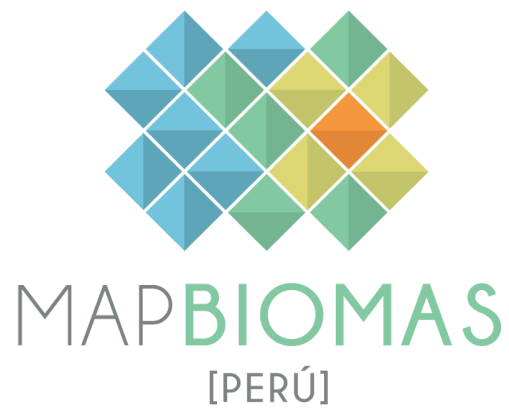




Apéndice - Infraestructura Urbana

Tema transversal

Colección 4.0

Equipo responsable

Zuley Cáceres
Lucy Flores
Valeria Llactayo
Andrea Bravo
Efrain Yury Turpo Cayo
Kathrin Hopfgartner

ÍNDICE

1. Introducción	2
2. Marco teórico	2
3. Metodología	3
3.1. Área de estudio	3
3.2. Generación de mosaicos anuales	6
3.3. Índices espectrales	7
3.4. Clasificación	9
3.4.1. Mapas de referencia	9
3.4.2. Muestras de entrenamiento	11
3.4.3. Algoritmos de clasificación	12
3.5. Post-clasificación	12
3.5.1. Llenado de vacíos de información - Filtro Gap fill	12
3.5.2. Filtro Temporal	13
3.5.3. Filtro de frecuencia	14
3.5.4. Filtro espacial	15
3.6. Integración	16
3.7. Resumen metodológico	16
5. Referencias	17

Índice de tablas

Tabla 1. Definición detallada de Infraestructura Urbana Colección 4.0.	3
Tabla 2. Regiones de clasificación.	5
Tabla 3. Colecciones de datos Landsat utilizadas en la Colección 4.0.	6
Tabla 4. Índices espectrales	8
Tabla 5. Reductores estadísticos empleados en la composición de imágenes Infraestructura Urbana Colección 4.0.	8
Tabla 6. Información empleada como referencia nacional en el proceso de clasificación de infraestructura urbana.	11
Tabla 7. Información empleada como referencia nacional en el proceso de clasificación de infraestructura urbana.	11

Índice de figuras

Figura 1. Mapa de acumulado de la clasificación de la clase Infraestructura Urbana (ID 24) correspondiente a toda la serie temporal (1985–2025).	2
Figura 2. Regiones de clasificación	4
Figura 3. Método de generación de mosaicos anuales Colección 4.0 Mapbiomas Perú.	7
Figura 4. Fuentes de referencia disponibles para el área de estudio de Mapbiomas Perú	10
Figura 5. Esquema de funcionalidad de filtro Gap Fill	13
Figura 6. Esquema de funcionalidad de filtro temporal	14
Figura 7. Esquema de funcionalidad de filtro frecuencia	15
Figura 8. Esquema de funcionalidad de filtro espacial.	15
Figura 9. Flujo metodológico de la clasificación de Infraestructura Urbana Colección 4.0.	16

1. Introducción

La colección de mapas versión 4.0 de MapBiomias Perú incorpora el mapeo de infraestructura urbana como capa binaria de tipo transversal en el territorio peruano. Esta clase de cobertura está constituida por superficies de infraestructura asociada a grandes y pequeños centros urbanos (pueblos) y aquellas áreas periféricas que están siendo incorporadas mediante un proceso gradual de urbanización o de cambio del uso del suelo en transición hacia fines residenciales, zonas industriales, redes viales, bases militares, redes de comunicación, aeropuertos y zonas verdes urbanas artificiales, no agrícolas.

Los paisajes urbanos están configurados espacialmente en numerosos focos de concentración de infraestructura que yacen sobre la gran extensión del territorio peruano. Algunas zonas urbanas han surgido principalmente de la concentración demográfica rural que con el tiempo se han integrado en el conjunto de ciudades en diferentes jerarquías según su condición territorial. En MapBiomias Perú se incluyen ciudades intermedias, ciudades fronterizas y centros rurales en paulatina expansión. Las conocidas ciudades intermedias predominan en la región y están definidas como centros en donde su economía está basada en el territorio circundante. Estos nodos tienen características transnacionales que generan proximidad con su entorno para diversificar sus mecanismos socioeconómicos (UCLG, 2018).

Otras iniciativas mundiales han desarrollado el mapeo del suelo urbano utilizando diferentes técnicas de teledetección y fuentes de datos (Schneider *et al.*, 2010), se encuentran disponibles productos globales como FROM-GLC de Gong *et al.* (2013) y GlobeLand30 de Chen *et al.* (2015) no obstante, la mayoría de esta información está disponible para un rango de años restringido; esto ha dificultado el monitoreo del comportamiento urbano durante un periodo histórico prolongado.

La serie de datos Landsat ha permitido perfeccionar la disponibilidad de información anual para Mapbiomas Perú a nivel regional como punto de partida en la presente colección a través del procesamiento automatizado en la nube desde Google Earth Engine. Los fundamentos metodológicos utilizados para el mapeo multitemporal de Infraestructura Urbana (ID:24) durante los últimos 41 años se describen a continuación teniendo en cuenta la siguiente estructura:

- A. Composición de mosaicos de imágenes satelitales.
- B. Clasificación multitemporal binaria de tipo transversal.
- C. Post-clasificación.

2. Marco teórico

Esta clase de cobertura está definida como superficies de infraestructura asociada a grandes y pequeños centros urbanos (pueblos) y aquellas áreas periféricas que están siendo incorporadas mediante un proceso gradual de urbanización o de cambio del uso del suelo¹ en transición hacia fines residenciales, zonas industriales, redes viales, bases militares, redes de comunicación, aeropuertos y zonas verdes urbanas artificiales, no agrícolas (ver Tabla 1).

¹ Área mínima de mapeo: mayor o igual a media hectárea (≥ 0.5 ha): aproximadamente 5 píxeles Landsat de 30 m².

Tabla 1. Definición detallada de Infraestructura Urbana Colección 4.0.

Incluye	Excluye
1. Zonas urbanizadas	Comunidades Indígenas
1.1. Tejido urbano continuo (Grandes centros poblados)	Carreteras y caminos sin pavimentar en zonas rurales
1.2. Tejido urbano discontinuo (Pueblos)	
2. Redes viales	
2.1. Red vial, ferroviaria y terrenos asociados	
3. Otras zonas artificializadas	
3.1. Obras de explotación de hidrocarburos (Bloques petroleros)	
3.3. Hidroeléctricas	
3.4. Aeropuertos (Pistas de aterrizaje en centros urbanos)	
3.5. Zonas portuarias	
3.6. Instalaciones recreativas en centros urbanos	
Pistas de aterrizaje no convencionales en zonas rurales	

Fuente: Elaboración propia.

