UNIVERSIDAD DEL VALLE DE GUATEMALA CAMPUS CENTRAL FACULTAD DE INGENIERÍA



INICIATIVA ACADÉMICA DE VISIÓN POR COMPUTADORA

1 Identificación

Curso:	CC3102 – Visión por Computadora	Créditos:	4
Ciclo:	Primero	Requisitos:	Algoritmos y Estructuras de Datos
Año:	2025		Deep Learning
			Álgebra Lineal
Profesor:	Alan Reyes–Figueroa	Horario:	Martes 18:10-19:45 y jueves 17:20-18:55
Email:	agreyes	Sala:	CIT-541 y CIT-301.

Sitio Web del Curso:

• https://pfafner.github.io/cv2025

Office Hours:

• Por solicitud del estudiante, o pueden enviar sus dudas por correo electrónico.

2 Descripción

Este es un curso introductorio a la visión computacional (CV). Inicialmente, haremos una revisión de las técnicas estándar usadas en el procesamiento de imágenes digitales, el diseño de filtros básicos y aplicaciones de transformaciones, las cuales sirven como base para el desarrollo de aplicaciones inteligentes asociadas a imágenes.

Aprenderemos y estudiaremos los algoritmos más comunes para la detección, extracción y comparación de características. Abordaremos también el estudio geométrico de imágenes de una vista (one-point-view) y de dos vistas (two-point-view), y sus transformaciones asociadas. Estos algoritmos se utilizan para alinear y unir imágenes para crear una única imagen de una escena más grande, y para recrear escenas 3D a partir de imágenes planas.

Abordaremos también grandes temas como la clasificación y segmentación de imágenes, y estudiaremos los métodos actuales de aprendizaje automático para este objetivo, principalmente redes neuronales convolucionales. Abordaremos también temas como la detección de objetos en una imagen, así como estimación de movimiento y seguimiento de objetos con aprendizaje automático. Al final del curso y si el tiempo lo permite haremos un breve recorrido por metodologías y herramientas actuales de IA generativa, para producir imágenes a partir de descripciones.

El curso requiere madurez por parte del estudiante, pues se integran contenidos de muchos cursos de computación, matemática y estadística. Entre los prerrequisitos se encuentra tener un buen dominio de las técnicas vistas en los cursos de matemática discreta, grafos, álgebra lineal, programación y algoritmos, cálculo diferencial e integral, y estadística.

3 Competencias a Desarrollar

Competencias genéricas

- 1. Piensa de forma crítica y analítica.
- 2. Resuelve problemas de forma efectiva.
- 3. Desarrolla habilidades de investigación y habilidades de comunicación científica a través de seminarios y presentaciones ante sus colegas.

Competencias específicas

- 1.1 Identifica y conoce los aspectos fundamentales del procesamiento de imágenes y la visión computacional, para tener una visión global de los orígenes y motivaciones de ésta área.
- 1.2 Distingue el concepto de cámara, modelo de cámara, transformaciones proyectivas, filtro digital, convolución discreta, morfología, puntos característicos, alineación, entre otros.
- 1.3 Comprende y conoce la terminología común en las áreas de procesamiento de imágenes, visión por computadora, y redes neuronales convolucionales.
- 2.1 Evalúa correctamente los métodos más adecuados para abordar un problema relacionado con imágenes digitales, vídeos, así como sus usos prácticos, tomando en consideración limitantes de disponibilidad de datos.
- 2.2 Construye algoritmos específicos de visión por computadora para resolver eficientemente problemas computacionales asociados a imágenes o vídeo.
- 2.3 Utiliza un enfoque global para resolver problemas. Utiliza herramientas auxiliares en su solución, como álgebra lineal, estadística y ciencia de datos, lógica y algoritmos.
- 3.1 Desarrolla todas las etapas de un proyecto aplicado donde se realiza una implementación de algoritmos de visión computacional.
- 3.2 Escribe un reporte técnico sobre la solución de un problema aplicado. Concreta un análisis riguroso y conclusiones importantes.
- 3.3 Comunica de manera efectiva, en forma escrita, oral y visual, los resultados de su investigación.

4 Metodología Enseñanza Aprendizaje

El curso se desarrollará durante diecinueve semanas, con cuatro períodos semanales de cuarenta y cinco minutos para desenvolvimiento de la teoría, la resolución de ejemplos y problemas, comunicación didáctica y discusión. Se promoverá el trabajo colaborativo de los estudiantes por medio de listas de ejercicios.

