Propuesta de metodología de clasificación de objetos basado en técnicas de Deep Learning usando datos multi-vista Propuesta de tesis

Andrés Cruz y Corro Armenta acruzycorro@inaoep.mx

Instituto Nacional de Astrofísica, Óptica y Electrónica

Noviembre 2018

Introducción

Propuesta d

Cruz y Corro, A.

Las plataformas satelitales y aéreas actuales proveen de valiosos datos hiperespectrales para el análisis de imágenes en áreas tan distintas como la agricultura [10], mineralogía [13], física [5], astronomía [7] y ciencias ambientales [12, 2].

En todos estos campos (entre otros) se desea hacer cierta clasificación a nivel de pixeles y extraer después *features*.

Problemática

Propuesta d

Cruz y Corro, A.

Sin embargo, los datos hiperespectrales sufren de varias desventajas, principalmente [3]:

- 1 Alta dimensionalidad,
- 2 Variaciones espaciales en la firma espectral,
- Alto costo de etiquetado¹ para las muestras, y
- 4 La variación en la calidad de los datos de entrada

¹Ya sea en tiempo de entrenamiento o clasificación de datos de entrenamiento [6]

Problemática

Propuesta d

Cruz y Corro, A.

Por otro lado, el análisis y adquisición usual de imágenes sufren de los siguientes problemas:

- 1 Relativa baja resolución espacial (para imágenes satelitales)²
- 2 Dependencia de datos *raster* para producir objetos vectoriales en Sistemas de Información Geográfica [6]
- 3) Alto tiempo de respuesta/toma de decisiones

²Por ejemplo, en [4, p.2099] se tiene una resolución espacial de 18m.

Propuesta d

Cruz y Corro, A.

Genera

Presentar una metodología de análisis de imágenes con base en datos multi-vista usando técnicas de Deep Learning que permita el uso de materiales de bajo costo y corto tiempo de respuesta para la toma de decisiones.

Propuesta d

Cruz y Corro, A.

Particulares

• Generar un procedimiento de análisis de imágenes obtenidas desde una plataforma de baja altitud y alta resolución espacial,

Propuesta c

Cruz y Corro, A.

Particulares

- Generar un procedimiento de análisis de imágenes obtenidas desde una plataforma de baja altitud y alta resolución espacial,
- 2 Analizar la viabilidad del uso de cámaras de bajo costo para la obtención de datos multi-vista

Propuesta d

Cruz y Corro, A.

Particulares

- Generar un procedimiento de análisis de imágenes obtenidas desde una plataforma de baja altitud y alta resolución espacial,
- 2 Analizar la viabilidad del uso de cámaras de bajo costo para la obtención de datos multi-vista
- 3 Analizar la precisión del procedimiento propuesto en la detección y monitoreo de especies invasivas en cultivos de interés comercial

Estado del arte

Propuesta d

Cruz y Corro, A.

Se han usado las siguientes técnicas:

- Romero, Gatta y Camps-Valls [15]: Uso de pre-entrenamiento en redes convolucionales para extracción de features en imágenes satelitales;
- Chen et al. [4]: Clasificación de imágenes satelitales usando técnicas de Deep Learning³
- Kussul et al. [9]: Clasificación de cultivos mediante imágenes satelitales usando redes neuronales multinivel;
- Liu et al. [11]: Extracción de datos multi-vista desde baja altitud (300 m) y con alta resolución espacial (6.2 cm/pixel);

³Auto-Encoders y Stacked Auto-Encoder < □ > < 圖 > < 圖 > < 圖 > > ■ → o a ○

Estado de la técnica

Propuesta d

- Yongliang et al. [17]: Uso de redes neuronales para análisis y clasificación de tatuajes;
- Zhou et al. [18]: Análisis de imágenes médicas mediante redes imagen-a-imagen;
- Avendi, Jafarkhani y Kheradvar [1]: Segmentación de imágenes cardiacas y obtención de regiones de interés médico;
- Tappen et al. [16]: Entrenamiento de redes neuronales con clusters de etiquetas o categorías;

Metodología

Propuesta d tesis

- Evaluación de clasificadores (según estado del arte, Random Forest, Support Vector Machine, Fully Convolutional Network, Deep-Convolutional Neural Network)
- Generación de datos multi-vista
 - Calibración de cámara
 - Proyección de coordenadas-imagen a coordenadas-DSM (4 pasos, véase Liu *et al.* [11])
- Modelado de terreno vía BDRF⁴ para generar clasificaciones
- (Pre-)Entrenamiento de una Red Neuronal, usando los clasificadores descritos

⁴Bidirectional Reflectance Distribution Function

Ejemplo de clasificación con datos multi-vista

Propuesta d

Cruz y Corro. A.

