

COMPRESION DE IMÁGENES CON ESTRUCTURAS DE DATOS Y ALGORITMOS

Isabella Echeverri Villa
Universidad EAFIT
Colombia
iecheverrv@eafit.edu.do

Samuel Arturo Flórez Rincón
Universidad EAFIT
Colombia
saflorezr@eafit.edu.co

Simón Marín
Universidad EAFIT
Colombia
smaring1@eafit.edu.co

Mauricio Toro
Universidad EAFIT
Colombia
mtorobe@eafit.edu.co

RESUMEN

En este informe se pretende realizar un análisis que responda satisfactoriamente al problema de la compresión y descompresión de imágenes para la industria ganadera.

La importancia de esta industria es evidente y con los avances de la tecnología y la computación, es crucial poner una en función de la otra de manera que se creen sistemas mas eficientes. Aunque actualmente hay algoritmos que pueden ser de ayuda para este trabajo, en este informe se busca analizar dichas alternativas para hallar la mejor y más conveniente solución.

Palabras clave

Algoritmos de compresión, aprendizaje de máquina, aprendizaje profundo, ganadería de precisión, salud animal.

1. INTRODUCCIÓN

Explica la motivación, en el mundo real, que lleva al problema. Incluyan la historia de este problema. (En este semestre, la motivación es la razón por la que necesitamos comprimir imágenes para clasificar la salud animal en el contexto de la ganadería de precisión).

1.1. Problema

La industria ganadera invierte muchos recursos en el cuidado del ganado, puesto que hasta el momento ha sido una tarea asignada completamente a un ser humano, sin ayuda tecnológica alguna. Teniendo en cuenta que el ganado enfermo tiene una apariencia similar, la cual podría ser reconocida por una máquina, es muy acertado pensar en un algoritmo que realice esta distinción.

Debido a la baja calidad de las redes en las zonas campestres, donde se encuentra ubicado el ganado, es necesario desarrollar una estructura de datos que comprima y descomprima las imágenes que el algoritmo posteriormente clasificara como ganado sano o enfermo. En este trabajo se propone un algoritmo que identifique mediante imágenes que parte del ganado se encuentra en buen estado de salud y que parte no.

Este algoritmo propone una solución muy eficiente, que facilita el cuidado y la preservación del ganado.

1.2 Solución

En este trabajo, utilizamos una red neuronal convolucional para clasificar la salud animal, en el ganado vacuno, en el contexto de la ganadería de precisión (GdP). Un problema

común en la GdP es que la infraestructura de la red es muy limitada, por lo que se requiere la compresión de los datos.

Expliquen, brevemente, su solución al problema (En este semestre, la solución es una implementación de algoritmos de compresión. ¿Qué algoritmos han elegido? ¿Por qué?)

En este trabajo, pretendemos utilizar una red neuronal de clasificación para facilitar y hacer mas eficiente el cuidado del ganado, sin embargo, para la realización de esto necesitamos dar solución al problema de las redes limitadas en el sector de la ganadería de precisión. Por lo que optamos por crear algoritmos para comprimir y descomprimir las imágenes que, posteriormente, serian clasificadas como ganado sano o enfermo. Para esta compresión, utilizamos algoritmos con y sin pérdidas. En el algoritmo con pérdidas utilizamos el algoritmo de “descomposición del valor singular”, mas conocido como “singular value decomposition” o SVD. Por otra parte, en el algoritmo sin pérdidas optamos por el algoritmo de Huffman.

1.3 Estructura del artículo

A continuación, en la Sección 2, describiremos algunos trabajos relacionados con el procesamiento de imágenes para el beneficio del sector agroindustrial. Posteriormente, en la Sección 3, mostraremos a grandes rasgos los métodos de los que nos valimos para desarrollar el algoritmo.

Para este problema, hemos analizado que el algoritmo de Huffman es una opción muy viable para realizar la compresión de las imágenes, puesto que, además de ser un algoritmo sin pérdidas, involucra la utilización de árboles, y creemos que los árboles ayudan a organizar el algoritmo de una manera relativamente eficiente. Por otra parte, este algoritmo fue de fácil comprensión para nosotros, por lo que nuestro entendimiento de la importancia de las estructuras de datos fue mayor.

