

Extracción y procesamiento de datos de lluvia

CHIRPS Daily via Google Earth Engine

Isaac Arroyo

20 de mayo de 2024

Tabla de contenidos

1	Introducción	2
2	Sobre los datos	3
3	Variables y constantes	4
4	Reducción a valores mensuales	6
4.1	Etiquetado de año y mes del año	6
4.2	Precipitación mensual del año de interés	7
4.3	Meses como bandas de una ee.ImageCollection	8
5	Métricas a extraer	9
5.1	Acumulación normal	9
5.2	Anomalía en milímetros	11
5.3	Anomalía en porcentaje	11
6	De raster a CSV	13
6.1	Información de ee.Image a ee.FeatureCollection	13
6.2	Exportar ee.FeatureCollection a CSV	14
7	Código final	15
7.1	Funciones esenciales	16
7.2	Función de extracción, procesamiento y exportación de datos	16
7.3	Extracción	19

Capítulo 1

Introducción

En este documento se encuentran documentados los pasos y el código para la extracción mensual de variables derivadas de la precipitación, tales como: precipitación mensual promedio, anomalía de la precipitación en porcentaje con respecto de la normal y anomalía de la precipitación en milímetros con respecto de la normal.

Cada aspecto del código se documenta en diferentes capítulos, donde el último capítulo estará la función final, con la que se resume y concluye el proceso de extracción.

Capítulo 2

Sobre los datos

Los fuente de los datos se llama **CHIRPS (Climate Hazards Group InfraRed Precipitation With Station Data) Daily**, se puede encontrar en diferentes lugares, uno de estos la plataforma **Google Earth Engine**.

De acuerdo con la descripción:

Climate Hazards Group InfraRed Precipitation with Station data (CHIRPS) is a 30+ year quasi-global rainfall dataset. CHIRPS incorporates 0.05° resolution satellite imagery with in-situ station data to create gridded rainfall time series for trend analysis and seasonal drought monitoring.

Estos datos cuentan con la **precipitación diaria** medida en milímetros (mm) desde Enero 01, de 1981 hasta el mes inmediato anterior a la fecha actual¹

El procesamiento de texto es similar al realizado en el proyecto [“Desplazamiento climático: La migración que no vemos”](#).

```
1 import ee ①
2
3 try:
4     ee.Initialize() ②
5     print("Se ha inicializado correctamente")
6 except:
7     print("Error en la inicialización")
```

① Importar API de (Google) Earth Engine

② Inicializar API

¹Esto quiere decir, que si la fecha *actual* es Abril 2024, entonces los datos cubren hasta Marzo 2024

Capítulo 3

Variables y constantes

La extracción de datos se planea que sea periódica a niveles estatales y municipales, por lo que se dejan declarados variables que se mantendrán constantes (como el rango del promedio *normal* o histórico) o (valga la redundancia) cambiarán dependiendo de los datos que se quieran. La Tabla 3.1 entra a mayor detalle de lo que se esta haciendo

Tabla 3.1: Variables y constantes

Variable	Tipo	Notas
date_year_interes	Cambiante	Año del que se van a extraer las métricas de precipitación
fc	Cambiante	ee.FeatureCollection de las geomtrías e información de los Estados o Municipios de México
chirps	Constante	ee.ImageCollection de CHIRPS Daily
year_base_inicio	Constante	Inicio del periodo historico para el cálculo de la normal, Enero 01 de 1981
year_base_fin	Constante	Fin del periodo historico para el cálculo de la normal, Diciembre 31 de 2010
geom_mex	Constante	Geometría del perímetro de México, usada para delimitar espacialmente la información

```
1 date_year_interes = 2023
2 select_fc = "mun"
```

①

②

```

3 dict_fc = dict(                                     ③
4     ent = "projects/ee-unisaacarroyov/assets/GEOM-MX/MX_ENT_2022",
5     mun = "projects/ee-unisaacarroyov/assets/GEOM-MX/MX_MUN_2022")
6 fc = ee.FeatureCollection(dict_fc[select_fc])        ④
7
8 year_base_inicio = 1981                             ⑤
9 year_base_fin = 2010
10 geom_mex = (ee.FeatureCollection("USDOS/LSIB/2017") ⑥
11             .filter(ee.Filter.eq("COUNTRY_NA", "Mexico")) ⑦
12             .first()                                     ⑧
13             .geometry())                                ⑨
14
15 chirps = (ee.ImageCollection('UCSB-CHG/CHIRPS/DAILY') ⑩
16          .select("precipitation")
17          .filter(ee.Filter.bounds(geom_mex)))          ⑪