3. Metodología

3.1. Área de estudio

El ámbito de estudio comprende todo el territorio peruano y considera los cuatro biomas definidos para la clasificación de MapBiomas Perú: Desierto Costero, Bosque Seco Ecuatorial, Andes y Amazonía. La clasificación de la clase de Infraestructura Urbana se realizó para toda la serie temporal de la colección actual, permitiendo identificar su distribución espacial y evolución a escala nacional. Como referencia espacial del área de estudio, la Figura 1 presenta el mapa de acumulado de la clasificación de Infraestructura Urbana para el conjunto de años analizados, donde se representa la totalidad de píxeles identificados como pertenecientes a esta clase al menos en uno de los años de la serie temporal. Esta representación permite visualizar la extensión y distribución de las áreas de infraestructura urbana identificadas a nivel nacional y proporciona un contexto espacial para el análisis desarrollado posteriormente.

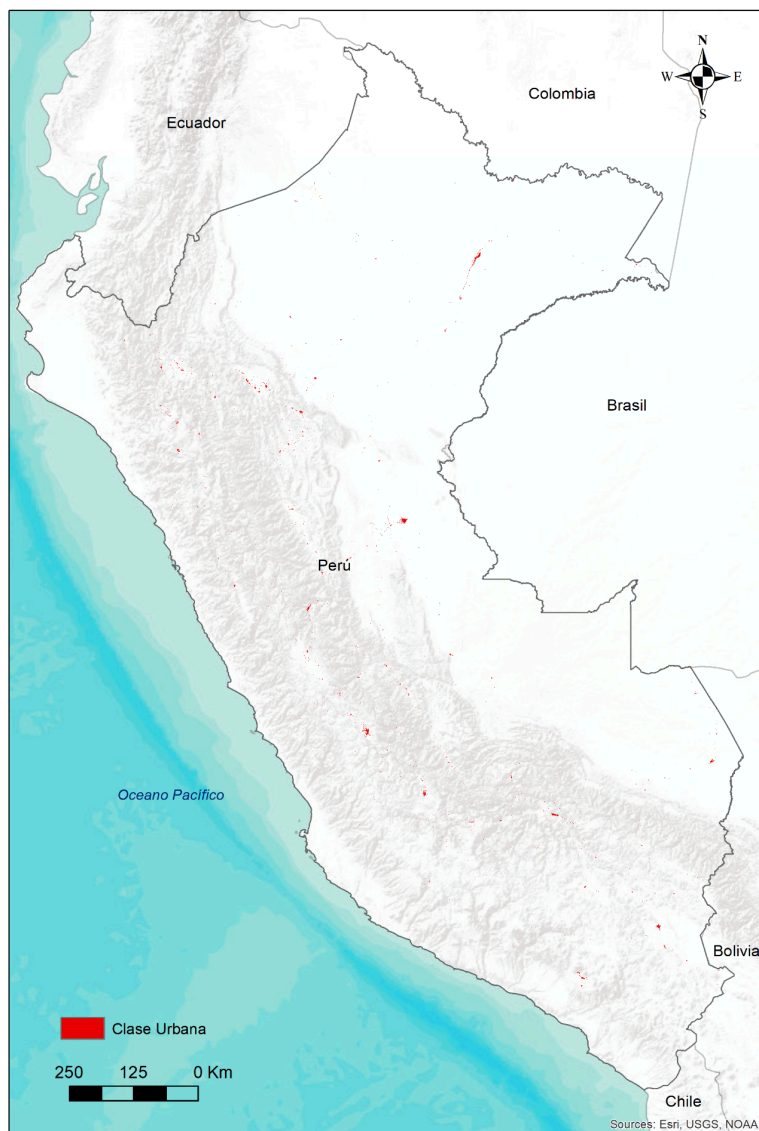


Figura 1. Mapa de acumulado de la clasificación de la clase Infraestructura Urbana (ID 24) correspondiente a toda la serie temporal (1985–2025).

Para definir las regiones de clasificación se empleó como referencia las regiones de clasificación utilizadas en la metodología general y criterios técnicos sobre la distribución de áreas urbanas a nivel nacional.