2. TRABAJOS RELACIONADOS

En lo que sigue, explicamos algunos trabajos relacionados en el dominio de la clasificación de la salud animal y la compresión de datos en el contexto del PLF. En cada uno de estos trabajos se muestra la variedad de aplicaciones que se pueden realizar con diferentes tecnologías, cada una de ellas fundamentada en algoritmos y estructuras de datos. Aunque algunos de estos problemas no están diseñados especialmente para la industria de la ganadería de precisión, podrían ser de gran utilidad.

2.1 Colección automatizada y análisis de termogramas infrarrojos para la medición de la temperatura del ganado.

Desarrollaron un algoritmo que, con ayuda de termografía infrarroja, monitorea al ganado. Cuando llevan mucho tiempo sin moverse o la temperatura es muy alta, se lanza una alarma.

Lowe, g. 2020, Automated Collection and Analysis of Infrared Thermograms for Measuring Eye and Cheek Temperatures in Calves, Nueva Zelanda.

2.2 Internet de las cosas para monitoreo de ganado

El sistema está compuesto por dispositivos de hardware, un sistema en la nube, una aplicación para el usuario final y técnicas innovadoras de medición de datos y algoritmos de análisis. El sistema fue probado en un escenario de la vida real y ha demostrado que puede monitorear de manera efectiva al ganado.

Nikodem M., 2020, IoT-Based Cow Health Monitoring System, Polonia.

2.3 Visión por computadora aplicada para detectar letargo a través del monitoreo del movimiento de los animales

Las últimas mejoras en el deep learning y la visión por computadora son herramientas poderosas que potencialmente abren un nuevo campo de investigación en epidemiología y control de enfermedades. Estas técnicas se utilizaron aquí para desarrollar un algoritmo destinado a rastrear y calcular el movimiento de los animales en tiempo real. Este algoritmo se utilizó en ensayos experimentales para evaluar el curso de la infección por peste porcina africana (PPA) en el jabalí euroasiático.

Fernández-Carrión, Eduardo, 2020, Computer Vision Applied to Detect Lethargy through Animal Motion Monitoring: A Trial on African Swine Fever in Wild Boar.

3. MATERIALES Y MÉTODOS

En esta sección, explicamos cómo se recogieron y procesaron los datos y, después, diferentes alternativas de algoritmos de compresión de imágenes para mejorar la clasificación de la salud animal.

3.1 Recopilación y procesamiento de datos

Recogimos datos de *Google Images* y *Bing Images* divididos en dos grupos: ganado sano y ganado enfermo. Para el ganado sano, la cadena de búsqueda era "cow". Para el ganado enfermo, la cadena de búsqueda era "cow + sick".

El conjunto de datos se dividió en un 70% para entrenamiento y un 30% para pruebas. Los conjuntos de datos están disponibles en

<https://github.com/mauriciotoro/ST0245-Eafit/tree/master/proyecto/datasets>.

3.2 Alternativas de compresión de imágenes con pérdida

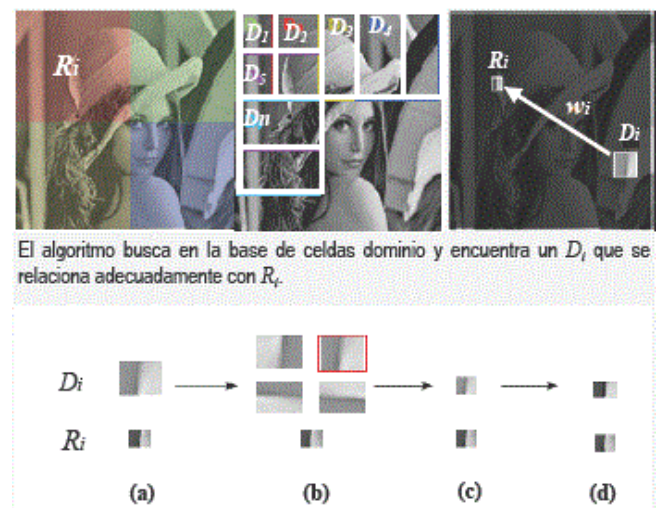
3.2.1 Compresión fractal

Es un método de compresión con pérdida utilizada para imágenes digitales, reconocida por ser cara a nivel computacional pero muy rápida.