El resto del curso promoverá la revisión bibliográfica y el auto aprendizaje a través de la solución de los ejercicios del texto, y problemas adicionales, y el desarrollo de una monografía. Se espera que el estudiante desarrolle su trabajo en grupo o individualmente, y que participe activamente y en forma colaborativa durante todo el curso.

5 Contenido

1. Procesamiento de imágenes: (6 semanas) Imágenes digitales. Principales formatos y tipos de imágenes. Formatos cromáticos y conversión entre ellos. Filtros y convolución. Diseño y efectos de filtros. Gradientes y líneas. Detección de bordes. Aplicaciones en restauración de imágenes.

Operadores morfológicos: opening, closing, top-hat. Transformaciones morfológicas. Esqueletización. Detección de componentes. Histogramas y ecualización. Algoritmos para segmentación binaria de una imagen.

Filtros de Gabor, bancos de filtros. Transformada de Fourier, transformada de Hough. Submustreo y efectos, aliasing y artefactos. Eliminación de artefactos. Pirámides. Filtros de Haar. Aplicaciones a detección de objetos.

- 2. Geometría de 1 y 2 vistas. (3 semanas) Transformaciones proyectivas y homografías. Modelos de cámaras. Matriz fundamental. Calibración de cámaras. Geometría epipolar, visión estéreo y profundidad.
- 3. Física y óptica de las imágenes. (1 semana) Formación de imágenes físicas y digitales. Cámaras y lentes. Color, luz y aberraciones ópticas. Espectro visible. Sensores biológicos y sensores digitales.
- 4. Alineación de imágenes. (2 semanas) Puntos característicos, Descriptores. Detección de esquinas. Algoritmos principales: SIFT, SURF. RANSAC. Aplicaciones para matching y stitching de imágenes. Construcción de panoramas.
- 5. Aprendizaje autómatico aplicado a imágenes. (6 semanas) Redes convolucionales (CNN o ConvNets). Tips para calibración y entrenamiento. Arquitecturas para clasificación de imágenes: AlexNet, ResNet, GoogleNet. Bag of Words y descriptores. Algoritmos de clasificación no-supervisada: K-means $et\ al.$

Arquitecturas para segmentación de imágenes: U-Net, Mask R-CNN. Otros algoritmos para segmentación. Detección de objetos. Arquitecturas para detección de objetos: Regional-CNN, ResNet-50, YOLO, YOLO2.

Estimación de movimiento y Flujo óptico: algoritmo de Horn-Schunk. Tracking y seguimiento de objetos: algoritmo de Lucas-Kanade.

GANS, IA generativa y métodos de difusión, aplicaciones y herramientas actuales para generación de imágenes (StableDiffussion, MidJourney, DaLL-e).

6 Bibliografía

Textos:

• R. Szeliski (2022). Computer Vision: Algorithms and Applications.

Referencias adicionales:

- R. Hartley y A. Zisserman (2009). Multiple View Geometry in Computer Vision.
- D. FOrsyth y J. Ponce (2000). Computer Vision: A Modern Approach.
- R. Gonzalez y R. Woods (1999). Digital Image Processing.