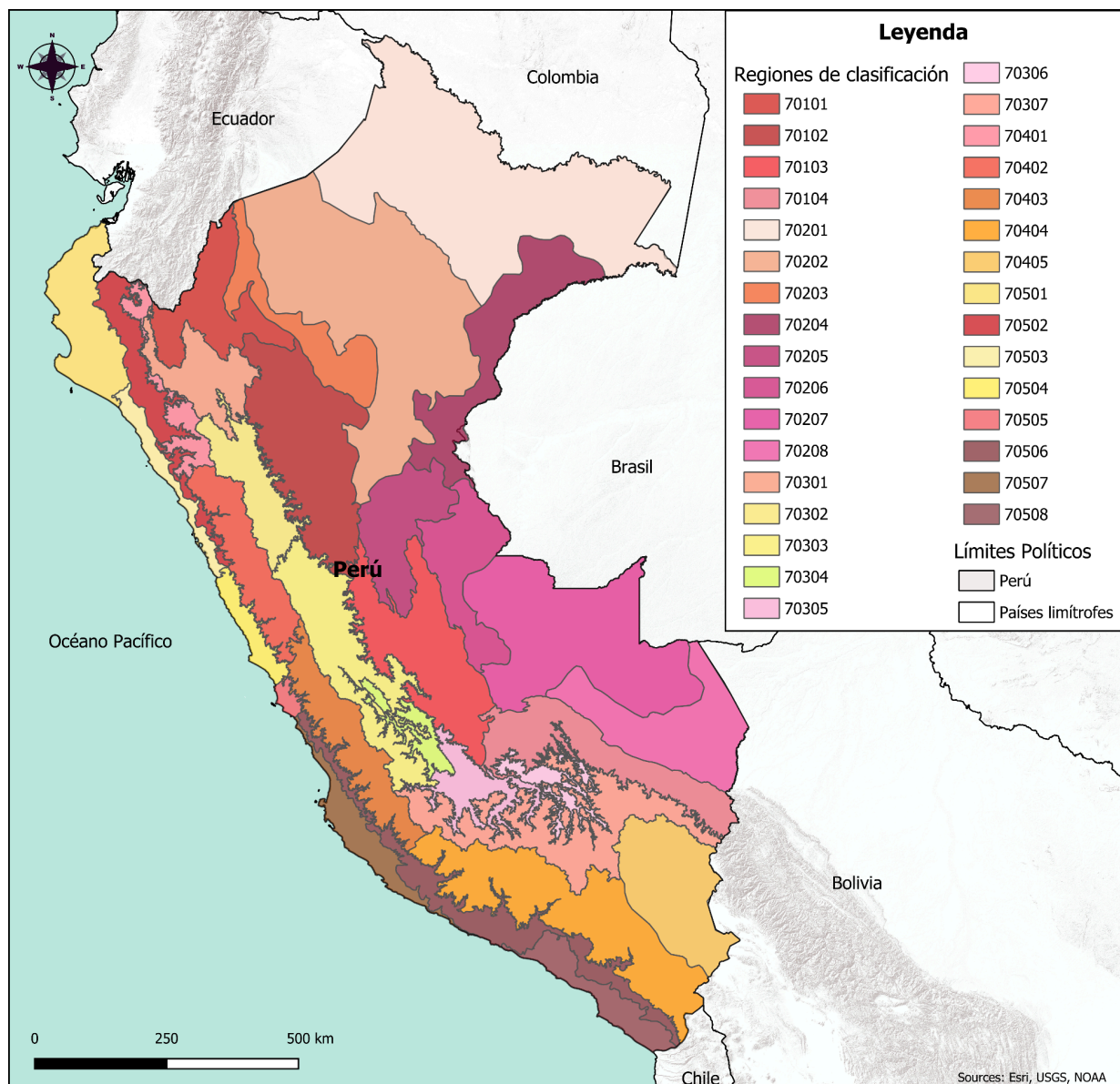


Figura 2. Regiones de clasificación.

Tabla 2. Regiones de clasificación.

Región de mosaico	Nombre de región de mosaico	Códigos
Región 701	Amazonía Alta	70101
		70102
		70103
		70104
Región 702	Amazonía Baja	70201
		70202
		70203
		70204
		70205
Región 703	Andes Alto	70301
		70302
		70303

Región 704	Andes Pacífico Alto	70401
		70402
		70403
Región 705	Costa Norte	70501
		70502
		70503
		70504
	Costa Centro	70505
		70506
	Costa Sur	70507
		70508

Fuente: Elaboración propia

3.2. Generación de mosaicos anuales

La composición de mosaicos para la clasificación transversal de “Infraestructura Urbana” utilizó los mosaicos de imágenes generados previamente para la clasificación general de coberturas de la tierra de la Colección 4.0 de MapBiomás Perú. Se realizó la composición a través de imágenes satelitales de reflectancia de superficie con corrección atmosférica del sensor Landsat 4, 5, 7, 8 y 9 que cubren el territorio peruano y que son generados anualmente en una serie temporal de 41 años comprendidos desde 1985 hasta 2025². La Tabla 3 indica las colecciones de imágenes alojadas en los repositorios de Google Earth Engine.

Tabla 3. Colecciones de datos Landsat utilizadas en la Colección 4.0.

Sensor	ID Colección en GEE
Landsat 4 TM	LANDSAT/LT04/C02/T1_SR
Landsat 5 TM	LANDSAT/LT05/C02/T1_SR
Landsat 7 ETM+	LANDSAT/LE07/C02/T1_SR
Landsat 8 OLI /TIRS	LANDSAT/LC08/C02/T1_SR
Landsat 9	LANDSAT/LC09/C02/T1_L2

Fuente: Elaboración propia.

En la Figura 3 se describe la metodología general para la producción de mosaicos, primero se realizó la composición de imágenes según la disponibilidad de las colecciones de imágenes Landsat año a año desde 1985 hasta 2025 desde los repositorios de Google Earth Engine. La composición de imágenes utilizó la grilla de cartas millonésimas

² La composición de mosaicos se generó a partir del reductor de píxel de mediana con una resolución espacial de 30 metros.

mundiales en donde se desarrolló la parametrización idónea para producir cada mosaico según criterios asociados a la temporalidad (fecha inicial y fecha final), sensor, cobertura de nubes y escenas de exclusión que interfieren con la calidad de la imagen de mediana.

Adicionalmente se utilizó la capa de referencia disponible en Google Earth Engine - DEM STRM (Shuttle Radar Topography Mission - V03).

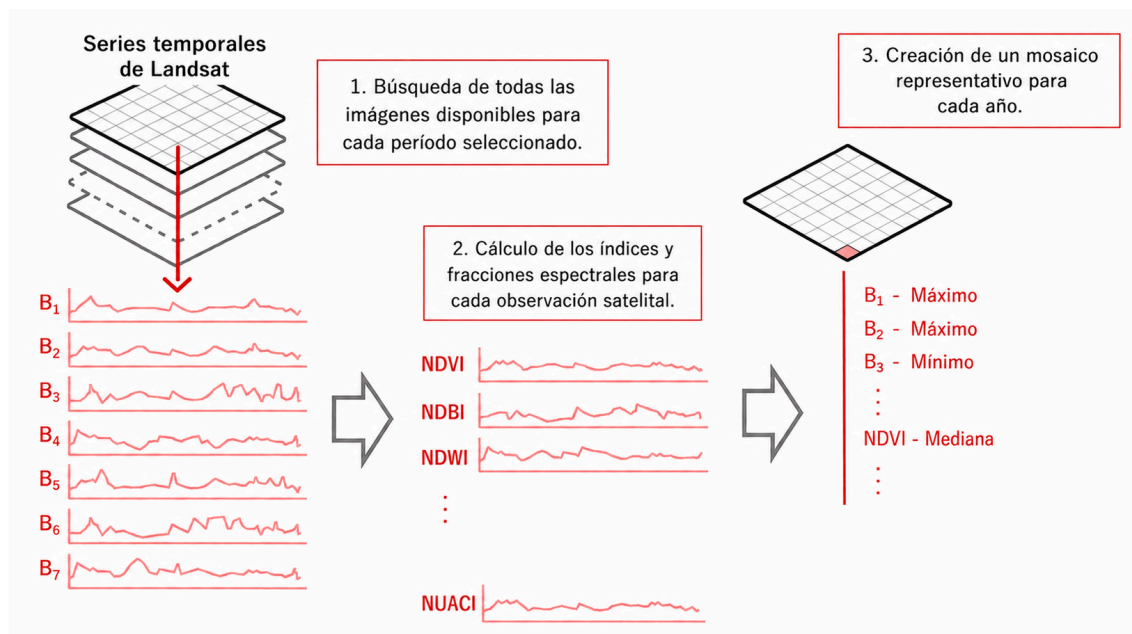


Figura 3. Método de generación de mosaicos anuales Colección 4.0 Mapbiomas Perú.

A partir de la parametrización, el preprocesamiento incluyó la aplicación de los algoritmos Cfmask y CloudScore que para Landsat 4, 5 y 7 (mosaicos de 1985 a 2012) empleó dos bandas, *pixel_qa* - Atributos de calidad de píxel generados a partir del algoritmo CFMASK y *sr_atmos_opacity* - Opacidad atmosférica; <0,1 = claro; 0,1 - 0,3 = promedio; > 0,3 = brumoso. Lo anterior, si se establece que el bit de nube (5) y la confianza de la nube (7) es alta, o si se establece el bit de sombra de nube (3), se considera un píxel incorrecto y por lo tanto se eliminan los píxeles de borde que no ocurren en todas las bandas. Para Landsat 8 y 9 (mosaicos de 2013 a 2025), se utilizó la banda *pixel_qa*, considerando que los bits 3 y 5 son nubes y sombras. Después de la eliminación, se realizó el cálculo de la mediana de la colección de imágenes sin nubes que genera el mosaico anual.

