	2018	6	0,0	28,6	0,0	0,0	24,0	0,0	0,0	0,0	0,0	2,0	0,0	18,4
1517	8	45	2018	7	6,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0
1519	8	45	2018	9	12,3	2,1	0,0	0,0	0,0	0,0	20,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0
2305	8	53	2018	6	0,0	51,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0
2306	8	53	2018	7	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0
2308	8	53	2018	9	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	21,0	0,0
3112	8	54	2018	6	0,0	30,2	0,0	0,0	25,0	0,0	0,0	0,0	0,0	7,0	0,0	20,3
3113	8	54	2018	7	0,0	0,0	0,0	0,0	8,4	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0
3115	8	54	2018	9	13,3	4.1	0,0	0,0	0,0	0,0	14,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0
3798	8	94	2018	6	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	9,0
3799	8	94	2018	7	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0
3801	8	94	2018	9	16,0	5,0	0,0	0,0	0,0	22,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	40,0
4570	8	103	2018	6	0,0	31,2	0,0	0,0	18,4	0,6	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	26,8
4571	8	103	2018	7	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0	0,0
4573	8	103	2018	9	0,0	0.0	0.0	0.0	0,0	17.8	17.3	0.0	Aglovar	WII000WS	0.0	13.8

Fig. 2- Datos de la variable precipitación en el Municipio Venezuela.

Se desarrollo el proceso de selección, limpieza y transformación de datos con el objetivo de proponer de manera clara y precisa un mejor conjunto de datos para posteriormente poder alimentar el modelo de datos figura 3.

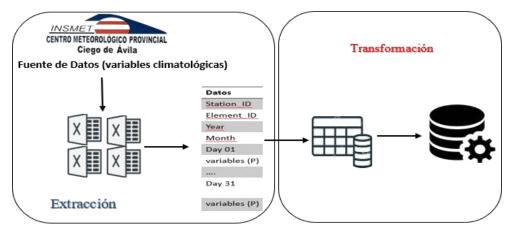


Fig. 3- Modelo de proceso de extracción, limpieza y transformación de datos.

En la fase 4 se aplican varias técnicas de modelado como fueron la regresión y el modelado estadístico, el primero permitió localizan regularidades dentro de los datos y el segundo estableciendo ecuación matemática de las variables y muestra cómo cambia a medida que lo hacen los parámetros. La fase 5

Revista Cubana de Ciencias Informáticas Vol. 17, No. 2, Abril-Junio, 2023

ISSN: 2227-1899 | RNPS: 2301

Pág.21-35

http://rcci.uci.cu

permite evaluar la calidad desde una perspectiva de análisis de datos y en la fase 6 se implica la explotación de los modelos dentro de un entorno de producción.

Luego de la recopilación de la información registrada u observada en las estaciones meteorológicas se propone a agrupar las precipitaciones diarias registrada, hasta llegar al total de registro de precipitación diaria. Y determinar:

1) La precipitación total del mes (*Ptm*).

$$P_{tm} = \sum_{i=1}^{31} \mathbf{Pd} \tag{1}$$

donde Pd son los datos recopilados diariamente

Utilizando el método de regresión lineal simple definir la pendiente de la curva b. donde N es el número de año de la serie de datos.

2) Partiendo de la ecuación de la recta.

$$Y = a + b.X \tag{2}$$

$$b = \frac{N.\sum X.Y - \sum X.\sum Y}{N.\sum X^2 - (\sum X)^2}$$
 (3)

3) Determinar el Índice Estacionario (IE).

$$IE_{mes} = \frac{P_{corr}}{p_{m_m}} \tag{4}$$

4) Desestacionalizar las series de precipitaciones (*Pdes*).

$$Pdes = Ptm * IE$$
 (5)

Para el desarrollo del sistema se utilizaron varias tecnologías, específicamente el lenguaje de programación python es muy poderoso y flexible, a la vez que sencillo y fácil de aprender.

Vol. 17, No. 2, Abril-Junio, 2023 ISSN: 2227-1899 | RNPS: 2301

Pág.21-35

http://rcci.uci.cu

Las características del lenguaje de programación Python se resumen como, un lenguaje interpretado, no

compilado, usa tipado dinámico, fuertemente tipado; es multiplataforma, lo cual es ventajoso para hacer

ejecutable su código fuente entre varios sistemas operativos; además de ser un lenguaje de programación

multiparadigma, el cual soporta varios paradigmas de programación como orientación a objetos,

estructurada, programación imperativa y, en menor medida, programación funcional (R.L., 2021).

