

Instituto Tecnológico y de Estudios Superiores de Monterrey

Campus Querétaro

Fase de Entendimiento de Negocio

Autores:

A01368818 Joel Sánchez Olvera

A01661090 Juan Pablo Cabrera Quiroga

A01704076 Adrián Galván Díaz

A01708634 Carlos Eduardo Velasco Elenes

A01709522 Arturo Cristián Díaz López

TC3007C.501

Inteligencia artificial avanzada para la ciencia de datos II

Fecha:

9 de Octubre del 2024

Fase de Entendimiento de negocio

1. Determinación de los objetivos de negocio

Background

El Centro de Agricultura Experimental y Tecnología (CAETEC) es un laboratorio agropecuario del Tecnológico de Monterrey, ubicado en Querétaro, que utiliza tecnologías de agricultura de precisión e interconexión con la industria. CAETEC se especializa en proyectos de innovación que van desde el monitoreo de cultivos hasta la producción eficiente de leche con robots de ordeña. Además, colaboran con empresas como John Deere y Nestlé para mejorar la sostenibilidad y reducir emisiones. Sus instalaciones incluyen invernaderos, cultivos y establos con tecnología avanzada.

En el CAETEC, se monitorea la producción de leche utilizando robots de ordeña que ofrecen beneficios para el bienestar animal, esto ocurre gracias a que cuentan con tres de los cinco robots que hay en México para ordeñar a las vacas y aunque adaptarse a este nuevo método de ordeña tomó alrededor de tres años, el hecho que las vacas vivan sin estrés ha resultado en un aumento de producción y sobre todo, permite que todo sea medible. Cada vaca tiene su rutina, y el sistema registra su producción de leche, niveles de grasa y horarios de ordeño.

Objetivos de Negocio

1. Determinar la ocupación de los espacios destinados al descanso de las vacas en el rancho, identificando la población de ganado en cada zona y evaluando qué áreas están ocupando la mayor parte del tiempo.

Criterios de éxito

- 1. Se identifica el número total de vacas dentro de un área específica en la imagen (conteo de población).
- 2. Se mapea la distribución de vacas en el espacio geográfico asignado para evaluar la ocupación de los espacios.
- 3. Los registros generados por el sistema son accesibles y disponibles en formatos comunes para la visualización y análisis de datos.

2. Asesorar situación

Profesores e interesados en el proyecto

- Arturo González de Cosío: Director de CAETEC. Responsable de la supervisión general del proyecto, asegurando que esté alineado con los objetivos estratégicos de CAETEC.
- Ivo Neftali Ayala García: Ingeniero electrónico. Se encargará de la integración y mantenimiento de los sistemas de cámaras instalados en el rancho, además de un segundo supervisor general del proyecto.
- Dra. Guadalupe López: Especialista pecuaria. Aporta su experiencia en el manejo del ganado bovino
- Dr. Benjamin Valdes Aguirre: Profesor de técnicas y arquitecturas de deep learning.
- Dr. Ismael Solis Moreno: Profesor de Big data y cómputo en la nube.
- Dr. José Antonio Cantoral: Profesor de herramientas para el procesamiento del lenguaje natural.
- Dr. Carlos Alberto Dorantes: Profesor de estadística avanzada para la ciencia de datos.
- Ma. Eduardo Daniel Juárez Pineda: Profesor de Metodologías de proyectos de ciencia de datos.

Inventario de recursos

- 1. Expertos
 - a. Ivo Neftali Ayala García
 - b. Dra. Guadalupe López
 - c. Arturo González de Cosío
 - d. Dr. Benjamín Valdés Aguirre
 - e. Dr. José Antonio Cantor
 - f. Dr. Ismael Solis Moreno
 - g. Dr. Carlos Alberto Dorantes Dosamantes
 - h. Eduardo Juárez Pineda
- 2. Datos
 - a. 9634 imágenes JPG
 - b. Peso de 600 650 kb por imagen
 - c. Resolución individual de 1920 * 1080 px
 - d. <u>Images</u>
- 3. Hardware
 - a. Webcam Logitech C920
 - b. Raspberry Pi 3 B+ 16 GB
- 4. Software

- a. Python
- b. Pandas
- c. Numpy
- d. Pytorch *
- e. Tensor Flow *
- f. PySpark *

Requerimientos Funcionales

RF01	Identificación de vacas a través de un modelo inteligente de Bounding Box
Descripción	Generar un modelo inteligente que identifique la o las vacas en un espacio dado.
Módulo	Modelo
Criterios de aceptación	☐ El modelo debe identificar la <u>Bounding Box</u> de una o múltiples vacas en un espacio dado. ☐ El modelo debe obtener una métrica de al menos 90% de <u>precisión</u> tras el entrenamiento. ☐ El modelo debe obtener una métrica de al menos 80% de <u>mAP 0.5</u> tras el entrenamiento.