7 Actividades de evaluación

Actividad	Cantidad aproximada	Porcentaje
Laboratorios	4 a 6	20%
Proyectos	4	80%

8 Cronograma

2 Tipos y otro y otro 3 Trans Histo 4 Algor Segm 5 Opera Comp 6 Filtro 7 Detect filtro 8 Trans Aplic 9 Revis Filtro 10 Filtro de ob 11 Histo Detect 12 Detect méto 13 Revis Sema 14 Trans Fudat 15 Homo Pano	ducción y motivación al curso. Ejemplos de tareas unes en visión y aplicaciones. s y formatos de imágenes: binarias, escala de grises, RGB. os formatos en color. Conversión. Imágenes multiespectro. sformaciones básicas: corrección α y γ. Clipping. ogramas. Ecualización de histogramas. ritmos para binarización: Riddler-Calvard, método de Otsu. mentación de imágenes: K-means, segmentación espectral. adores morfológicos: dilation, erosion, closing, opening. ponentes conexas. Operador Hit or Miss. os lineales, correlación y convolución. Filtro de medias. os de Prewitt, Sobel y Laplace. Filtros de orden. occión de formas. Transformada de Hough. Uso de sibinarios para detección de formas básicas. of sformada de Fourier en imágenes. Cálculo mediante FFT. caciones de la FFT. Filtrado de imágenes.	13-17 enero 20-24 enero 27-31 enero 03-07 febrero 10-14 febrero 17-21 febrero 24-28 febrero 03-07 marzo	
2 Tipos y otro 3 Trans Histo 4 Algor Segm 5 Opers Comp 6 Filtro 7 Detect filtros 8 Trans Aplica 9 Revis Filtro 10 Filtro de ob 11 Histo Detect 12 Detect méto 13 Revis Sema 14 Trans Fudat 15 Homo Panoi	s y formatos de imágenes: binarias, escala de grises, RGB. os formatos en color. Conversión. Imágenes multiespectro. eformaciones básicas: corrección α y γ. Clipping. ogramas. Ecualización de histogramas. ritmos para binarización: Riddler-Calvard, método de Otsu. nentación de imágenes: <i>K</i> -means, segmentación espectral. adores morfológicos: dilation, erosion, closing, opening. ponentes conexas. Operador Hit or Miss. os lineales, correlación y convolución. Filtro de medias. os de Prewitt, Sobel y Laplace. Filtros de orden. oción de formas. Transformada de Hough. Uso de se binarios para detección de formas básicas.	27-31 enero 03-07 febrero 10-14 febrero 17-21 febrero 24-28 febrero	
y otro 3 Trans Histo 4 Algor Segm 5 Opera Comp 6 Filtro 7 Detect filtros 8 Trans Aplica 9 Revis Filtro 10 Filtro de ob 11 Histo Detect 12 Detect méto 13 Revis Sema 14 Trans Fudat 15 Homo Pano	os formatos en color. Conversión. Imágenes multiespectro. Eformaciones básicas: corrección α y γ . Clipping. Ogramas. Ecualización de histogramas. Ecualización: Riddler-Calvard, método de Otsu. Dentación de imágenes: K -means, segmentación espectral. Adores morfológicos: G	27-31 enero 03-07 febrero 10-14 febrero 17-21 febrero 24-28 febrero	
y otro 3 Trans Histo 4 Algor Segm 5 Opera Comp 6 Filtro 7 Detect filtros 8 Trans Aplica 9 Revis Filtro 10 Filtro de ob 11 Histo Detect 12 Detect méto 13 Revis Sema 14 Trans Fudat 15 Homo Pano	os formatos en color. Conversión. Imágenes multiespectro. Eformaciones básicas: corrección α y γ . Clipping. Ogramas. Ecualización de histogramas. Ecualización: Riddler-Calvard, método de Otsu. Dentación de imágenes: K -means, segmentación espectral. Adores morfológicos: G	03-07 febrero 10-14 febrero 17-21 febrero 24-28 febrero	
Histo 4 Algor Segm 5 Opera Comp 6 Filtro 7 Detect filtros 8 Trans Aplica 9 Revis Filtro 10 Filtro de ob 11 Histo Detect 12 Detect méto 13 Revis Sema 14 Trans Fudat 15 Homo Pano	ogramas. Ecualización de histogramas. ritmos para binarización: Riddler-Calvard, método de Otsu. nentación de imágenes: K-means, segmentación espectral. adores morfológicos: dilation, erosion, closing, opening. ponentes conexas. Operador Hit or Miss. os lineales, correlación y convolución. Filtro de medias. os de Prewitt, Sobel y Laplace. Filtros de orden. cción de formas. Transformada de Hough. Uso de os binarios para detección de formas básicas. os formada de Fourier en imágenes. Cálculo mediante FFT.	03-07 febrero 10-14 febrero 17-21 febrero 24-28 febrero	
4 Algor Segm 5 Opera Comp 6 Filtro 7 Detect filtros 8 Trans Aplica 9 Revis Filtro de ob 11 Histo Detect méto 12 Detect méto 13 Revis Sema 14 Trans Fudal 15 Homo Pano	ritmos para binarización: Riddler-Calvard, método de Otsu. nentación de imágenes: <i>K</i> -means, segmentación espectral. adores morfológicos: <i>dilation</i> , <i>erosion</i> , <i>closing</i> , <i>opening</i> . ponentes conexas. Operador <i>Hit or Miss</i> . os lineales, correlación y convolución. Filtro de medias. os de Prewitt, Sobel y Laplace. Filtros de orden. occión de formas. Transformada de Hough. Uso de se binarios para detección de formas básicas. os formada de Fourier en imágenes. Cálculo mediante FFT.	10-14 febrero 17-21 febrero 24-28 febrero	
Segment Segmen	nentación de imágenes: <i>K</i> -means, segmentación espectral. adores morfológicos: <i>dilation, erosion, closing, opening</i> . ponentes conexas. Operador <i>Hit or Miss</i> . os lineales, correlación y convolución. Filtro de medias. os de Prewitt, Sobel y Laplace. Filtros de orden. occión de formas. Transformada de Hough. Uso de se binarios para detección de formas básicas. os formada de Fourier en imágenes. Cálculo mediante FFT.	10-14 febrero 17-21 febrero 24-28 febrero	