3.3. Índices espectrales

El siguiente paso consistió en calcular los índices y fracciones espectrales para cada observación satelital (feature space) que incluyen las bandas espectrales de Landsat, índices espectrales, información fraccional y de textura derivados de los índices y fracciones anteriores. También se emplearon variables estáticas: *HAND*, *shademask2*, *slppost*, *altitud*, *pendiente*, *latitud* y *longitud*; como apoyo a la clasificación de clases que espectralmente son muy similares pero se pueden lograr discriminar por las condiciones topográficas.

Tabla 4. Índices espectrales: Variables para la detección de superficies de Infraestructura Urbana con el reductor asociado.

Variable	Description	Reductor
blue	Landsat BLUE band	Median
green	Landsat GREEN band	Median
red	Landsat RED band	Median
nir	Landsat NIR band	Median
swir1	Landsat SWIR1 band	Median
swir2	Landsat SWIR2 band	Median
soil	Soil Fraction	Median
snow	Snow Fraction	Median
cloud	Cloud Fraction	Median
slope	Slope	Static topographic variable
ndvi	Normalized Difference Vegetation Index	Median
ndwi_mcfeters	Normalized Difference Water Index (Mcfeters)	Median
ndbi	Normalized Difference Built-up	Median
nuaci	Normalized Urban Areas Composite Index	Median

Fuente: Elaboración propia.

Finalmente, se creó un mosaico representativo para cada año constituido por 156 bandas en total³ fundamentados en el cálculo de reductores estadísticos para generar los valores de cada píxel. Estos reductores corresponden a:

Tabla 5. Reductores estadísticos empleados en la composición de imágenes Infraestructura Urbana Colección 4.0.

Reductor	Descripción
Mediana	Mediana de todos los valores disponibles en el mosaico anual para esa ubicación (píxel).
Mediana época seca	Cálculo de la mediana estadística aplicada a los píxeles del cuartil (con los menores valores) de NDVI (proxy de época seca).

³ Ver detalle completo en la descripción de bandas y variables en la ATBD General de Mapbiomas Perú Colección 4.0.

Mediana época húmeda	Cálculo de mediana estadística aplicada a los píxeles del cuartil 75 (con los mayores valores) de NDVI (proxy de época lluviosa).
Amplitud	Extensión de la variación entre todos los píxeles disponibles en el mosaico anual.
Desviación estándar	Desviación estándar de los valores de todos los píxeles disponibles en el mosaico anual para una ubicación determinada.
Mínimo	Menor valor de todos los píxeles disponibles en el mosaico anual en una ubicación determinada.
Máximo	Mayor valor de todos los píxeles disponibles en el mosaico anual en una ubicación determinada.
Mínimo del periodo seco	Cálculo del menor valor de todos los píxeles disponibles de las imágenes del cuartil con los menores valores de NDVI (proxy de época seca).
Mínimo del periodo húmedo	Cálculo del menor valor de todos los píxeles disponibles de las imágenes del cuartil con los mayores valores de NDVI (proxy de época lluviosa).
Máximo del periodo seco	Cálculo del mayor valor de todos los píxeles disponibles de las imágenes del cuartil con los menores valores de NDVI (proxy de época seca).
Máximo del periodo húmedo	Cálculo del mayor valor de todos los píxeles disponibles de las imágenes del cuartil con los mayores valores de NDVI (proxy de época lluviosa).
QMO del periodo seco	El valor más alto que tiene la banda en el índice evi2 en la estación seca.
QMO del periodo lluvioso	El valor más alto que tiene la banda en el índice evi2 en la estación húmeda.

Fuente: Elaboración propia.

3.4. Clasificación

3.4.1. Mapas de referencia

Se utilizaron nueve fuentes de referencia, recopilada desde proyectos con información geográfica que dispone de datos mundiales en diferentes temporalidades incluyendo además, el acumulado y muestras estables de la Colección 2.0 de Mapbiomas Perú a partir de la información anual desde 1985 a 2022. La información fue filtrada de acuerdo a la presencia de superficies de infraestructura urbana o conglomerados urbanos con atributos de carácter residencial, comercial, servicios, industrial, parques entre otros.