RF02	Identificación de la clase de una vaca a través de un modelo inteligente
Descripción	Generar un modelo inteligente clasificador que identifique si una vaca está acostada o parada en un espacio dado.
Módulo	Modelo
Criterios de aceptación	☐ El modelo debe identificar la Clase (Parada / Acostada) de una vaca en un espacio dado. ☐ El modelo debe tener una métrica ☐ El modelo debe tener una métrica

RF03	Análisis de posibles patrones de arena en el área de descanso de las vacas
Descripción	Generar un análisis de las camas vacías con el fin de identificar posibles patrones de arena en las mismas.
Módulo	Modelo
Criterios de aceptación	 Se obtiene un mapa de calor que identifica posibles patrones de la arena presente en las camas. Se obtienen otras gráficas relevantes que pudieran revelar patrones de la arena presente en las camas.

Se obtienen hallazgos significativ mañana, tarde y noche.	os para el cliente, en patrones divididos y categorizados en
--	--

RF04	Recorte de imagen de Bounding Box generada por modelo inteligente
Descripción	Realizar un recorte de las <u>bounding box</u> identificadas por el modelo inteligente del RF01.
Módulo	Modelo
Criterios de aceptación	☐ Se realiza un recorte de la bounding box definida por el modelo inteligente del RF01.☐ El recorte resultante es una imagen de formato jpg de aproximadamente 400*800 px.

RF05	Obtención del centroide de Bounding Box
Descripción	Obtener el centroide de las <u>bounding box</u> identificadas por el modelo inteligente del RF01.
Módulo	Modelo
Criterios de aceptación	 ☐ Se obtienen las coordenadas xmax, xmin, ymax, ymin de una bounding box en una imagen dada. ☐ Se realiza el cálculo del centroide usando las coordenadas de la bounding box. ☐ Se imprime o registra el valor del centroide obtenido.

RF06	Interconexión entre modelos RF01 y RF02
Descripción	Realizar una interconexión entre los modelos de Bounding Box y Clasificador .
Módulo	Modelo
Criterios de aceptación	 ☐ El sistema identifica el Bounding Box de una vaca en una imagen dada. ☐ El sistema recorta la Bounding Box identificada, generando una imagen. ☐ El sistema alimenta la imagen obtenida al modelo clasificador. ☐ El modelo clasificador arroja label (parada / acostada).

RF07	Generación de registros en base de datos relacional
Descripción	Crear registros en una base de datos a partir de los hallazgos de los modelos RF01 y RF02.

Módulo	Modelo
Criterios de aceptación	☐ El sistema registra en:
	tabla1:
	a. id_img_pk: Llave primaria de tabla1.
	b. timestamp: El timestamp en el que se tomó la imagen.
	c. cow_count: El número de vacas identificadas en la imagen.
	tabla2:
	a. id_detected_cow_pk: Llave primaria de tabla2.
	b. id_img_fk: Llave foránea a tabla1.
	c. cow_centroid: El centroide de la vaca en la imagen.
	d. prediction_accuracy: La precisión que el modelo arrojó para la clase acostada / parada.

Requerimientos No Funcionales

RNF01	Rendimiento
Descripción	El sistema debe realizar el procesamiento de una imagen en un tiempo no mayor a 5000 milisegundos.
Módulo	Modelo
Criterios de aceptación	☐ El sistema: a. Procesa la imagen de entrada b. Identifica las bounding boxes correspondientes a las vacas existentes en la imagen de entrada. c. Identifica las clases de las vacas existentes en las bounding boxes identificadas. d. Genera registros en la base de datos con los hallazgos. En un tiempo no mayor a 5000 milisegundos.

RNF02	Escalabilidad
Descripción	El sistema debe ser capaz de manejar mayores volúmenes de datos a los esperados sin degradar significativamente su rendimiento.
Criterios de aceptación	☐ El sistema es capaz de procesar hasta 30 imágenes por minuto durante 5 minutos. ☐ El sistema utiliza no más de un 85% del poder computacional disponible en CPU. ☐ El sistema utiliza no más de un 85% de la memoria RAM disponible.

RNF03	Seguridad
Descripción	Los datos e imágenes usados por el modelo son protegidos bajo las normas de privacidad y seguridad aplicables.
Criterios de aceptación	 Se excluyen del dataset usado para el entrenamiento, validación y pruebas las imágenes que contengan individuos en ellas. Las imágenes utilizadas por el modelo están protegidas por la Ley Federal de Protección de Datos Personales en Posesión de los Particulares (LFPDPPP).

RNF04	Mantenibilidad
Descripción	El sistema debe contar con una documentación clara y concisa que permita futuras modificaciones y mantenimiento por parte de otros desarrolladores o personal técnico.
Criterios de aceptación	☐ El sistema cuenta con manual de usuario y manual técnico. Los manuales son validados por el cliente.