El lenguaje HiperText Markup Languaje (HTML): es un lenguaje que permite describir hipertexto, es decir,

texto presentado de forma estructurada y agradable, con vínculos o enlaces. (Casado Vara, R. C. 2019)

La metodología Scrum como un instrumento ágil que nace en la industria desarrolladora de software y

tecnología, la misma ha demostrado que su uso, mejora los procesos y procedimientos (Castañeda Sandoval

et al. 2021).

La arquitectura de software es necesario para guiar la construcción de un software (Palmero, 2019). Se

desarrolla a partir de soluciones probadas, estilos y patrones arquitectónicos además de los patrones de

diseño (Mejía, 2021).

Django es conocido como un Framework Modelo-Vista-Template (MTV). En el patrón de diseño MTV.

(Adrian Holovaty, 2021), donde se define la capa de acceso a la base de datos, la capa de presentación y la

capa de la lógica de negocios.

Resultados y discusión

En la figura 4 se muestra la salida del sistema la gráfica de precipitación desestacionalizada y los valores de

28

los diferentes años, lo que permitió determinar la variabilidad el valor medio de las precipitaciones.

Grupo Editorial "Ediciones Futuro"

Universidad de las Ciencias Informáticas. La Habana, Cuba

rcci@uci.cu

Pág.21-35 http://rcci.uci.cu



Fig. 4-Gráfica de precipitación del período estudiado.

El análisis de la serie de datos temporal de precipitaciones demostró que el factor de ajuste de la serie es similar a la unidad en la figura 5, por lo que el Índice de estacionalidad (IE) es muy similar a los valores promedio hiperanuales de cada uno de los meses del año.

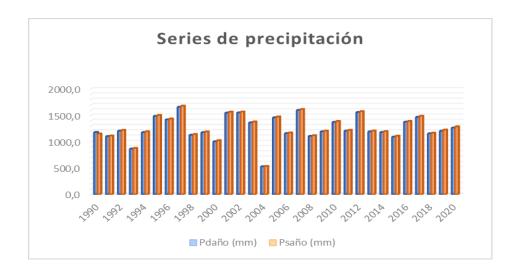


Fig. 5- Series de precipitación original (Psaño) y desestacionalizadas (Pdaño).

La variación estacional de las precipitaciones en una escala de tiempo mensual se muestra en la figura 6. Se observa que en los meses de enero, febrero, marzo, noviembre y diciembre presentan valores inferiores a 50

Pág.21-35 http://rcci.uci.cu

mm, ya en el entorno de 50 a 150 mm se incluyen los meses de abril, julio y octubre y por encima de 150 mm aparecen los meses de más precipitaciones del año mayo, junio, agosto y septiembre.



Fig. 6- Variabilidad estacional de precipitaciones.

Las imágenes que se muestran a continuación muestran las principales interfaces de los casos de uso más significativos dado el privilegio de usuario, se gestionan los pluviómetros figura. 7, por cada municipio, en los cuales se registra toda la información recopilada diariamente.



Fig. 7- Listado de pluviómetros por municipio.

INFO_CLIM permite mostrar las tablas de las series cronológicamente de datos de precipitaciones por meses y año, teniendo en cuenta las precipitaciones totales anual y los promedios mensuales figura 8.

Revista Cubana de Ciencias Informáticas Vol. 17, No. 2, Abril-Junio, 2023

ISSN: 2227-1899 | RNPS: 2301

Pág.21-35 http://rcci.uci.cu

> Precipitación por mes y año Buscar Feb Marz Abr Agost Nov 2018 422 1.5 16.6 113.1 18.2 77.0 0.3 0.6 88 0 13.9 0.3 16.6 388 3 2019 17.4 25,4 74.5 129.5 189,2 50,0 181,0 106,1 86,7 126,4 15,7 87.2 1089.1 Promedio 103.7 90.7 87.4 738.7 del mes. 29.8 13.5 45.6 121.3 63.5 53.4 70.2 8.0 51.9 P(mes) Mostrando registros del 1 al 3 de un total de 3 registros 10 v registros

Fig. 8-Listado de precipitaciones total anual y promedio mensual.

Durante el desarrollo de la aplicación se contó con los datos de la estación de Venezuela entregados por el Instituto de meteorología de Ciego de Ávila para las pruebas del sistema

Según la usabilidad del software, los métodos y las técnicas a tener en cuenta para lograr la calidad del mismo son, la seguridad con respecto al manejo de errores, la comprensibilidad, el aprendizaje, la operabilidad, lograr ser un software atractivo y permitir la conformidad a estándares y pautas.