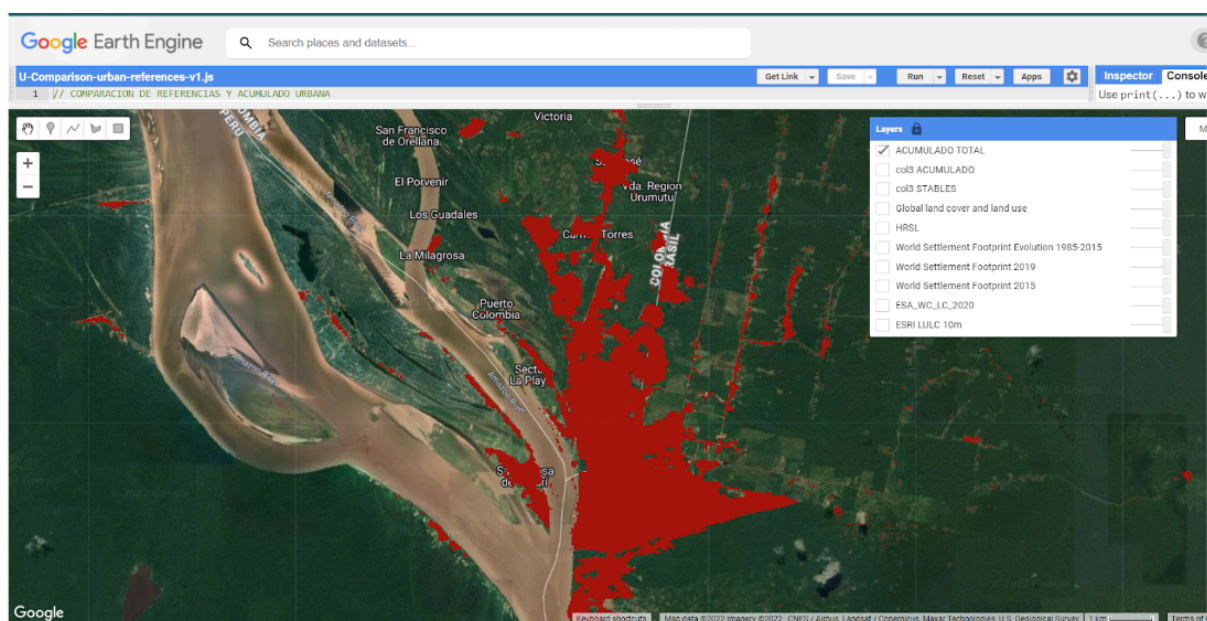
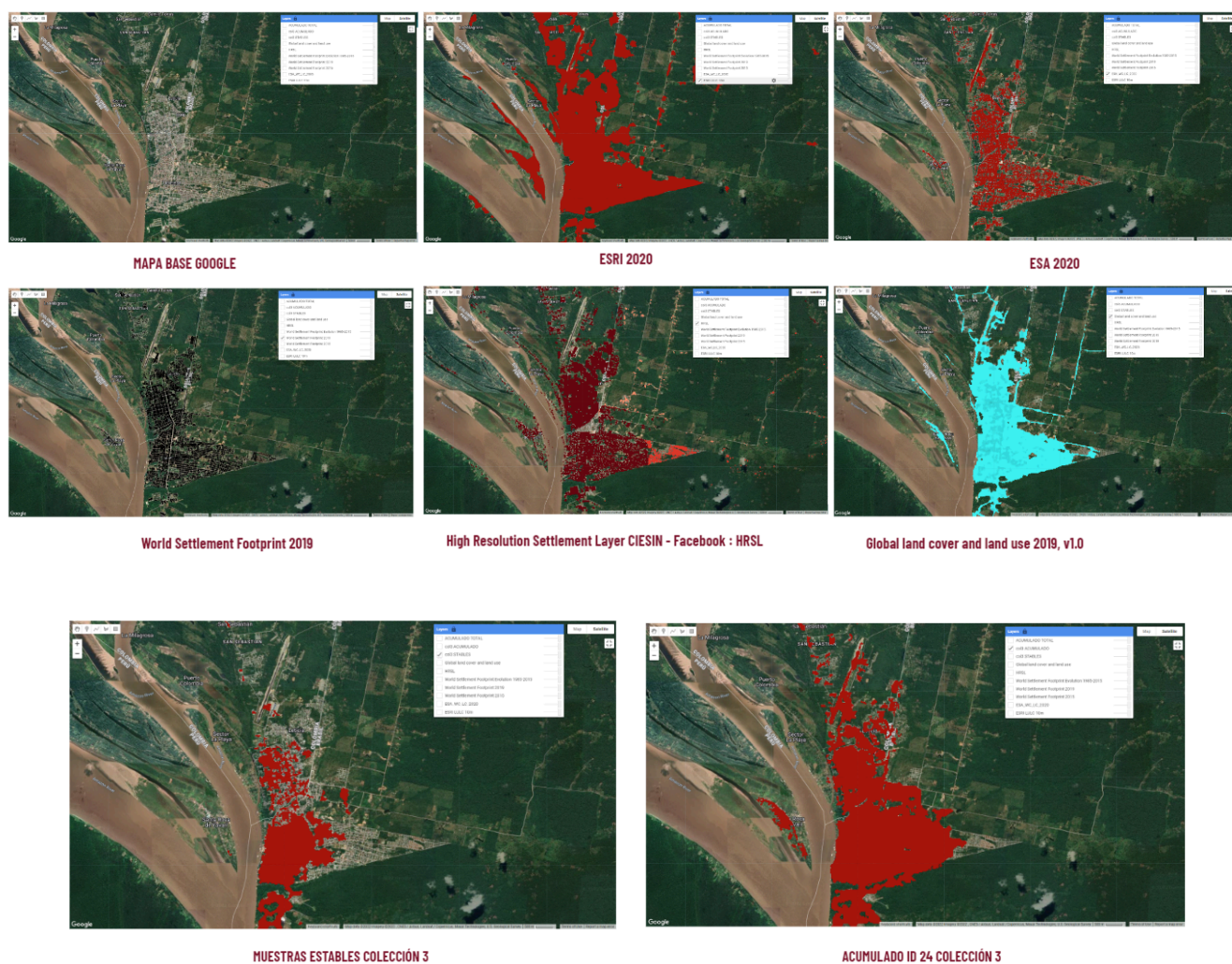


Figura 4. Fuentes de referencia disponibles para el área de estudio de Mapbiomas Perú.

Las Tabla 6 y 7 describen la información secundaria empleada como fuente de referencia en el proceso de clasificación de infraestructura urbana.

Tabla 6. Información empleada como referencia global en el proceso de clasificación de infraestructura urbana.

Referencias Globales	
País	Perú
Ref1_stable_pixel_of_urban_Col4	
Ref2_accumulated_of_urban_Col4	●
Ref3_ESRI_Built_Area	
Ref4_ESA_WorldCover_project_2020_Built_up	●
Ref5_World Settlement Footprint 2015	
Ref6_World Settlement Footprint 2019	
Ref7_World Settlement Footprint Evolution 1985-2015	
Ref8_Mapa_densidad_población_alta_resolución_CIESIN_Fac ebook	
Ref9_Global_land_cover_and_use_2019	

Fuente: Elaboración propia

Tabla 7. Información empleada como referencia nacional en el proceso de clasificación de infraestructura urbana.

País	Referencias nacionales	Fuente
Perú	Centros poblados, pueblos formalizados, redes viales departamentales, nacionales y vecinales.	Ministerio de Educación - MINEDU (2020), Organismo de Formalización de la Propiedad Informal - COFOPRI (2015), Ministerio de Transportes y Comunicaciones - MTC (2018), OpenStreetMap (2021)

Fuente: Elaboración propia

3.4.2. Muestras de entrenamiento

A partir de la integración de las fuentes de referencia descritas en la sección 3.4.1, se definió un área de clasificación destinada a la generación y aplicación de las muestras de entrenamiento para la clasificación de la infraestructura urbana (ID 24) y de la clase No

infraestructura urbana (ID 27). Esta delimitación permite restringir el proceso de clasificación a las áreas con información de referencia disponible y con potencial presencia de infraestructura urbana.

Los píxeles ubicados fuera del área de clasificación definida no fueron considerados durante el proceso de clasificación. Estos se mantuvieron sin clasificación dentro de este procedimiento, debido a que corresponden a áreas consideradas no urbanas o previamente asignadas a otras clases de la leyenda de MapBiomias. De esta manera, el proceso se concentró exclusivamente en las áreas donde existía información de referencia suficiente para diferenciar la infraestructura urbana de las áreas no urbanas.

3.4.3. Algoritmos de clasificación

Se implementó el algoritmo de aprendizaje automático bosques aleatorios (Random Forest) (Breiman, 2001), en la plataforma de Google Earth Engine. Se generaron muestras de entrenamiento y se clasificó posteriormente en función al comportamiento de los índices empleados y el apoyo sustentado en mapas de referencia disponibles a nivel regional como OpenStreetMap e información de referencia nacional y mundial.

