

Clase 03: Fundamentos de datos geoespaciales

Tipos y estructuras de datos espaciales

Profesor: Francisco Parra O.

26 de agosto de 2025

USACH - Ingeniería Civil en Informática

Agenda

Datos vectoriales: puntos, líneas, polígonos

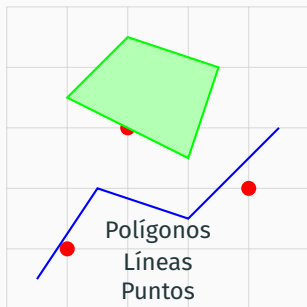
Modelo Vectorial: Fundamentos

Características:

- Representación discreta
- Geometrías precisas
- Topología explícita
- Atributos asociados

Ventajas:

- Alta precisión
- Eficiente en almacenamiento
- Análisis topológico



Puntos: Localizaciones Discretas

Características:

- Coordenadas X, Y (Z opcional)
- Sin dimensión espacial
- Múltiples atributos

Aplicaciones:

- Ubicación de sensores
- Puntos de interés (POI)
- Eventos geográficos
- Muestras de campo

```
1 from shapely.geometry import
    Point
2 import geopandas as gpd
3
4 # Crear punto
5 estacion = Point(-70.651,
    -33.438)
6 print(f"X: {estacion.x}")
7 print(f"Y: {estacion.y}")
8
9 # GeoDataFrame con puntos
10 puntos = gpd.GeoDataFrame({
11     'id': [1, 2, 3],
12     'tipo': ['sensor', '
    muestra', 'POI'],
13     'geometry': [
14         Point(-70.651,
15             -33.438),
16         Point(-70.649,
17             -33.437),
18         Point(-70.652,
19             -33.439)
```

Líneas: Conexiones y Redes

Características:

- Secuencia de vértices
- Longitud medible
- Dirección opcional
- Conectividad de red

Aplicaciones:

- Redes viales
- Ríos y cursos de agua
- Líneas de transmisión
- Rutas de transporte

```
1 from shapely.geometry import
   LineString
2
3 # Crear l nea
4 ruta = LineString([
5     (-70.651, -33.438),
6     (-70.649, -33.437),
7     (-70.648, -33.439),
8     (-70.650, -33.441)
9 ])
10
11 # Propiedades
12 print(f"Longitud: {ruta.length
        }")
13 print(f"Vertices: {len(ruta.
        coords)}")
14
15 # Operaciones
16 punto_medio = ruta.interpolate
        (0.5,
17         normalized=True)
```

Polígonos: Áreas y Regiones

Características:

- Anillo exterior cerrado
- Posibles huecos internos
- Área y perímetro
- Relaciones topológicas

Aplicaciones:

- Límites administrativos
- Parcelas/predios
- Zonas de cobertura
- Áreas de influencia

```
1 from shapely.geometry import
    Polygon
2
3 # Crear pol gono
4 manzana = Polygon([
5     (-70.650, -33.440),
6     (-70.648, -33.440),
7     (-70.648, -33.438),
8     (-70.650, -33.438),
9     (-70.650, -33.440)
10 ])
11
12 # Propiedades geom tricas
13 print(f"Area: {manzana.area}")
14 print(f"Perimetro: {manzana.
    length}")
15
16 # Operaciones espaciales
17 edificio = Point(-70.649,
    -33.439)
18 print(manzana.contains(
    edificio))
```

Datos raster: grillas y resolución

Características:

- Matriz regular de celdas
- Resolución espacial fija
- Valores continuos o discretos
- Múltiples bandas



Matriz de pixeles

Ventajas:

- Datos continuos
- Análisis de superficie
- Teledetección

Concepto clave:

- Tamaño del píxel en terreno
- Trade-off: detalle vs. tamaño
- Escala de análisis

Resoluciones típicas

- Landsat: 30m
- Sentinel-2: 10m
- PlanetScope: 3m
- WorldView: 0.3m

```
1 import rasterio
2 import numpy as np
3
4 # Abrir raster
5 with rasterio.open('imagen.tif
6     ') as src:
7     # Metadatos
8     print(f"CRS: {src.crs}")
9     print(f"Res: {src.res}")
10    print(f"Bounds: {src.
11        bounds}")
12
13    # Leer banda
14    banda1 = src.read(1)
15
16    # Estadísticas
17    print(f"Min: {banda1.min()}")
18    print(f"Max: {banda1.max()}")
19    print(f"Mean: {banda1.mean()}")
```