```

- ① Selección del año de interés
- ② Selección de ee.FeatureCollection, sea de Entidades (ent), Municipios (mun) o Cuencas Hidrológicas (ch¹)
- ③ Diccionario con los *paths* hacia la ee.FeatureCollection de elección
- ④ Carga de ee.FeatureCollection de interés
- ⑤ Fechas de inicio y fin del periodo historico para el cálculo de la normal (30 años)
- ⑥ ee.FeatureCollection de división política de los países del mundo
- ⑦ Filtro donde la propiedad COUNTRY_NA sea igual a **Mexico**
- ⑧ Selección de la primera ee.Feature
- ⑨ Extracción de únicamente la geometría
- ⑩ ee.ImageCollection de CHIRPS Daily
- ⑪ Limitar el raster a la geometría de México

¹Pendiente subir a Google Earth Engine

Capítulo 4

Reducción a valores mensuales

chirps es una `ee.ImageCollection` de más de 15 mil imágenes (`ee.Image`). El procesamiento y tratado de las imagenes es *pesado*, y aunque la computadora no se encargue de hacer el trabajo, esto puede hacer que el servidor de Google Earth demore en hacer los cálculos y la transformación de los datos raster.

Es por eso que en el procesamiento se incluye un primer filtro: la creación de una `ee.ImageCollection` de 365 imágenes¹.

```
1 chirps_year_interes = (chirps
2   .filter(ee.Filter.calendarRange(start = date_year_interes,
3   field = "year")))
```

4.1 Etiquetado de año y mes del año

Para ir agrupando y sumando la precipitación mensual, hay que tener las imágenes etiquetadas con el mes para poder agruparlas y sumar la precipitación. Para ello se crea una función que haga ese etiquetado en cada una de las imágenes

```
1 def func_tag_month(img):                                ①
2   full_date = ee.Date(ee.Number(img.get("system:time_start")))  ②
3   n_month = ee.Number(full_date.get("month"))              ③
4   return img.set({"n_month": n_month})                    ④
5
6 chirps_year_interes_tagged = chirps_year_interes.map(func_tag_month)  ⑤
```

① La función toma una sola `ee.Image`

② Obtener la fecha de la imagen, como esta en formato UNIX, se tiene que transformar a fecha con `ee.Date`

¹366 si es año bisiesto

- ③ De la fecha se obtiene el valor numérico de la semana del año
- ④ Asignación de año y semana del año como propiedades de la `ee.Image`
- ⑤ Crear nueva `ee.ImageCollection` con el etiquetado

4.2 Precipitación mensual del año de interés

Para una fácil extracción de los valores del año es necesario tener la información de la precipitación (o la métrica de interés) como una `ee.Image` de 12 bandas, donde cada banda es el valor mensual de la región.

Para crear una imagen de 12 bandas se necesita primero una `ee.ImageCollection` de 12 imágenes.

Para ello, se va a crear una lista de 12 imágenes.

```
1 list_months = ee.List.sequence(1, 12)
```

La transformación conlleva múltiples iteraciones, y mientras que en JavaScript se puedan declarar funciones dentro de `map`, para el caso de Python se tendrán que crear las funciones a parte, y después serán llamadas a su respectivo `map`.

```
1 def func_reduce2months(n_month):                                ①
2     return (chirps_year_interes_tagged                          ②
3             .filter(ee.Filter.eq("n_month", n_month))
4             .sum()                                              ③
5             .set({"n_month": n_month}))                        ④
```

- ① Función para sumar todas las imágenes que pertenezcan a un mes en específico. Esta función itera sobre elementos de una `ee.List`, estos elementos son los meses que ocupa la `ee.ImageCollection`
- ② Se filtran aquellas imágenes que sean del mes de interés
- ③ Se reduce la colección a una imagen a través de la suma
- ④ Se le asigna la propiedad del mes que representa.

```
1 list_monthly_pr = (list_months.map(func_reduce2months))        ①
2
3 img_coll_monthly_pr = (ee.ImageCollection                       ②
4                        .fromImages(list_monthly_pr))
```

- ① Se aplica la función para reducir el número de imágenes en la colección, como resultado da una lista de 12 imágenes
- ② Se crea una colección de imágenes a partir de una lista.