5 Opera Comp 6 Filtro 7 Detect filtros 8 Trans Aplica 9 Revis Filtro 10 Filtro de ob 11 Histo Detect 12 Detect méto 13 Revis Sema 14 Trans Fudat 15 Homo Pano	adores morfológicos: dilation, erosion, closing, opening. ponentes conexas. Operador Hit or Miss. os lineales, correlación y convolución. Filtro de medias. os de Prewitt, Sobel y Laplace. Filtros de orden. occión de formas. Transformada de Hough. Uso de os binarios para detección de formas básicas. osformada de Fourier en imágenes. Cálculo mediante FFT.	17-21 febrero 24-28 febrero	
Comp 6 Filtro 7 Detect filtros 8 Trans Aplica 9 Revis Filtro 10 Filtro de ob 11 Histo Detect 12 Detect méto 13 Revis Sema 14 Trans Fudat 15 Homo	ponentes conexas. Operador <i>Hit or Miss</i> . os lineales, correlación y convolución. Filtro de medias. os de Prewitt, Sobel y Laplace. Filtros de orden. cción de formas. Transformada de Hough. Uso de s binarios para detección de formas básicas. sformada de Fourier en imágenes. Cálculo mediante FFT.	17-21 febrero 24-28 febrero	
6 Filtro Filtro 7 Detec filtros 8 Trans Aplic. 9 Revis Filtro de ob 11 Histo Detec 12 Detec méto 13 Revis Sema 14 Trans Fudal 15 Homo Pano	os lineales, correlación y convolución. Filtro de medias. os de Prewitt, Sobel y Laplace. Filtros de orden. occión de formas. Transformada de Hough. Uso de os binarios para detección de formas básicas. osformada de Fourier en imágenes. Cálculo mediante FFT.	24-28 febrero	
7 Detection of the filtron of the fi	os de Prewitt, Sobel y Laplace. Filtros de orden. cción de formas. Transformada de Hough. Uso de s binarios para detección de formas básicas. sformada de Fourier en imágenes. Cálculo mediante FFT.	24-28 febrero	
7 Detection of the filtron of the fi	os de Prewitt, Sobel y Laplace. Filtros de orden. cción de formas. Transformada de Hough. Uso de s binarios para detección de formas básicas. sformada de Fourier en imágenes. Cálculo mediante FFT.		
7 Detect filtros 8 Trans Aplica 9 Revis Filtros 10 Filtros de obs 11 Histos Detect métos 12 Detect métos 13 Revis Sema 14 Trans Fudar 15 Homos Panos	cción de formas. Transformada de Hough. Uso de s binarios para detección de formas básicas. sformada de Fourier en imágenes. Cálculo mediante FFT.		
8 Trans Aplic 9 Revis Filtro 10 Filtro de ob 11 Histo Detec 12 Detec méto 13 Revis Sema 14 Trans Fudai 15 Homo Pano	sformada de Fourier en imágenes. Cálculo mediante FFT.	03-07 marzo	
8 Trans Aplic 9 Revis Filtro 10 Filtro de ob 11 Histo Detec 12 Detec méto 13 Revis Sema 14 Trans Fudai 15 Homo Pano	sformada de Fourier en imágenes. Cálculo mediante FFT.	03-07 marzo	
9 Revis Filtro 10 Filtro de ob 11 Histo Detec 12 Detec méto 13 Revis Sema 14 Trans Fudai 15 Homo			
9 Revis Filtro 10 Filtro de ob 11 Histo Detec 12 Detec méto 13 Revis Sema 14 Trans Fudal 15 Homo			
Filtro de ob 11 Histo Detec 12 Detec méto 13 Revis Sema 14 Trans Fudai 15 Homo Pano	sión del primer proyecto.	10-14 marzo	Proyecto 1
10 Filtro de ob 11 Histo Detec 12 Detec méto 13 Revis Sema 14 Trans Fudai 15 Homo	os de Gabor. Bancos de filtros y aplicaciones.		j
de obtended 11 Histor Detection Métor 12 Detection Métor 13 Revis Sema 14 Transferdad 15 Homo Pano	os de Haar. Cálculo de la imagen integral. Detección	17-21 marzo	
11 Histo Detect 12 Detect méto 13 Revis Sema 14 Trans Fudat 15 Homo Pano	ojetos con método cascada. Algoritmo de Viola-Jones.		
Detect méto 12 Detect méto 13 Revis Sema 14 Trans Fudar 15 Homo Pano	ogram of Gradients (HOG). Detección usando HOG.	24-28 marzo	
12 Detect méto 13 Revis Sema 14 Trans Fudat 15 Homo	ctor de esquinas de Harris.		
13 Revis Sema 14 Trans Fudai 15 Homo	cción de puntos característicos y Descriptores:	31 marzo-04 abril	
13 Revis Sema 14 Trans Fudai 15 Homo	dos SIFT, SURF, FAST, ORB. Aplicaciones.		
14 Trans Fuda 15 Homo Pano	sión del segundo proyecto.	07-11 abril	Proyecto 2
Fuda 15 Homo Pano	ana Santa	14-18 abril	
Fuda 15 Homo Pano	sformaciones rígidas. Geometría en 2D y 3D.	21-25 abril	
15 Homo Pano	mentos de geometría proyectiva.	21 23 45111	
Pano	ografías. Solución de homografías entre 2 vistas. RANSAC.	28 abril-02 mayo	
	ramas: Image stitching, warping y blending.	20 abin 02 mayo	
10 ICVIS	sión del tercer proyecto.	05-09 mayo	Proyecto 3
	non der tereer proyecto.	05 05 mayo	1 Toyceto 9
17 Redes		12-16 mayo	
	s convolucionales. Operaciones y parámetros básicos.	,	
	s convolucionales. Operaciones y parámetros básicos. itecturas: LeNet5, AlexNet, VGG, Inception, GoogleNet.	19-23 mayo	
·	itecturas: LeNet5, AlexNet, VGG, Inception, GoogleNet.	- 3 -	
	itecturas: LeNet5, AlexNet, VGG, Inception, GoogleNet. itecturas para segmentación: FCN Net, U-Net.		
20 Prese	itecturas: LeNet5, AlexNet, VGG, Inception, GoogleNet.	26-30 mayo	