De Liu et al. [11, p.8-12]:

- Selección de muestra (ortoimágenes)
- 2 Extracción de features:
 - Espectrales
 - De textura (máximos, mínimos, desviaciones...)
- 3 Generación de clasificadores:
 - Desde características espectrales,
 - Desde características texturales,
 - Desde reconstrucción de imagen via BRDF (véase Koukal, Atzberger y Schneider [8])
- 4) Validación cruzada con todos los experimentos

Propuesta d

Cruz y Corro, A.

> Se propone el uso del Análisis de Imágenes Basado en Objetos Geográficos [6]

• El objetivo primario de GEOBIA no es la construcción de herramientas. . .

Propuesta d

Cruz y Corro, A.

> Se propone el uso del Análisis de Imágenes Basado en Objetos Geográficos [6]

- El objetivo primario de GEOBIA no es la construcción de herramientas...
- o más bien la generación de información geográfica...

Propuesta d

Cruz y Corro, A.

> Se propone el uso del Análisis de Imágenes Basado en Objetos Geográficos [6]

- El objetivo primario de GEOBIA no es la construcción de herramientas...
- o más bien la generación de información geográfica...
- · basado en datos de percepción remota...

Propuesta d

Cruz y Corro, A.

Se propone el uso del Análisis de Imágenes Basado en Objetos Geográficos [6]

- El objetivo primario de GEOBIA no es la construcción de herramientas...
- o más bien la generación de información geográfica...
- o basado en datos de percepción remota...
- o de la que se puede obtener inteligencia.⁵

⁵De acuerdo a los autores: "información geográfica que permite al usuario percibir, interpretar y responder de forma efectiva a algún tema específico."

GEOBIA: Análisis FODA (resumen)

Propuesta d

Cruz y Corro, A.

Fortalezas Conceptualización de objetos "en forma humana"

Los objetos-imagen poseen características que

no poseen los pixeles

Los objetos-imagen se integran mejor a SIGs

(vectores, no raster)

Creciente disponibilidad de software disponible

al público [14]

Debilidades La segmentación no es un problema bien

definido (no hay solución única)

Referencias y bibliografía I

Propuesta d

- [1] Michael Rashidi Avendi, Hamid Jafarkhani y Arash Kheradvar. "Automated segmentation of organ chambers using deep learning methods from medical imaging". US20170109881A1. University of California. 2017. URL:
 - https://patents.google.com/patent/US20170109881A1 (visitado 20-11-2018).
- [2] Jose M. Bioucas-Dias *et al.* "Hyperspectral Remote Sensing Data Analysis and Future Challenges". En: *IEEE Geoscience and Remote Sensing Magazine* 1.2 (jun. de 2013), págs. 6-36. DOI: 10.1109/mgrs.2013.2244672.

Referencias y bibliografía II

- G. Camps-Valls y L. Bruzzone. "Kernel-based methods for hyperspectral image classification". En: IEEE Transactions págs. 1351-1362. DOI: 10.1109/tgrs.2005.846154.
- [4] Yushi Chen et al. "Deep Learning-Based Classification of Hyperspectral Data". En: IEEE Journal of Selected Topics
 - 10.1109/jstars.2014.2329330
- Ray Egerton. Electron Energy-Loss Spectroscopy in the Electron Microscope. Springer US, 29 de jul. de 2011. URL: https://www.ebook.de/de/product/16829983/ray egerton electron energy loss spectroscopy in the electron microscope.html

Referencias y bibliografía III

- G. J. Hay y G. Castilla. "Geographic Object-Based Image Analysis (GEOBIA): A new name for a new discipline". En: 978-3-540-77057-2. DOI: 10.1007/978-3-540-77058-9 4. URL: https://www.amazon.com/Object-Based-Image-Analysis-Knowledge-Driven-Geoinformation/dp/3540770577?SubscriptionId= AKIAIOBINVZYXZQZ2U3A&tag=chimbori05-20&linkCode=xm2&camp=2025&creative=165953& creativeASIN=3540770577
- E. Keith Hege et al. "Hyperspectral imaging for astronomy and space surviellance". En: Imaging Spectrometry IX. 2004. DOI: 10.1117/12.506426.