4.3 Meses como bandas de una ee.ImageCollection

Ya que se logró tener una colección de 12 imágenes, entonces se crea la imagen de 12 bandas

```
1 img_monthly_pr = (img_coll_monthly_pr
2   .toBands()
3   .rename([f"0{i}" if i < 10 else str(i) for i in range(1,13)]))
```

- ① Pasar ee.ImageCollection de ***n*** imágenes a una ee.Image de ***n*** bandas
- ② Renombrar el nombre de las bandas a los números de los meses

Capítulo 5

Métricas a extraer

El objetivo es poder extraer información mensual sobre las lluvias de cada año, a las que se les prestará atención son:

- **Precipitación**
- **Anomalía de precipitación en mm**
- **Anomalía de precipitación en porcentaje**

Para las últimas dos hace falta tener el valor de la **acumulación normal**.

5.1 Acumulación normal

De acuerdo a con el [glosario de la NOAA](#) una anomalía es la desviación de una unidad dentro de un periodo en una región en específico con respecto a su promedio histórico o normal. Este promedio es usualmente de 30 años.

Para el caso del CHIRPS, es de 1981 hasta el 2010 (incluyendo a diciembre).

Esta tarea se tiene que hacer con ayuda de dos funciones. La primera etiquetará por año y mes la colección *base*. La segunda función tendrá que reducir a 12 imagenes cada año de esa base.

```
1 def func_tag_year_month_base_period(img): ①
2     full_date = ee.Date(ee.Number(img.get("system:time_start")))
3     n_year = ee.Number(full_date.get("year"))
4     n_month = ee.Number(full_date.get("month"))
5     return img.set({"n_month": n_month, "n_year": n_year})
6
7
8 def func_reduce2yearmonths_base_period(n_year): ②
9     imgcoll_year_interes = (base_period_tagged
```

```

10         .filter(ee.Filter.eq("n_year", n_year)))
11     def func_reduce2months_base_period(n_month):
12         return (imgcoll_year_interes
13                 .filter(ee.Filter.eq("n_month", n_month))
14                 .sum()
15                 .set({"n_year": n_year, "n_month": n_month}))
16     list_monthly_pr_per_year = (list_months
17                                 .map(func_reduce2months_base_period))
18
19     return list_monthly_pr_per_year

```

- ① Función para etiquetar año y mes
- ② Función para crear una lista de listas de precipitaciones mensuales para cada año del periodo base

Con estas dos funciones se creará una colección de imágenes de ≈ 360 imágenes

```

1  base_period = (chirps                                     ①
2    .filter(ee.Filter.calendarRange(start = year_base_inicio,
3                                     end = year_base_fin, field = "year")))
4
5  base_period_tagged = base_period.map(func_tag_year_month_base_period) ②
6
7  base_period_tagged_reduced_year_month = (ee.ImageCollection.fromImages( ③
8    (ee.List                                              ④
9      .sequence(year_base_inicio, year_base_fin)
10     .map(func_reduce2yearmonths_base_period)             ⑤
11     .flatten()))                                         ⑥
12
13  base_pr_monthly_accumulation = (ee.ImageCollection.fromImages( ⑦
14    list_months.map(lambda n_month: (                     ⑧
15      base_period_tagged_reduced_year_month              ⑨
16      .filter(ee.Filter.eq("n_month", n_month))
17      .mean()                                              ⑩
18      .set({"n_month": n_month}))))                     ⑪
19    .toBands()                                           ⑫
20    .rename([f"0{i}" if i < 10 else str(i) for i in range(1,13)])) ⑬

```

- ① Limitar la colección los años del periodo de referencia
- ② Etiquetar el año y mes al que pertenece cada imagen
- ③ Crear una ee.ImageCollection a partir de una lista
- ④ La es una secuencia de números que representan los años del periodo base

- ⑤ A cada elemento (número) se le aplica una función. Esta función regresa una lista de 12 imágenes por año, es decir, el resultado es una lista de 30 elementos, donde cada elemento es una lista de 12 imágenes.
- ⑥ Se cambia la lista de sublistas a una lista, es decir, se *desempacan* los elementos de las sublistas.
- ⑦ A partir de una lista se crea una colección
- ⑧ Esta lista es de 12 elementos, la lista del promedio historico de precipitación por cada mes del periodo base.
- ⑨ Se filtra por el mes indicado
- ⑩ Obtener la media de los 30 años
- ⑪ Marcar como propiedad el año del mes
- ⑫ De una coleccción de 12 imágenes, se crea una imagen de 12 bandas
- ⑬ Renombramiento de las bandas (número del mes)