Supuestos

1. Disponibilidad y Calidad de Datos

- Las imágenes tienen una resolución mínima adecuada para detectar vacas individuales y camas de arena.
- Existe un sistema de respaldo para el almacenamiento de las imágenes.
- Las imágenes de las camas de arena tienen suficiente calidad y contraste para permitir el análisis de patrones en la superficie

2. Infraestructura Tecnológica

- Se cuenta con capacidad de procesamiento suficiente para analizar las imágenes
- La base de datos puede manejar el volumen de registros generados diariamente

- Existe una conexión a internet estable para la transmisión de datos
- Se tienen los sistemas de almacenamiento necesarios para datos históricos

3. Aspectos Operativos

- Las áreas de descanso están claramente delimitadas y visibles en las imágenes
- Las condiciones de iluminación permiten la captura de imágenes útiles durante todo el día
- El sistema de monitoreo opera las 24 horas del día
- No existen obstáculos significativos en el campo visual de las cámaras

4. Condiciones del Entorno

- Las condiciones climáticas no afectan significativamente la captura de imágenes
- La distribución física de las áreas de descanso se mantiene constante
- Las prácticas de manejo del ganado no interfieren con el sistema de monitoreo

Riesgos y contingencias

II Matriz de riesgos

Terminología

- Aprendizaje Supervisado
 Es un tipo de aprendizaje automático donde el modelo se entrena con datos
 - de entrada y sus correspondientes salidas etiquetadas. El objetivo es que el modelo aprenda a predecir la salida para nuevos datos basándose en ejemplos previos.
- Aprendizaje No Supervisado
 - En este tipo de aprendizaje, el modelo trabaja con datos que no están etiquetados. El modelo intenta encontrar patrones o estructuras ocultas en los datos, cómo agrupar elementos similares.
- Bounding Box

Es una caja rectangular que se dibuja alrededor de un objeto en una imagen para delimitar su posición y tamaño. Se usa comúnmente en tareas de detección de objetos, como identificar las camas de vacas en tu proyecto.

DB

Es una colección organizada de datos que pueden ser fácilmente accesibles, gestionados y actualizados.

Epochs

Es una medida en machine learning que indica cuántas veces el algoritmo de aprendizaje ha visto todo el conjunto de datos de entrenamiento. Cada epoch representa una pasada completa por los datos.

Features

Son los atributos o propiedades de los datos que el modelo de machine learning utiliza para hacer predicciones. En imágenes, pueden ser bordes, colores, texturas, etc., que el modelo usa para identificar objetos o patrones.

Heat Map 3D

Es una representación visual en 3D que muestra la intensidad o densidad de datos en diferentes áreas.

Labels

Son las salidas correctas o categorías asignadas a los datos en un conjunto supervisado.

• MVP (Producto Mínimo Viable)

Es una versión básica de un producto que incluye las funcionalidades esenciales necesarias para que sea funcional y permita a los usuarios interactuar con él.

 MBI (Indicador de Beneficio Mínimo): Es una métrica o indicador que establece el valor mínimo esperado que un producto o sistema debe ofrecer.

Modelo de Clasificación

Es un tipo de modelo en machine learning que categoriza los datos de entrada en diferentes clases o grupos.

• Rumia

Es el proceso digestivo en el cual las vacas y otros animales rumiantes regurgitan y vuelven a masticar su comida.

3. Determinar los objetivos de minería de datos

Objetivos de minería de datos

Desarrollar un modelo de detección y clasificación de vacas que permita cuantificar y caracterizar la población ganadera según su postura (parada/acostada) en las diferentes áreas del rancho.

Criterios de éxito

- 1. El modelo de detección de vacas cumple con lo siguiente:
 - o Precisión ≥ 90% en el conteo total de vacas por imagen
 - o IoU (Intersection over Union) ≥ 0.75 en la detección de vacas individuales
- 2. El modelo de clasificación de vacas debe alcanzar:
 - o Precisión ≥ 85% en la clasificación de posturas (parada/acostada)
 - o F1-Score ≥ 0.80 para cada clase de postura
 - Error máximo de ±5% en el conteo total de población
- 3. La solución final debe realizar el procesamiento de una imagen en un tiempo no mayor a 5000 milisegundos.

4. Producir el plan del proyecto

Duración

- Etapa de preparación: 2 semanas (semanas 3 y 4)
- Etapa de MVP: 4 semanas (de semana 5 a semana 8)
- Etapa de MBI 1: 1 semana (semana 9 a 10)

Entradas

9634 imágenes IPG (Peso aprox. 600 - 650 kb, Resolución: 1920 * 1080 px)

Salidas

- Base de Datos
 - Estado de las camas por diferentes intervalos de tiempo
- Código Fuente
 - Modelos:
 - a. Bounding Box de una o múltiples vacas en una imagen dada.

- b. Clasificador: Determina si una vaca está acostada o parada en un espacio dado.
- c. Clasificador: Identifica posibles patrones de arena en las camas vacías.
- Hallazgos significativos (Análisis de Resultados)

Restricciones

- Tiempo limitado con el socio formador (solo nos vemos una vez a la semana)
- Tiempos de entrega se cruzan con entregas de evidencias individuales
- Traslado al CAETEC es largo
- Tenemos imágenes limitadas a solo un lugar de camas (solo una posición de la cámara)

_

Plan del Proyecto