Referencias y bibliografía IV

Propuesta d

- [8] Tatjana Koukal, Clement Atzberger y Werner Schneider. "Evaluation of semi-empirical BRDF models inverted against multi-angle data from a digital airborne frame camera for enhancing forest type classification". En:

 Remote Sensing of Environment 151 (ago. de 2014), págs. 27-43. DOI: 10.1016/j.rse.2013.12.014.
 - [9] Nataliia Kussul et al. "Deep Learning Classification of Land Cover and Crop Types Using Remote Sensing Data". En: IEEE Geoscience and Remote Sensing Letters 14.5 (mayo de 2017), págs. 778-782. DOI: 10.1109/lgrs.2017.2681128.

Referencias y bibliografía V

'ropuesta de tesis Cruz y Corro, A.

- [10] F. M. Lacar, M. M. Lewis e I. T. Grierson. "Use of hyperspectral imagery for mapping grape varieties in the Barossa Valley, South Australia". En: IGARSS 2001. Scanning the Present and Resolving the Future. Proceedings. IEEE 2001 International Geoscience and Remote Sensing Symposium (Cat. No.01CH37217). IEEE DOI: 10.1109/igarss.2001.978191.
- [11] Tao Liu *et al.* "Evaluating the potential of multi-view data extraction from small Unmanned Aerial Systems (UASs) for object-based classification for Wetland land covers". En: *GIScience & Remote Sensing* (jul. de 2018), págs. 1-30. DOI: 10.1080/15481603.2018.1495395.

Referencias y bibliografía VI



- [12] Tim J. Malthus y Peter J. Mumby. "Remote sensing of the coastal zone: An overview and priorities for future research". En: *International Journal of Remote Sensing* 24.13 (ene. de 2003), págs. 2805-2815. DOI: 10.1080/0143116031000066954.
- [13] Freek van der Meer. "Analysis of spectral absorption features in hyperspectral imagery". En: International Journal of Applied Earth Observation and Geoinformation 5.1 (feb. de 2004), págs. 55-68. DOI: 10.1016/j.jag.2003.09.001.
- [14] M. Neubert, H. Herold y G. Meinel. "Evaluation of remote sensing image segmentation quality-further results and concepts". En: International Archives of Photogrammetry, Remote Sensing and Spatial Information Sciences 36.4/C42 (2006).

Referencias y bibliografía VII

Propuesta d

- [15] Adriana Romero, Carlo Gatta y Gustau Camps-Valls. "Unsupervised Deep Feature Extraction for Remote Sensing Image Classification". En: *IEEE Transactions on Geoscience and Remote Sensing* 54.3 (mar. de 2016), págs. 1349-1362. DOI: 10.1109/tgrs.2015.2478379.
- [16] Marshall Friend Tappen et al. "Cluster-trained machine learning for image processing". US9704054B1. Amazon Technologies Inc. 2017. URL: https://patents.google.com/patent/US9704054B1 (visitado 20-11-2018).

Referencias y bibliografía VIII

Propuesta d

- [17] Zhang Yongliang et al. "Tattoo image classification method based on deep learning". CN103996056A.

 Machine-translated by Google. 2014. URL:
 https://patents.google.com/patent/CN103996056A/en?
 q=deep+learning&q=image&q=analysis&oq=deep+
 learning+image+analysis (visitado 20-11-2018).
- [18] S. Kevin Zhou *et al.* "Deep image-to-image network learning for medical image analysis". US9760807B2. Siemens Healthcare GmbH. 2017. URL: https://patents.google.com/patent/US9760807B2 (visitado 20-11-2018).