El objetivo de la clasificación consistió en producir una capa binaria entre infraestructura urbana y áreas no urbanas; considerando únicamente dos posibilidades para cada píxel (1: Presencia de Infraestructura Urbana, 2: Ausencia de Infraestructura Urbana). La clasificación a partir de muestras de entrenamiento sobre los mosaicos Landsat se realizó por medio del algoritmo de clasificación Random Forest (RF) (Breiman, 2001).

La clasificación se realizó sobre las regiones de clasificación definidas para el mapa general de la Colección 4.0 con presencia de la clase de infraestructura urbana según fuentes de referencia conocidas e información de imágenes de alta resolución.

3.5. Post-clasificación

Debido a la naturaleza basada en píxeles del método de clasificación y el trabajo sobre una serie temporal extensa, se ejecutó un proceso de post-clasificación que incluye la aplicación de filtros temporales y morfológicos (filtro de relleno, espacial y de frecuencia) sobre la discriminación binaria de Infraestructura Urbana con el propósito de reducir inconsistencias temporales, reducir ruidos de clasificación menores a la unidad mínima de mapeo y llenar vacíos de información.

3.5.1. Llenado de vacíos de información - Filtro Gap fill

La secuencia de filtros para el tema transversal de infraestructura urbana comienza con el relleno de vacíos de información - *Gap fill* considerando que la extensión que compromete Mapbiomas Perú y las superficies urbanas a su vez experimentan condiciones atmosféricas y climáticas que resultan en mosaicos anuales con algunos píxeles sin información o ausencia de datos observados por el satélite ("gaps"). Este filtro tiene la capacidad de reducir estos vacíos residuales reemplazando el valor temporalmente más cercano. Cuando un píxel "futuro" carece de valor (sin datos), el filtro de Gap fill le asigna el valor del año más próximo al mismo. Este filtro hace una revisión de la serie donde primero llena vacíos haciendo un barrido de "atrás hacia adelante", donde

los vacíos son llenados con datos de los años próximos que anteceden al año sin datos. De haber vacíos remanentes, estos son llenados con datos del año más próximo precedente. Para cada píxel cuyo valor ha sido completado empleando este filtro, el cambio se registra en un archivo de metadata el cual registra la historia del píxel. Se pueden utilizar varios años para cubrir vacíos. Por lo tanto, las brechas de información solo persisten si un píxel dado se ha clasificado permanentemente como sin información en toda la serie temporal.

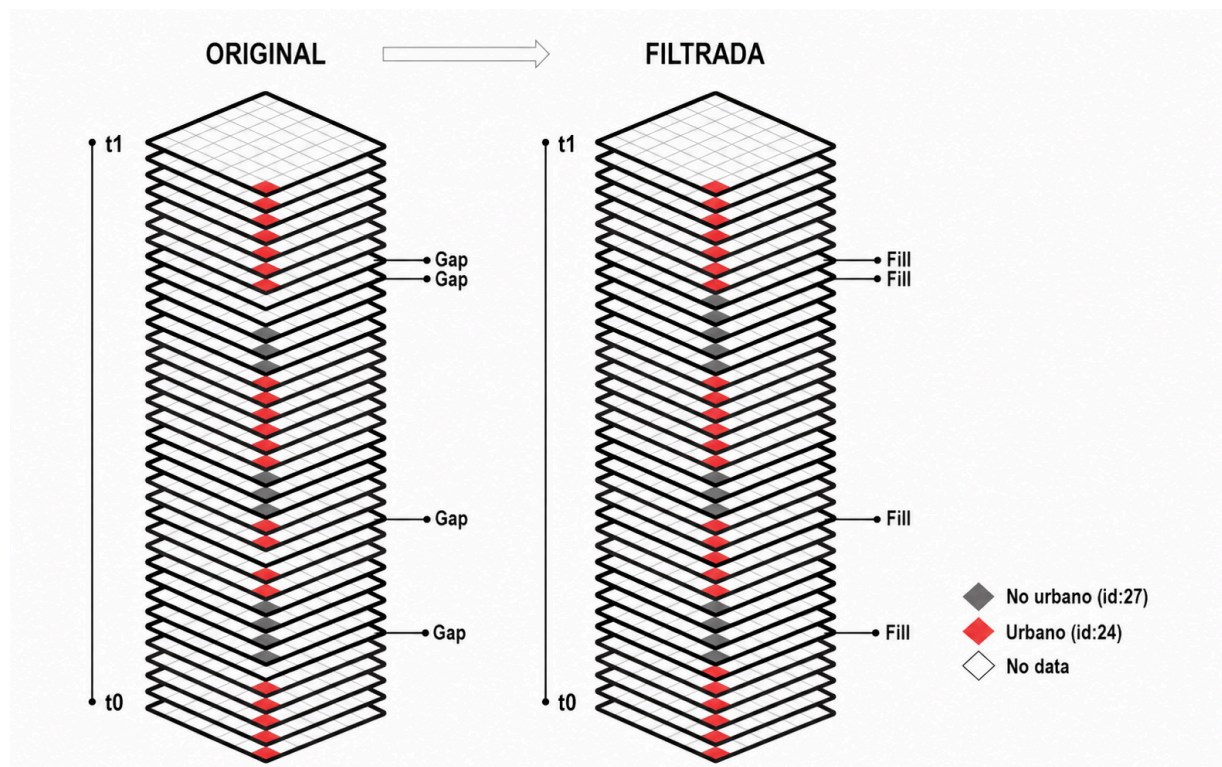


Figura 5. Esquema de funcionalidad de filtro Gap Fill, en donde t_0 representa el primer año y t_1 el último año.

3.5.2. Filtro Temporal

Se ejecutó un filtro temporal utilizando ventanas de 3, 4 y 5 años en toda la serie de tiempo. El filtro inspecciona el valor de cada píxel clasificado en relación al valor de ese píxel en clasificaciones temporalmente consecutivas. Para ello emplea una ventana móvil unidireccional que toma en consideración secuencias de clasificaciones de 3 a 5 años e identifica transiciones temporales no permitidas. El filtro temporal se aplica a cada píxel de todos los años de la colección. Dependiendo del año que la regla modificará, existen tres tipos de reglas:

Reglas generales (RG). Aplicadas a píxeles de años en posiciones intermedias en secuencias de 3 a 5 años. Esta regla se aplica únicamente en casos donde hay una inconsistencia temporal; por ejemplo, cuando secuencias de años consecutivos tienen valores idénticos a excepción del píxel en posición central. En estos casos, el filtro modificará el valor del píxel central para que guarde consistencia con los píxeles que le anteceden y suceden. En el caso de secuencias de 3 años, solo existe una opción de posición central o año intermedio. En el caso de secuencias de 4 o 5 años, existen dos o tres alternativas de posiciones centrales. Esta regla modifica los valores de las clasificaciones de los años 1986 al 2024.

Reglas de primer año (RP). Aplicadas únicamente al primer año de la serie temporal. Esta regla modifica los valores de la clasificación del año 1985.

Reglas de último año (RU). Aplicada al último año de la clasificación. Esta regla modifica los valores de la clasificación del año 2025.