Semana	Tópico	Fecha	Actividades
1	Conceptos básicos.	08-12 enero	
	(Formación de imágenes, luz, lentes, color, receptores)		
2		15-19 enero	
3	Procesamiento de imágenes.	22-26 enero	
· ·	(Filtros, bordes, morfología, threshold, procesamiento)	22 20 chero	
4		29 enero-02 febrero	
5		05-09 febrero	
6	Transformadas.	12-16 febrero	
	(Pirámides, Fourier, transformada Hough, filtros Haar)	10.00.61	
7		19-23 febrero	
8		26 febrero-01 marzo	
9	Descriptores.	04-08 marzo	
1.0	(SIFT, SURF, Ransac, Matching)	11 15	
10		11-15 marzo	
11	Geometría de 1 y 2 vistas.	18-22 marzo	
	(Transformaciones 2D, homografías, modelos de cámaras)		
	Semana Santa	25-29 marzo	
12		01-05 abril	
13		08-12 abril	
14		15-19 abril	
15	Visión en la era del Deep Learning.	22-26 abril	
	(Redes neuronales, Redes convolucionales)		
16	(clasificación imágenes, segmentación)	29 abril-03 mayo	
17	(detección objetos)	06-10 mayo	
18	(tracking, restoration, style transfer,)	13-17 mayo	
19	(aplicaciones con IA generativa)	20-24 mayo	
20	Presentación de proyectos.	27-31 mayo	