5.2 Anomalía en milímetros

Es la diferencia en milímetros, de la precipitación de un determinado mes (\bar{x}_i) y el promedio histórico o la normal (μ_{normal}) de ese mes

$$\text{anom}_{\text{mm}} = \bar{x}_i - \mu_{\text{normal}}$$

```

1 img_monthly_anomaly_mm = ee.Image((img_monthly_pr
2   .subtract(base_pr_monthly_accumulation)
3   .copyProperties(img_monthly_pr, img_monthly_pr.propertyNames()))))

```

①
②

- ① Restar el promedio histórico
- ② Copiar todas las propiedades en la nueva imagen

5.3 Anomalía en porcentaje

Es el resultado de dividir la diferencia de la precipitación de un determinado mes (\bar{x}_i) y el promedio histórico o la normal (μ_{normal}) entre la normal de ese mismo mes.

$$\text{anom}_{\%} = \frac{\bar{x}_i - \mu_{\text{normal}}}{\mu_{\text{normal}}}$$

```

1 img_monthly_anomaly_prop = ee.Image((img_monthly_pr
2   .subtract(base_pr_monthly_accumulation)
3   .divide(base_pr_monthly_accumulation)
4   .copyProperties(img_monthly_pr, img_monthly_pr.propertyNames()))))

```

①
②
③

- ① Restar el promedio histórico
- ② Dividir entre el promedio histórico
- ③ Copiar todas las propiedades en la nueva imagen

Capítulo 6

De raster a CSV

6.1 Información de `ee.Image` a `ee.FeatureCollection`

Este apartado se hará la demostración con `img_monthly_pr` pero puede ser aplicado a cualquiera de las imágenes que se crearon

Para poder exportar la información como una tabla de CSV, primero se tiene que almacenar o reducir la información a las geometrías de las regiones del país (sean entidades, municipios o cualquier otro tipo de división).

```
1 img2fc_monthly_pr = (img_monthly_pr
2   .reduceRegions(
3     collection = fc,
4     reducer = ee.Reducer.mean(),
5     scale = 5566)
6   .map(lambda feature: (ee.Feature(feature)
7     .set({'n_year': date_year_interes})
8     .setGeometry(None))))
9
10 fc_monthly_pr = ee.FeatureCollection(
11   (img2fc_monthly_pr
12     .toList(3000)
13     .flatten()))
```

- ① Se crea una `ee.FeatureCollection` a partir de la información de la imagen de 12 bandas
- ② La información que se extraerá vendrá de las geometrías de México (sean entidades, municipios o cualquier otro tipo de división de interés)
- ③ Se extraerá el promedio de la región
- ④ La escala a la que se hará la reducción, debe ser la misma a la que se encuentra la imagen. Esta puede encontrarse en la página de información de la imagen o colección

- ⑤ Cuando se crea la nueva `ee.FeatureCollection`, se itera por cada `ee.Feature` para poder asignar la propiedad (columna) del año de la información. Las 12 bandas se transforman en también en columnas, entonces se tiene la información mensual. Finalmente se elimina la geometría asignada porque de esta manera la exportación es más fácil y no demora mucho.
- ⑥ Se crea una `ee.FeatureCollection` a partir de una lista de *features*
- ⑦ Transformar la `ee.Feature` a una lista de máximo 3000 elementos
- ⑧ Se eliminan sublistas (de existir).

6.2 Exportar `ee.FeatureCollection` a CSV

Dentro del editor de código de Earth Engine existe la función para exportar una tabla, pero para el caso de la API de Python se usa la librería de `geemap` a través de la función `ee_export_vector_to_drive`.

```
1 from geemap import ee_export_vector_to_drive
2
3 description_task = f"{select_fc}_monthly_pr_{date_year_interes}"
4
5 ee_export_vector_to_drive(
6     collection= fc_monthly_pr,
7     description= description_task,
8     fileFormat= "CSV",
9     folder= "pruebas_ee")
```

Capítulo 7

Código final

Tras explicar cada aspecto del procesamiento y extracción de los datos se concluye el documento con la función para pasar los datos raster de CHIRPS a un archivo CSV.