Bandas Espectrales

Imágenes multispectrales:

- RGB (visible)
- Infrarrojo cercano (NIR)
- Infrarrojo medio (SWIR)
- Térmico (TIR)

Índices espectrales:

- NDVI (vegetación)
- NDWI (agua)
- NDBI (construcciones)

```
1 import rasterio
2 import numpy as np
3
4 # Abrir bandas
5 with rasterio.open('B4_red.tif') as red:
6     b4 = red.read(1).astype(float)
7
8 with rasterio.open('B5_nir.tif') as nir:
9     b5 = nir.read(1).astype(float)
10
11 # Calcular NDVI
12 ndvi = (b5 - b4) / (b5 + b4 + 1e-10)
13
14 # Clasificar vegetación
15 vegetacion = ndvi > 0.3
16 agua = ndvi < 0
17 suelo = (ndvi >= 0) & (ndvi <=
```

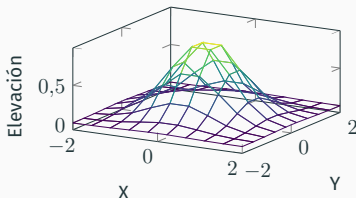
Modelos de Elevación Digital (DEM)

Tipos de DEM:

- DSM: Superficie con objetos
- DTM: Terreno sin objetos
- Derivados: pendiente, aspecto

Aplicaciones:

- Análisis hidrológico
- Visibilidad
- Modelado 3D
- Riesgo de inundación



Fuentes de DEM:

- SRTM (30m global)
- ASTER GDEM (30m)
- LiDAR (alta precisión)

Formatos de archivos comunes

Formatos Vectoriales

| Formato | Características | Uso |
|------------|-----------------------------------|----------------|
| Shapefile | Estándar ESRI, múltiples archivos | Universal |
| GeoJSON | Texto JSON, web-friendly | Web mapping |
| GeoPackage | SQLite, todo-en-uno | Moderno, móvil |
| KML/KMZ | XML, Google Earth | Visualización |
| PostGIS | Base de datos espacial | Producción |

Recomendación

- Intercambio: GeoPackage ¿ Shapefile
- Web: GeoJSON para datos pequeños
- Producción: PostGIS para grandes volúmenes

Shapefile: El Estándar Legacy

Componentes obligatorios:

- .shp - geometrías
- .shx - índice espacial
- .dbf - atributos

Opcionales:

- .prj - proyección
- .cpg - encoding
- .qpj - QGIS projection

Limitaciones:

- Nombres campo: 10 chars
- Tamaño máximo: 2GB

```
1 import geopandas as gpd
2
3 # Leer shapefile
4 gdf = gpd.read_file('comunas.shp')
5
6 # Explorar estructura
7 print(gdf.head())
8 print(gdf.crs)
9 print(gdf.geometry.type.unique())
10
11 # Filtrar y guardar
12 santiago = gdf[gdf['COMUNA']
13               == 'Santiago']
14 santiago.to_file('santiago.shp')
15
16 # Convertir a otros formatos
17 gdf.to_file('comunas.geojson',
18            driver='GeoJSON')
19 gdf.to_file('comunas.gpkg',
```

Ventajas:

- Legible por humanos
- Soporte nativo web
- Un solo archivo
- Estándar RFC 7946

Estructura:

- FeatureCollection
- Features
- Geometry + Properties
- CRS:84 (WGS84)

```
1 {  
2   "type": "FeatureCollection",  
3   "features": [  
4     {  
5       "type": "Feature",  
6       "geometry": {  
7         "type": "Point",  
8         "coordinates":  
9           [-70.651, -33.438]  
10        },  
11       "properties": {  
12         "nombre": "USACH",  
13         "tipo": "Universidad",  
14         "estudiantes": 22000  
15       }  
16     }  
17   ]  
18 }
```

Listing 7: Ejemplo GeoJSON

Formatos Raster

| Formato | Características | Uso |
|---------|-------------------------|--------------|
| GeoTIFF | TIFF + georeferencia | Universal |
| COG | Cloud Optimized GeoTIFF | Web/cloud |
| NetCDF | Multidimensional | Clima/tiempo |
| HDF5 | Jerárquico, comprimido | Satélites |
| JP2000 | Compresión wavelet | Ortofotos |