En el proceso de despliegue se utilizó un nodo que interactúa con la aplicación. El cliente desde un navegador puede realizar las peticiones al Servidor *Web* mediante el protocolo HTTP, el cual interactuando con el servidor de base de datos responderá a las peticiones realizadas.

Con el desarrollo del sistema se generan conocimiento relacionada con los comportamientos de las variables climáticas de una manera más rápida y fiable utilizando métodos estadísticos, limpieza de los datos y menos errores; grafica toda la información relacionada con las variables meteorológicas, una ventaja importante es el valor que se impregna a los académicos e investigadores y a las entidades reguladoras, muestrea, genera y exporta en formato .pdf, .csv y Excel.

Vol. 17, No. 2, Abril-Junio, 2023 ISSN: 2227-1899 | RNPS: 2301

Pág.21-35

http://rcci.uci.cu

Conclusiones

El trabajo de investigación demostró que es factible la adaptación de esquemas de minería de datos,

demuestra que la desestacionalización es un procedimiento que apoyado en una base teórica permite que sea

de gran aplicación práctica. El uso de los métodos permite lograr resultados relacionados a la variable de

precipitación, la cual muestra la variación en el clima. El software desarrollado para el análisis de serie

cronológicas de datos de precipitaciones en las diferentes escalas resulta ser una herramienta ágil y útil que

para investigadores y académicos.

Agradecimientos

Esta investigación se inserta en el Proyecto Asociado a Programa "Metodología para el uso sostenible de los

recursos agua y suelo en el contexto de cambio climático". Especial agradecimiento al Instituto de

Meteorología de Ciego de Ávila y el Centro de Estudios Hidrotécnicos de la Universidad de ciego de Ávila

Referencias

Adrian Holovaty, J. K. (8 de 11 de 2021). El libro de Django 1.0. uniwebsidad . Obtenido de

https://uniwebsidad.com/libros/django-1-0/capitulo-5/el-patron-de-diseno-mtv.

Arteaga, L. & Burbano, J. (2018). Efectos del cambio climático: Una mirada al Campo. Revista de Ciencias

Agrícolas. 35(2): 79-91. http://www.scielo.org.co/pdf/rcia/v35n2/2256-2273-rcia-35-02-00079.pdf.

doi:http://dx.doi.org/10.22267/rcia.183502.93.

Casado Vara, R. C. (2019). Introducción a HTML.https://gredos.usal.es/handle/10366/139647.

Castañeda Sandoval, N. D., Mahecha Ortiz, G. P., Martínez Alban, E., Pérez Lora, C. Y. (2021).

Diagnóstico de la aplicación de la metodología Scrum en proyectos del área de desarrollo de software en la

empresa Sauco Technologies S.A.S [Universidad EAN]. https://repository.ean.edu.co/handle/10882/10778

Concepción, P.G. (2017). Indicadores de cambio climático para la evaluación de los impactos sobre las

precipitaciones en el municipio majagua. Tesis presentada en opción al título de Ingeniero Hidráulico.

Departamento de Ingeniería Hidráulica. Universidad de Ciego de Ávila. Cuba.

Grupo Editorial "Ediciones Futuro" Universidad de las Ciencias Informáticas. La Habana, Cuba

Pág.21-35 http://rcci.uci.cu

Chapman, P., Clinton, J., Kerber, R., Khabaza, T., Reinartz, T., Shearer, C. and Wirth, R.(2000). CRISP-DM 1.0. Step-by-step data mining guide. https://www.the-modeling-agency.com/crisp-dm.pdf.

D. García Rodríguez, I Durán Llacer, B. Lapinel Pedroso. Cantidad de días con lluvia y eventos significativos de sequía en el centro de Cuba. http://rcm.insmet.cu/index.php/rcm/article/view/501/799#B21. Revista cubana de Meteorología. Vol. 26, Núm. 1 (2020).

F.Martínez-Plumed et al .(2019), "CRISP-DM veinte años después: de los procesos de minería de datos a las trayectorias de ciencia de datos", en IEEE Transactions on Knowledge and Data Engineering, vol. 33, núm. 8, págs. 3048-3061, doi: 10.1109/TKDE.2019.2962680.

Fernández J. L. U., 2012. Climate change: causes and environmental effects, Académico de Número, Real Academia de Medicina y Cirugía de Valladolid, Valladolid.

Gallardo Ballat Yurisbel (2018) Análisis hidroambiental de áreas agrícolas del municipio venezuela, ciego de ávila, CUBA, Universidad & ciencia; Vol 7, No 2 (Year 2018)., http://revistas.unica.cu/index.php/uciencia/article/view/1018.