La función toma como argumentos:

1. El año de interés
2. La métrica de interes:
 - Precipitación → pr
 - Anomalía de precipitación en mm → anomaly_pr_mm
 - Anomalía de precipitación en porcentaje → anomaly_pr_prop
3. Tipo de ee.FeatureCollection:
 - Entidades → ent
 - Municipios → mun
 - Cuencas Hidrológicas → ch

```
1 import ee
2 from geemap import ee_export_vector_to_drive
3
4 try:
5     ee.Initialize()
6     print("Se ha inicializado correctamente")
7 except:
8     print("Error en la inicialización")
```

- ① Cargar librerías y funciones necesarias
- ② Inicializar sesion de Earth Engine

7.1 Funciones esenciales

```
1 def func_tag_month(img): ①
2     full_date = ee.Date(ee.Number(img.get("system:time_start")))
3     n_month = ee.Number(full_date.get("month"))
4     return img.set({"n_month": n_month})
5
6 def func_tag_year_month_hist_pr(img): ②
7     full_date = ee.Date(ee.Number(img.get("system:time_start")))
8     n_year = ee.Number(full_date.get("year"))
9     n_month = ee.Number(full_date.get("month"))
10    return img.set({"n_month": n_month, "n_year": n_year})
```

- ① Función para *taggear* únicamente el mes
- ② Función para *taggear* año y mes. Usada únicamente para la *ee.ImageCollection* que cubre la normal de 30 años (1981-2010)

7.2 Función de extracción, procesamiento y exportación de datos

```
1 def extract_from_chirps_daily( ①
2     year = 2024,
3     metrica_interes = "pr",
4     tipo_fc = 'ent'):
5
6     dict_fc = dict( ②
7         ent = "projects/ee-unisaacarroyov/assets/GEOM-MX/MX_ENT_2022",
8         mun = "projects/ee-unisaacarroyov/assets/GEOM-MX/MX_MUN_2022")
9     fc = ee.FeatureCollection(dict_fc[tipo_fc])
10
11     geom_mex = (ee.FeatureCollection("USDOS/LSIB/2017")
12                 .filter(ee.Filter.eq("COUNTRY_NA", "Mexico"))
13                 .first()
14                 .geometry())
15
16     chirps = (ee.ImageCollection('UCSB-CHG/CHIRPS/DAILY') ③
17              .select("precipitation")
18              .filter(ee.Filter.bounds(geom_mex)))
19
```

```

20 chirps_year = (chirps.filter( # 4>
21     ee.Filter.calendarRange(start = year, field = "year"))) ④
22
23 chirps_year_tagged = chirps_year.map(func_tag_month) ⑤
24
25 list_months = ee.List.sequence(1, 12)
26
27 def func_reduce2months(n_month):
28     return (chirps_year_tagged
29         .filter(ee.Filter.eq("n_month", n_month))
30         .sum()
31         .set({"n_month": n_month}))
32
33 list_month_pr = (list_months.map(func_reduce2months)) ⑥
34
35 imgcoll_month_pr = ee.ImageCollection.fromImages(list_month_pr)
36
37 if year > 2023: ⑦
38     img_bands = ["01", "02", "03", "04"]
39 else:
40     img_bands = [f"0{i}" if i < 10 else str(i) for i in range(1,13)]
41
42 img_month_pr = imgcoll_month_pr.toBands().rename(img_bands) ⑧
43
44 if metrica_interes != "pr": ⑨
45     hist_pr = (chirps
46         .filter(ee.Filter.calendarRange(1981, 2010, field = "year")))
47
48     hist_pr_tagged = hist_pr.map(func_tag_year_month_hist_pr)
49
50     def func_reduce2yearmonths_hist_pr(n_year):
51         imgcoll_interes = (hist_pr_tagged
52             .filter(ee.Filter.eq("n_year", n_year)))
53         def func_reduce2months_hist_pr(n_month):
54             return (imgcoll_interes
55                 .filter(ee.Filter.eq("n_month", n_month))
56                 .sum()
57                 .set({"n_year": n_year, "n_month": n_month}))
58         list_month_pr_per_year = (list_months
59             .map(func_reduce2months_hist_pr))
60         return list_month_pr_per_year
61
62     hist_pr_tagged_reduced_year_month = (ee.ImageCollection
63         .fromImages((ee.List.sequence(1981, 2010)