De este modo, los filtros temporales reducen vacíos de información e inconsistencias temporales o cambios que no son posibles o no están permitidos.

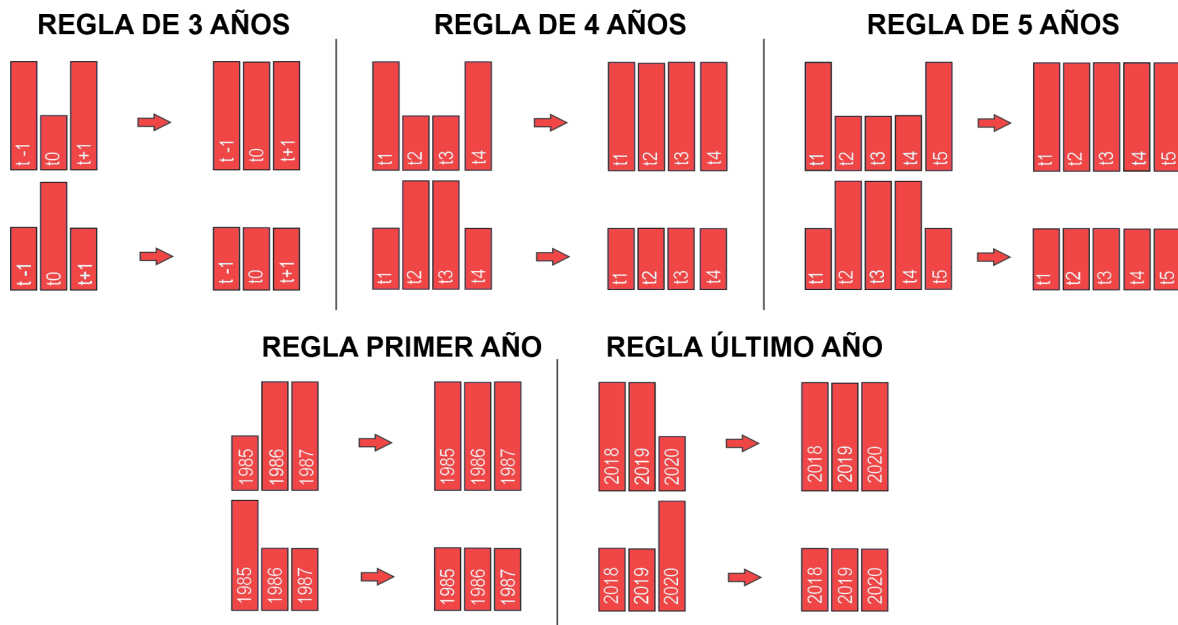


Figura 6. Esquema de funcionalidad de filtro temporal.

3.5.3. Filtro de frecuencia

Este filtro considera la ocurrencia de la clase a lo largo de la serie temporal para normalizar la trayectoria histórica de la clase. Teniendo en cuenta que el comportamiento de infraestructura urbana manifiesta una tendencia incremental y de expansión a lo largo de la serie se aplicaron dos filtros (primer y último año) con el fin de regular el aumento consistente de los píxeles urbanos y evitar fluctuaciones anómalas de un año a otro.

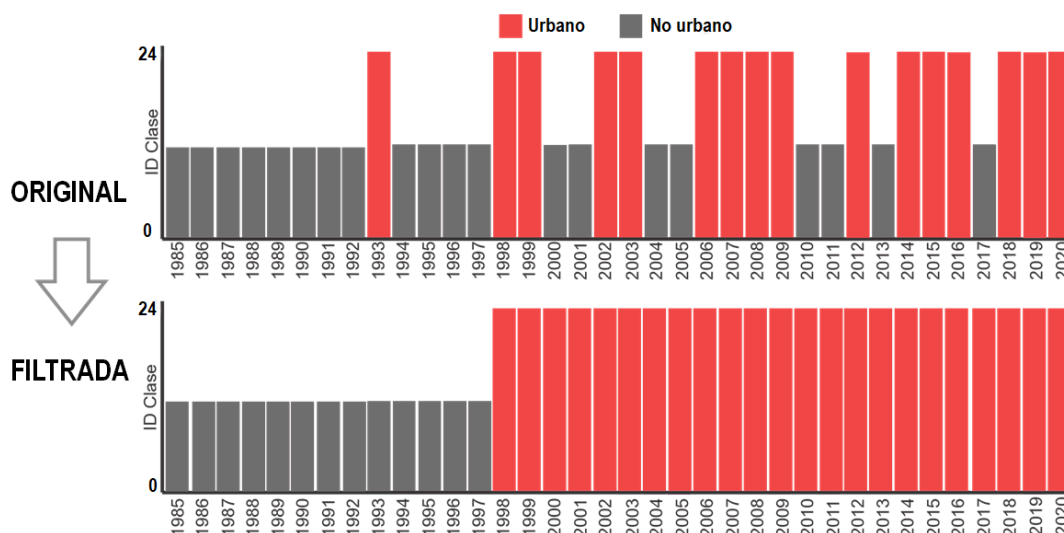


Figura 7. Esquema de funcionalidad de filtro frecuencia.

3.5.4. Filtro espacial

El último filtro de la secuencia aplicada en post-clasificación fue el filtro espacial basado en la función "connectedPixelCount" de Google Earth Engine. Esta función localiza píxeles conectados (vecinos) que comparten el mismo valor empleando una ventana móvil. Únicamente los píxeles que no comparten una conexión con un número predefinido de vecinos idénticos son considerados como píxeles aislados. En el caso de Mapbiomas Perú, la unidad mínima de mapeo fue definida como 0.3 ha (aproximadamente 3 píxeles). Consecuentemente, se requirió que por lo menos cinco píxeles estén conectados para cumplir con el criterio de conexión mínima. De este modo, el filtro espacial suaviza diferencias locales al eliminar píxeles aislados o de borde menores a 0.5 ha, incrementando la consistencia espacial de la clase.

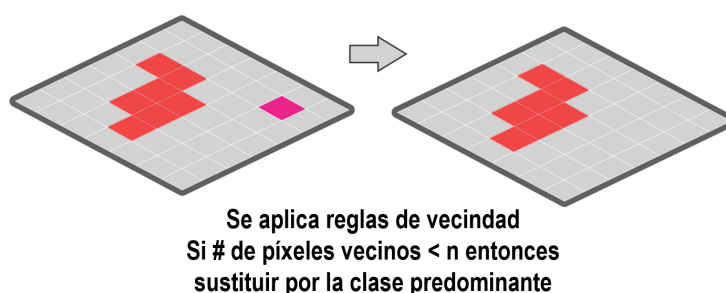


Figura 8. Esquema de funcionalidad de filtro espacial.