IPCC, Climate Change: Impacts, Adaptation and Vulnerability, United Kingdom, 2014. https://www.researchgate.net/publication/272150376_Climate_change_2014_impacts_adaptation_and_vulnerability_-_IPCC_WGII_AR5_summary_for_policymakers

López Silva Maiquel et al, (2019) INDICADORES DE CAMBIO CLIMÁTICO EN LAS PRECIPITACIONES, Publicación Cuatrimestral. Vol. 4, No 2, Mayo/Agosto, 2019, Ecuador (p. 21-34) Lowe, R., Stewart-Ibarra, A., Petrova, D., García-Díez, M., Cordova, M., Mejía, R., Regato, M., Rodó, X. (2017). Climate services for health: Predicting the evolution of the 2016 dengue season in Machala, Ecuador.Lancet Planetary Health, 1(4), 142-151. Recuperado de: https://doi.org/10.1016/S2542-5106(17)20064-5

<u>5196(17)30064-5</u>.

M. A. Arrastia; M. E. Limia, Energía y Cambio Climático. Empresa de Gestión del Conocimiento y la Tecnología. La Habana, Cuba: Editorial Academia, pp. 179-189, 2011.

Mejía, J. C. G., Agudelo, F. A. V., & Gil, K. G. (2021). Marco de Trabajo para Seleccionar un Patrón Arquitectónico en el Desarrollo de Software. Revista Ibérica de Sistemas e Tecnologias de Informação, (E43), 568-581.

Vol. 17, No. 2, Abril-Junio, 2023 ISSN: 2227-1899 | RNPS: 2301

Pág.21-35

http://rcci.uci.cu

NUMFOCUS PROJECT, 2021. Pandas. [en línea]. [Consulta: 23 octubre 2021]. Disponible en:

https://pandas.pydata.org/.

NUMPY PROJECT, 2021. NumPy. [en línea]. [Consulta: 23 octubre 2021]. Disponible en:

https://numpy.org/.

Quiroga, F y Chávez c., B. (2013-10-25.). Desestacionalización de series temporales: Un caso de aplicación

variables de clima. Revista Heurística. 1-20, 2013 a pp.

https://bibliotecadigital.univalle.edu.co/xmlui/handle/10893/6278.

Olivares, B. O. (2018). Condiciones tropicales de la lluvia estacional en la agricultura de secano de

Carabobo, Venezuela. LA GRANJA. Revista de Ciencias de la Vida, 27(1), 86-102.

Palmero, M. A. S., Martínez, N. S., & Grass, O. Y. R. (2019). Revisión de elementos conceptuales para la

representación de las arquitecturas de referencias de software. Revista Cubana de Ciencias Informáticas,

13(1), 143-157.

R.L.. C. (2021).Programación en Python Obtenido de https://entrenamiento-python-

basico.readthedocs.io/es/latest/leccion1/index.html

Ruiz, J. (2011). Herramientas para la investigación en tecnologías de la información y la comunicación.

Casos de estudio. Revisa de Currículum y Formación del Profesorado. pp.139-149. Recuperado de

http://www.ugr.es/~recfpro/rev151ART9.pdf.

Vidal-Silva, C. L., Sánchez-Ortiz, A., Serrano, J., & Rubio, J. M. (2021). Experiencia académica en

desarrollo rápido de sistemas de información web con Python y Django. Formación universitaria, 14(5), 85-

94.

Conflicto de interés

Ninguno de los autores manifestó la existencia de posibles conflictos de intereses que debieran ser

declarados en relación con este artículo.

Contribuciones de los autores

Conceptualización: Yoelkis Hernández Victor.

Curación de datos: Yoelkis Hernández Victor

Grupo Editorial "Ediciones Futuro" Universidad de las Ciencias Informáticas. La Habana, Cuba

Pág.21-35 http://rcci.uci.cu

Análisis formal: Oscar Brown Manrique

Adquisición de fondos: Oscar Brown Manrique

Investigación: Yoelkis Hernández Victor.

Metodología: Oscar Brown Manrique

Administración del proyecto: Oscar Brown Manrique

Recursos: Oscar Brown Manrique

Software: Yoelkis Hernández Victor

Supervisión: Enrique Almeida Maldonado

Validación: Enrique Almeida Maldonado

Visualización: Yoelkis Hernández Victor

Redacción – borrador original: Enrique Almeida Maldonado

Redacción – revisión y edición: Yoelkis Hernández Victor

Financiación

Ministerio de Ciencias Tecnologías y Medio Ambiente en la provincia de Ciego de Ávila con fecha de inicio: 2021 y fecha de finalización: 2024.