```

```

64         .map(func_reduce2yearmonths_hist_pr)
65         .flatten()))))
66
67     img_hist_pr = (ee.ImageCollection.fromImages(
68         list_months.map(lambda n_month: (
69             hist_pr_tagged_reduced_year_month
70             .filter(ee.Filter.eq("n_month", n_month))
71             .mean()
72             .set({"n_month": n_month}))))))
73     .toBands()
74     .rename([f"0{i}" if i < 10 else str(i) for i in range(1,13)]))
75
76     if metrica_interes == "anomaly_pr_mm": (10)
77         img_metrica_interes = ee.Image(
78             (img_month_pr
79             .subtract(img_hist_pr.select(img_bands))
80             .copyProperties(img_hist_pr, img_hist_pr.propertyNames()))))
81     else:
82         img_metrica_interes = ee.Image( (11)
83             (img_month_pr
84             .subtract(img_hist_pr.select(img_bands))
85             .divide(img_hist_pr.select(img_bands))
86             .copyProperties(img_hist_pr, img_hist_pr.propertyNames()))))
87     else:
88         img_metrica_interes = img_month_pr (12)
89
90     img2fc_metrica_interes = (img_metrica_interes (13)
91         .reduceRegions(collection = fc,
92             reducer = ee.Reducer.mean(),
93             scale = 5566)
94         .map(lambda feature: (ee.Feature(feature)
95             .set({'n_year': year})
96             .setGeometry(None))))
97
98     fc_metrica_interes = ee.FeatureCollection(
99         img2fc_metrica_interes.toList(3000).flatten())
100
101     # Guardar este pedo
102     descr_task = f"chirps_daily_{metrica_interes}_{tipo_fc}_{year}" (14)
103     folder_name = f"gee_chirps_daily_{metrica_interes}"
104
105     print(f"Va al servidor: '{descr_task}' y se gurda en {folder_name}") (15)
106     ee_export_vector_to_drive(
107         collection = fc_metrica_interes,

```

```

108         description= descr_task,
109         fileFormat= "CSV",
110         folder= folder_name)
111     return None

```

- ① La **precipitación** del **2024** en las **entidades** de México es lo que por *default* se extraerá
- ② Carga de geometrías y `ee.FeatureCollections`
- ③ Carga de CHIRPS Daily
- ④ Selección del año del cual se obtendrán las métricas
- ⑤ Etiquetado de los meses a la `ee.ImageCollection` de interés
- ⑥ Reducción de una `ee.ImageCollection` de ≈ 365 imágenes a una de (máximo) 12 imágenes.
- ⑦ Si el año de interés es menor o igual que el 2023, entonces se tiene información de todos los meses (12 bandas), de lo contrario son menos
- ⑧ Renombramiento de las bandas a el número de los meses del año
- ⑨ Si la métrica **no es la precipitación ('pr')**, es decir es anomalía de la precipitación en porcentaje ('`anomaly_pr_prop`') o en milímetros ('`anomaly_pr_mm`'), entonces se hace el cálculo del promedio histórico de la precipitación de cada uno de los meses (`img_hist_pr`)
- ⑩ Identificar si es anomalía de la precipitación en milímetros ('`anomaly_pr_mm`')
- ⑪ Si no es '`anomaly_pr_mm`' entonces se hace la división del promedio histórico para el cálculo de la anomalía de la precipitación en porcentaje ('`anomaly_pr_prop`')
- ⑫ Si la métrica de interés **es la precipitación ('pr')**, entonces no se hace el cálculo del promedio histórico.
- ⑬ Se crea `ee.FeatureCollection` de la `ee.Image`
- ⑭ Se crean las variables para exportar los datos
- ⑮ Se exportan los resultados

7.3 Extracción

Con el código creado en esta Sección lo único que queda por hacer es iterar o seleccionar el año, división política y tipo de métrica a extraer

```

1
2 for anio in range(1981, 2025):                                ①
3     extract_from_chirps_daily(year = anio,                      ②
4                               metrica_interes= "pr",
5                               tipo_fc= "ent")
6
7     extract_from_chirps_daily(year = anio,                      ③
8                               metrica_interes= "pr",
9                               tipo_fc= "mun")

```

```

10
11     extract_from_chirps_daily(year = anio,                                ④
12                               metrica_interes= "anomaly_pr_prop",
13                               tipo_fc= "ent")
14
15     extract_from_chirps_daily(year = anio,                                ⑤
16                               metrica_interes= "anomaly_pr_prop",
17                               tipo_fc= "mun")

```

- ① Extraer información de todos los años disponibles
- ② Precipitación en los estados de México
- ③ Precipitación en los municipios de México
- ④ Anomalía de precipitación en porcentaje con respecto a la normal en los estados de México
- ⑤ Anomalía de precipitación en porcentaje con respecto a la normal en los municipios de México