De manera complementaria, se emplearon herramientas y procedimientos adicionales de post-clasificación, entre ellos procesos de unión (join) con la colección anterior (Colección 3.0), con el propósito de aprovechar y conservar información previamente validada y con buen desempeño en la clasificación. Asimismo, se aplicaron ajustes específicos de carácter temporal y espacial en función de las características y necesidades identificadas en cada región o periodo analizado. Estas herramientas permitieron resolver inconsistencias puntuales, preservar patrones de clasificación consolidados y mejorar la continuidad y coherencia de las trayectorias de cambio a lo largo de la serie temporal. En este sentido, la secuencia de postclasificación no se estableció como un procedimiento rígido y uniforme para todo el territorio, sino como un conjunto de

herramientas aplicadas de manera contextual, cuya selección y configuración dependen de las condiciones espaciales y temporales de cada área, contribuyendo a optimizar la consistencia final de la clasificación.

3.6. Integración

Al realizar la clasificación de todas las regiones de clasificación se procedió a integrar estas mismas para así obtener un mapa nacional de playas.

3.7. Resumen metodológico

Los pasos de clasificación para la generación del transversal de infraestructura urbana se representan esquemáticamente en el siguiente gráfico. (ver Figura 9).

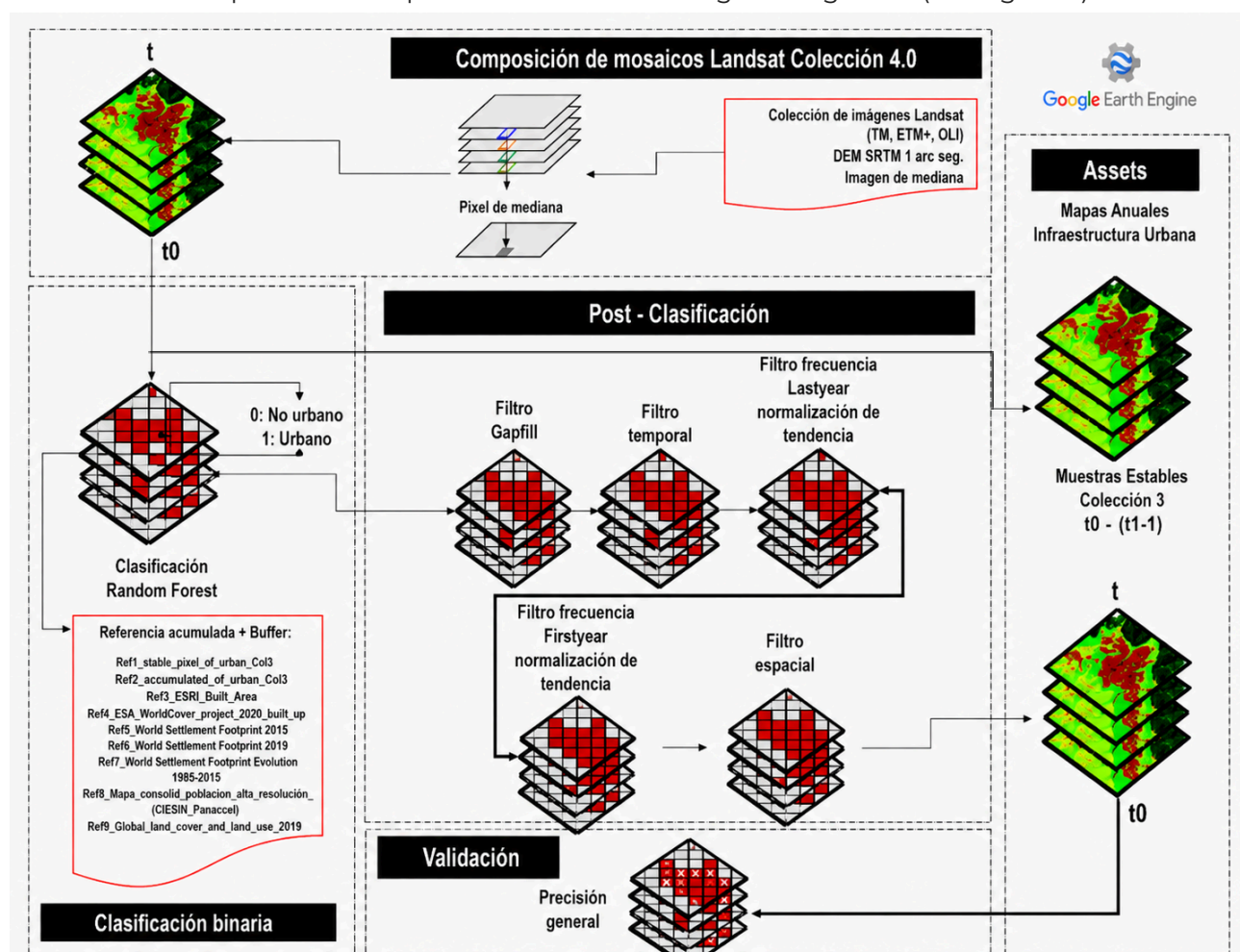


Figura 9. Flujo metodológico de la clasificación de Infraestructura Urbana Colección 4.0, en donde t_0 representa el primer año y t_1 el último año.

5. Referencias

Breiman, L. (2001). Random Forest. Statistics Department University of California Berkeley. 1-30.

Chen, J., Chen J., Liao, A., Cao, X., Chen, L., Chen, X., He, C., Han, G., Peng, S. & Lu, M. (2015). Global land cover mapping at 30 m resolution: a POK-based operational approach. ISPRS J. Photogramm. Remote Sens. 103, 7-27.

Gong, P., Wang, J., Yu, L., Zhao, Y., Liang, L., Niu, Z., Huang, X., Fu, H. & Liu, S. (2013). Finer resolution observation and monitoring of global land cover: first mapping results with Landsat TM and ETM+ data. Int. J. Remote Sens. 34, 2607-2654.

Olofsson, P.; Foody, G.M.; Herold, M.; Stehman, S.V.; Woodcock, C.E.; Wulder, M.A. (2014) Good Practices for Estimating Area and Assessing Accuracy of Land Change. Remote Sens. Environ. 148, 42–57, doi:10.1016/j.rse.2014.02.015.

Schneider, A., Friedl, M.A., Potere, D. (2010). Mapping global urban areas using MODIS 500-m data: new methods and datasets based on 'urban ecoregions'. Remote Sens. Environ. 114, 1773-1746.

Souza, C., Monteiro, D., Shimbo, J. & Azevedo, T. (2019). Apéndice Infraestrutura Urbana. Versión 1. Recuperado el 2 de Julio de 2021:https://mapbiomas-br-site.s3.amazonaws.com/Infraestrutura_Urbana__Appendix_-_A_TBD_Cole%C3%A7%C3%A3o_4_dez_2019.pdf

UCLG (2018). Amazonian Cities. Peer Learning about the sustainable use of terrestrial ecosystems #23. United Cities and Local Governments. Bolivia. 36 p.