En este método es conveniente usar imágenes en que la información es repetida, pues los algoritmos fractales convierten estos datos parecidos en datos matemáticos denominados "códigos fractales", que son utilizados para recrear la imagen original.

En este método la codificación de la imagen se realiza de la siguiente manera:

Se parte la imagen en una cantidad de bloques de igual tamaño y para cada bloque este algoritmo busca otro con características similares y a estos bloques parecidos les asigna una función matemática que de como resultado los bloques originales.



Tomada de: http://www.revistasbolivianas.org.bo/scielo.php?script=sci_arttext&pid=S1729-75322014000200001&lng=es&nrm=iso&tlng=es

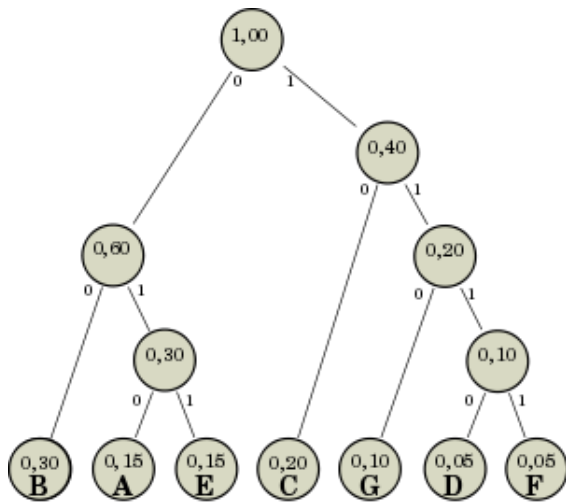
3.3 Alternativas de compresión de imágenes sin pérdida

3.3.1 Codificación Huffman

Creado por: David A. Huffman

Consiste en un algoritmo para la compresión de datos. Este algoritmo hace uso de una tabla con ciertos códigos que hacen referencia a un símbolo. La elección de la representación de cada símbolo no se realiza de manera aleatoria, pues cada una de estas representaciones genera un código prefijo, el cual nunca será igual para dos símbolos. Este código prefijo representa los símbolos más comunes con las cadenas de bits mas cortas, y viceversa.

También es remarcable el hecho de que la codificación de Huffman es utilizada en otros métodos de compresión como la deflación códec multimedia como JPEG y MP3.



Tomada de: https://es.wikipedia.org/wiki/Algoritmo_de_Huffman

En este algoritmo de compresión, no se cambia el valor de ninguno de los caracteres de la cadena, pues la transformación de la cadena de caracteres permuta el orden

En el algoritmo de compresión sin pérdidas, hicimos uso del árbol de Huffman que, como se ve en la imagen, es un árbol binario que crea nodos a partir de la probabilidad que tiene cada carácter de aparecer. Empieza juntando los de

menos probabilidad, genera un nodo nuevo y realiza este proceso sucesivamente hasta conseguir un solo nodo.

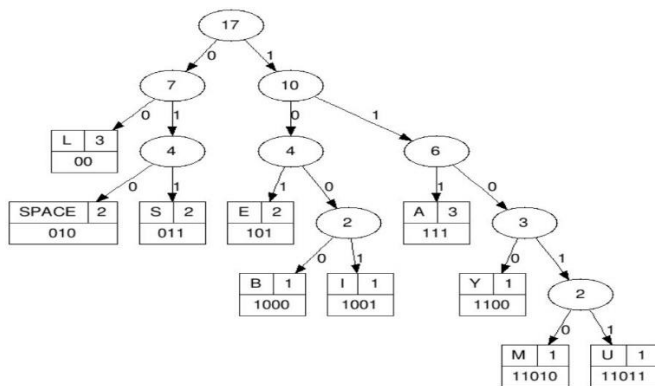


Figura 1: Árbol de Huffman generado a partir de las frecuencias exactas del texto "ISABELLA Y SAMUEL".

