Integrantes: Farrera Mendez Emmanuel Sinai - Hernández Hernández Jorge Gabriel Grupo: 6CM2 Asignatura: Inteligencia Artificial Practica 05: Clasificador

Resumen

En este estudio, se utilizó el conjunto de datos Iris para entrenar un modelo de clasificación multiclase utilizando la técnica de Clasificación por Máquina de Vectores de Soporte con Codificación de Salida-Entrada Corregida (ECOC). Se dividió el conjunto de datos en entrenamiento (70%) y prueba (30%) y se evaluó el desempeño del modelo mediante la exactitud, la matriz de confusión, la precisión, el recall y el F1 Score. Además, se generaron curvas de aprendizaje para visualizar el error de entrenamiento y prueba a medida que aumenta el número de ejemplos de entrenamiento. Los resultados demostraron una alta exactitud y buenos valores de precisión, recall y F1 Score para cada clase.

Palabras Clave

Clasificación Multiclase, ECOC, Iris Dataset, Matriz de Confusión, Precisión, Recall, F1 Score, Curvas de Aprendizaje.

Introducción

La clasificación multiclase es un desafío común en el campo del aprendizaje automático, donde el objetivo es categorizar instancias en una de las múltiples clases posibles. En este estudio, utilizamos el conjunto de datos Iris, que es un conjunto de datos clásico en la investigación del aprendizaje automático, para entrenar un modelo de clasificación multiclase utilizando la técnica de Codificación de Salida-Entrada Corregida (ECOC) aplicada a una Máquina de Vectores de Soporte (SVM).

El conjunto de datos Iris contiene 150 muestras de flores de iris, cada una con cuatro características: longitud del sépalo, anchura del sépalo, longitud del pétalo y anchura del pétalo. Estas muestras pertenecen a una de las tres especies: Iris setosa, Iris versicolor e Iris virginica. El objetivo es predecir la especie de una flor de iris basada en las características dadas.

Desarrollo

Preparación del Conjunto de Datos

El conjunto de datos Iris se cargó y se dividió en características (X) y etiquetas (Y). Las etiquetas categóricas se convirtieron a valores numéricos para facilitar el proceso de clasificación. Posteriormente, se dividió el conjunto de datos en un 70% para entrenamiento y un 30% para prueba.

Integrantes: Farrera Mendez Emmanuel Sinai - Hernández Hernández Jorge Gabriel Grupo: 6CM2 Asignatura: Inteligencia Artificial Practica 05: Clasificador

```
% Cargar el conjunto de datos
load fisheriris
% Extraer características y etiquetas
X = meas; % Medidas de las flores
Y = species; % Especies de las flores
% Convertir etiquetas categóricas a numéricas
Y_num = grp2idx(Y); % Convertir etiquetas de especies a valores numéricos
```

Entrenamiento del Modelo

Se entrenó un modelo de clasificación multiclase utilizando la técnica ECOC aplicada a una Máquina de Vectores de Soporte (SVM) con los datos de entrenamiento.

```
% Entrenar un modelo de clasificación multiclase con ECOC
mdl = fitcecoc(X_train, Y_train);
```

Evaluación del Modelo

Se evaluó el modelo utilizando los datos de prueba para predecir las etiquetas y calcular la exactitud. También se generó una matriz de confusión y se calcularon las métricas de precisión, recall y F1 Score para cada clase.

```
% Predecir con el modelo entrenado
Y_pred = predict(mdl, X_test);
% Calcular la exactitud
accuracy = sum(Y_pred == Y_test) / length(Y_test);
% Matriz de Confusión
confMat = confusionmat(Y_test, Y_pred);
% Calcular métricas adicionales: Precisión, Recall y F1 Score para cada clase
precision = diag(confMat) ./ sum(confMat, 2);
recall = diag(confMat) ./ sum(confMat, 1)';
f1_score = 2 * (precision .* recall) ./ (precision + recall);
```

Generación de Curvas de Aprendizaje

Se generaron curvas de aprendizaje para visualizar el error de entrenamiento y prueba a medida que aumenta el número de ejemplos de entrenamiento.