Consideraciones:

- Compresión: sin pérdida vs con pérdida
- Pirámides: visualización multiescala
- Tiles: acceso eficiente a porciones

Cloud Optimized GeoTIFF (COG)

Optimizaciones:

- Tiles internos
- Overviews (pirámides)
- HTTP range requests
- Compresión eficiente

Beneficios:

- Streaming parcial
- Sin descarga completa
- Visualización rápida
- Cloud-native

```
1 import rasterio
2 from rasterio.crs import CRS
3
4 # Convertir a COG
5 gdal_translate input.tif
6     output_cog.tif \
7     -of COG \
8     -co COMPRESS=LZW \
9     -co BLOCKSIZE=512
10
11 # Leer COG desde URL
12 import rasterio
13 from rasterio.windows import
14     Window
15
16 url = 'https://example.com/cog
17     .tif'
18 with rasterio.open(url) as src
19 :
20     # Leer solo una ventana
21     window = Window(0, 0, 512,
22                     512)
```

Atributos y geometrías

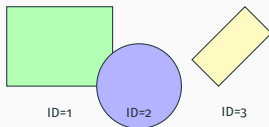
Modelo relacional espacial:

- Tabla = Feature Class
- Fila = Feature
- Columna geométrica especial
- Índice espacial

| ID | Nombre | Geometry |
|----|--------|--------------|
| 1 | Parque | POLYGON(...) |
| 2 | Plaza | POLYGON(...) |
| 3 | Lago | POLYGON(...) |

Tipos de atributos:

- Identificadores
- Descriptivos
- Numéricos
- Temporales
- Relacionales



GeoPandas: DataFrames Espaciales

Extensión de Pandas:

- GeoDataFrame
- GeoSeries
- Operaciones vectorizadas
- Integración con ecosistema

Funcionalidades:

- Joins espaciales
- Agregaciones

- Visualización

```
1 import geopandas as gpd
2 import matplotlib.pyplot as plt
3
4 # Cargar datos
5 comunas = gpd.read_file('
    comunas.shp')
6 puntos = gpd.read_file('
    colegios.geojson')
7
8 # Join espacial
9 colegios_por_comuna = gpd.
    sjoin(
10     puntos, comunas,
11     predicate='within'
12 )
13
14 # Agregación
15 resumen = colegios_por_comuna.
    groupby(
16     'COMUNA'
17 ).size()
```

Operaciones Espaciales Fundamentales

Operaciones geométricas:

- Buffer
- Intersección
- Unión
- Diferencia
- Simplificación

Relaciones espaciales:

- Contains/Within
- Intersects
- Touches
- Overlaps

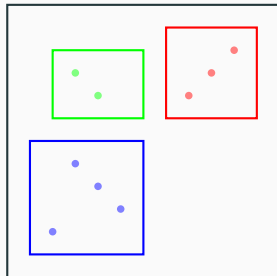
```
1 from shapely.ops import
    unary_union
2 import geopandas as gpd
3
4 # Buffer
5 zonas_influencia = gdf.buffer
    (100)
6
7 # Intersección
8 interseccion = gdf1.overlay(
    gdf2,
9                                     how
    ='intersection')
10
11 # Unión de geometrías
12 union_total = unary_union(gdf.
    geometry)
13
14 # Consultas espaciales
15 cerca_metro = puntos[
16     puntos.distance(estacion)
    < 500
```

R-tree (Rectangle tree):

- Estructura jerárquica
- Bounding boxes
- Búsqueda eficiente
- $O(\log n)$ promedio

Aplicaciones:

- Consultas de proximidad
- Joins espaciales
- Intersecciones
- KNN espacial



R-tree structure

Reduce búsquedas de $O(n)$ a $O(\log n)$

Validación y Limpieza Geométrica

Problemas comunes:

- Self-intersections
- Duplicados
- Gaps/Overlaps
- Slivers
- Topología inválida

Herramientas:

- Shapely: `is_valid`
- Buffer(0) trick

```
1 import geopandas as gpd
2 from shapely.validation import
  explain_validity
3
4 # Verificar validez
5 gdf['valido'] = gdf.geometry.
  is_valid
6
7 # Explicar problemas
8 invalidos = gdf[~gdf['valido']
  ]
9 for idx, row in invalidos.
  iterrows():
10     print(explain_validity(row
  .geometry))
11
12 # Corregir con buffer(0)
13 gdf['geometry'] = gdf.geometry
  .buffer(0)
14
15 # Eliminar slivers
16 gdf = gdf[gdf.geometry.area >
```


Sistemas de Referencia de Coordenadas (CRS)

Componentes:

- Datum (modelo de la Tierra)
- Proyección cartográfica
- Unidades de medida
- Códigos EPSG

CRS comunes:

- WGS84 (EPSG:4326)
- Web Mercator (EPSG:3857)
- UTM zonas
- Lambert Conformal

Chile continental:

- EPSG:32718 (UTM 18S)
- EPSG:32719 (UTM 19S)
- EPSG:5361
(SIRGAS-Chile)

Transformaciones:

- Reproyección
- Cambio de datum
- Distorsiones inevitables

Machine Learning Espacial

Particularidades:

- Autocorrelación espacial
- Primera ley de Tobler
- Cross-validation espacial
- Feature engineering espacial

Aplicaciones:

- Predicción de precios

```
1 from sklearn.ensemble import
    RandomForestRegressor
2 import geopandas as gpd
3
4 # Features espaciales
5 gdf['dist_centro'] = gdf.
    distance(centro)
6 gdf['dist_metro'] = gdf.
    distance(metro)
7 gdf['n_vecinos'] = gdf.buffer
    (500).apply(
8     lambda x: puntos.within(x)
        .sum()
9 )
10
11 # Lag espacial
12 from libpysal.weights import
    KNN
13 w = KNN.from_dataframe(gdf, k
    =5)
14 gdf['precio_lag'] = w.lag(gdf[
    'precio'])
```

Resumen: Vector vs Raster

| Aspecto | Vector | Raster |
|----------------|------------------------|-----------------------|
| Estructura | Objetos discretos | Matriz continua |
| Precisión | Alta | Depende de resolución |
| Almacenamiento | Eficiente para objetos | Grande para áreas |
| Topología | Explícita | Implícita |
| Análisis | Redes, buffers | Álgebra de mapas |
| Visualización | Escalable | Pixelada al zoom |
| Casos de uso | Catastro, redes | Teledetección, DEM |

Integración Vector-Raster:

- Rasterización: vector \rightarrow raster
- Vectorización: raster \rightarrow vector
- Zonal statistics: resumen raster por polígono
- Point sampling: extracción de valores raster

Ejercicio Práctico Integrador

Tarea: Analizar ubicación óptima para nuevo colegio

Datos disponibles:

- Manzanas censales (vector)
- Colegios existentes (puntos)
- Red vial (líneas)
- Población por edad (raster)
- Elevación (DEM)

Criterios:

1. Máxima población 5-18 años

```
1 # 1. Preparar datos
2 manzanas = gpd.read_file('
    manzanas.shp')
3 colegios = gpd.read_file('
    colegios.geojson')
4 vias = gpd.read_file('vias.shp
    ')
5
6 # 2. Crear buffers
7 buffer_colegios = colegios.
    buffer(500)
8 buffer_vias = vias.buffer(100)
9
10 # 3. reas candidatas
11 candidatas = manzanas.copy()
12 candidatas = candidatas[
13     ~candidatas.intersects(
14         buffer_colegios.
15         unary_union
16     )
17 ]
```

Actividades Prácticas

Para implementar en el laboratorio:

1. Exploración de datos vectoriales

- Cargar shapefile de comunas de Santiago
- Calcular área y perímetro
- Identificar comuna más grande

2. Análisis raster básico

- Cargar imagen satelital
- Calcular NDVI
- Clasificar cobertura vegetal

3. Operaciones espaciales

- Crear buffer de 500m alrededor de estaciones de metro
- Contar puntos de interés dentro de cada buffer
- Hacer overlay de dos capas vectoriales

Próxima clase:

Jueves: Sistemas de Referencia Espacial (CRS) + Lab 1

¿Preguntas?

francisco.parra.o@usach.cl

Material disponible en:
Plataforma del curso

Próxima sesión:
Jueves - CRS y Laboratorio 1