4.2 Algoritmos

En esta parte, describiremos e ilustraremos los algoritmos utilizados con y sin pérdidas. Explicaremos a grandes rasgos, el funcionamiento de estos algoritmos en cuanto a la compresión y la descompresión de imágenes.

Proponemos un algoritmo de compresión que, aunque es con pérdidas, devuelve imágenes de muy buena calidad. También explicamos cómo funciona la descompresión para el algoritmo propuesto.

4.2.1 Algoritmo de compresión de imágenes con pérdida

Explique, brevemente, cómo se aplicó un algoritmo de compresión de imágenes con pérdidas, como, por ejemplo, el tallado de costuras o el escalado de imágenes. Explique también la descompresión.

Para el algoritmo de compresión con pérdidas, utilizamos el algoritmo de "Singular Value Decomposition". Este algoritmo se basa en múltiples métodos del álgebra lineal y la generación de matrices a partir de la imagen original.

Para desarrollar este algoritmo de compresión, después de cargar la imagen, la escalamos a escala de grises con la librería IMAGE. Esto con el fin de facilitar la manipulación de matrices de la imagen, puesto que la matriz de píxeles de una imagen a color contiene tres veces más valores que la matriz en escala de grises. Posteriormente, obtenemos la matriz de píxeles de la imagen. Lo que sucede en SVD es que toma una matriz cuadrada y la divide en dos matrices ortogonales y una diagonal, es decir, toma la matriz de píxeles de la imagen y la divide en matrices más pequeñas, esto hace que podamos reescribir la matriz original como la sumatoria de las matrices más pequeñas. Y en este método, al comprimir la imagen, podemos decidir el número de matrices pequeñas que vamos a sumar. Mientras más de estas matrices sumemos, la calidad de la imagen se acercará

más a la imagen original, sin embargo, el espacio en memoria aumentará.

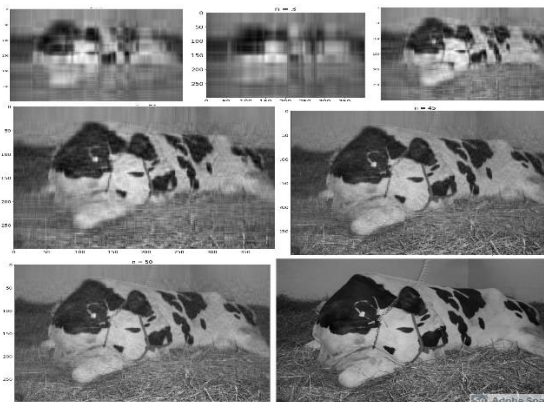


Figura 2: Compresión de imagen con índice de sumatoria progresivamente mayor con SVD.

4.2.2 Algoritmo de compresión de imágenes sin pérdida

Explique brevemente cómo aplicó un algoritmo de compresión de imágenes sin pérdidas como la codificación Huffman, LZS o LZ77. Explique también la descompresión.

REFERENCIAS

REFERENCIAS

1. D.A. Huffman, "A method for the construction of minimum-redundancy codes", Proceedings of the I.R.E., sept 1952, pp 1098-1102.
2. Gonzales, Ramon (2013), <http://ramon-gzz.blogspot.com/2013/04/codificacion-huffman.html>
3. Burrows M and Wheeler D (1994), A block sorting lossless data compression algorithm, Technical Report 124, Digital Equipment Corporation
4. Wikipedia, https://es.wikipedia.org/wiki/Compresi%C3%B3n_de_Burrows-Wheeler
5. International Journal of Computer Applications. (2015) Gray-scale image compression Techniques: A review (No 13). <https://www.ijcaonline.org/research/volume131/number13/kulkarni-2015-ijca->