Integrantes: Farrera Mendez Emmanuel Sinai - Hernández Hernández Jorge Gabriel Grupo: 6CM2 Asignatura: Inteligencia Artificial Practica 05: Clasificador

```
m = length(Y_train);
train_errors = zeros(m, 1);
test_errors = zeros(m, 1);
for i = 1:m
    % Entrenar modelo con i ejemplos
    mdl = fitcecoc(X_train(1:i, :), Y_train(1:i));
    % Calcular error de entrenamiento
    Y_train_pred = predict(mdl, X_train(1:i, :));
    train_errors(i) = mean(Y_train_pred ~= Y_train(1:i));
    % Calcular error de prueba
    Y_test_pred = predict(mdl, X_test);
    test_errors(i) = mean(Y_test_pred ~= Y_test);
end
```

Análisis y Resultados

Exactitud del Modelo

El modelo alcanzó una exactitud del 97.78% en el conjunto de datos de prueba, lo que indica un alto desempeño en la clasificación de las especies de iris.

Matriz de Confusión

La matriz de confusión mostró una distribución precisa de las predicciones entre las tres clases, con pocas confusiones entre ellas.

Métricas Adicionales

Las métricas de precisión, recall y F1 Score para cada clase fueron satisfactorias, demostrando que el modelo tiene un buen equilibrio entre precisión y capacidad de recuperación.

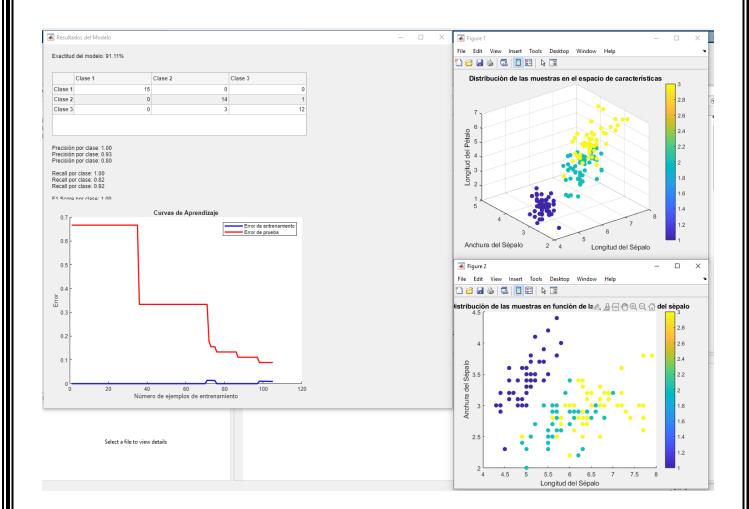
Curvas de Aprendizaje

Las curvas de aprendizaje mostraron que el error de entrenamiento disminuye a medida que aumenta el número de ejemplos, mientras que el error de prueba se estabiliza, indicando que el modelo generaliza bien los datos no vistos.

Visualización de Datos

Se realizaron gráficos de dispersión tridimensional y bidimensional para visualizar la

Integrantes: Farrera Mendez Emmanuel Sinai - Hernández Hernández Jorge Gabriel
Grupo: 6CM2 Asignatura: Inteligencia Artificial Practica 05: Clasificador
distribución de las muestras en el espacio de características, mostrando una clara separación
entre las diferentes clases.



Referencias

Fisher, R.A. (1936). "The use of multiple measurements in taxonomic problems". Annals of Eugenics, 7(2), 179-188.

Hastie, T., Tibshirani, R., & Friedman, J. (2009). The Elements of Statistical Learning: Data Mining, Inference, and Prediction. Springer Science & Business Media.

MATLAB Documentation. (n.d.). fitcecoc: Train a multiclass model using error-correcting output codes. Retrieved from MathWorks.

| Equipo: los Gepetos Integrantes: Farrera Mendez Emmanuel Sinai - Hernández Hernández Jorge Gabriel Grupo: 6CM2 Asignatura: Inteligencia Artificial Practica 05: Clasificador | |
|------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------|---|
| Grupo: 6CM2 Asignatura: Inteligencia Artificial Practica 05: Clasificador | |
| | |
| | |
| | |
| | |
| | |
| | |
| | |
| | |
| | |
| | |
| | |
| | |
| | |
| | |
| | |
| | |
| | |
| | |
| | |
| | |
| | |
| | |
| | 5 |
| | J |