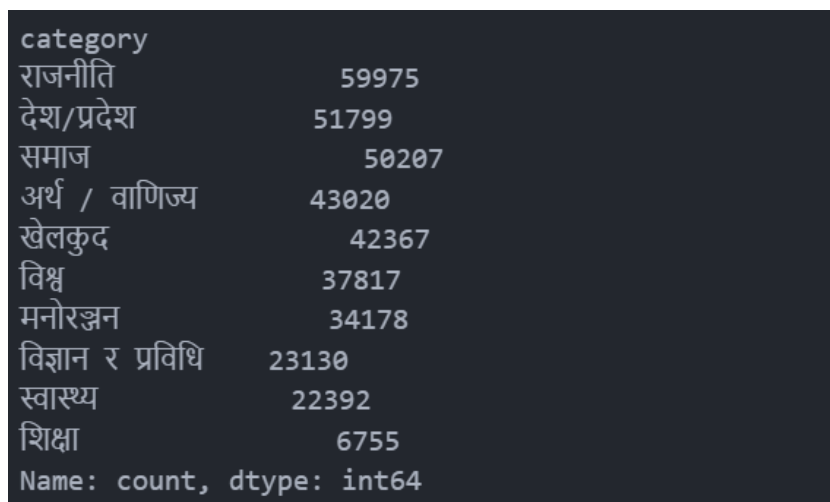


## Classification of Nepali News Articles

### Dataset:

For the dataset, different online Nepali news portals were scraped and the headlines and news articles across different categories were extracted. The dataset consists of around 372,000 entries.



category	
राजनीति	59975
देश/प्रदेश	51799
समाज	50207
अर्थ / वाणिज्य	43020
खेलकुद	42367
विश्व	37817
मनोरञ्जन	34178
विज्ञान र प्रविधि	23130
स्वास्थ्य	22392
शिक्षा	6755

Name: count, dtype: int64

Fig 1: Fig 1: News articles across different categories

### Preprocessing:

The cleaning process consists of the following steps:

- Removing extraneous information from the beginning of the news from some of the sources such as Ekantipur, Annapurna, etc. This extra information usually consists of news date, location, author name, etc.  
“बाजुरा : बाजुराका विभिन्न ठाउँमा लगाइने मार्से (लट्टे) बालीमा किरा लाग्न थालेपछि किसान ...”  
“फुङ्लिङ, मंसिर १२ । ताप्लेजुङको पाथीभरा दर्शन आएकी एक महिला तीर्थयात्रीको शुक्रबार मृत्यु ...”
- Removing special characters. (.,/”;\[ { ...), English characters (Aa-Zz), Arabic Numerals (0-9) and Emojis.
- Removing characters outside of the Devanagari range (U+0900...U+097F).
- Removing stopwords(छ, र, पनि, छन्, लागि, भएको) from news articles.

Here is an example of a sample text after going through the above cleaning process:

Original: काठमाडौं । विप्लवको क्रान्ति ! खसी नदिपछि हत्या गरेका थिए शिक्षक श्रेष्ठलाई

After Cleaning: विप्लवको क्रान्ति खसी नदिपछि हत्या शिक्षक श्रेष्ठलाई

- Then, we removed all the articles that consisted of less than 30 words, and similarly, long news articles were clipped to have a maximum length of 250 and 300
- To handle the imbalance data, all the news related to “*sikshya*” category was removed and undersampling was performed so that each category would have a maximum of 25000 instances.
- I found that the instances related to “*desh/pradesh*” which consisted of news from different provinces of Nepal was similar to news from other categories such as “*samaj*”, “*swastha*” and “*rajniti*”. So, instances related to “*desh/pradesh*” were also removed
- The dataset was then divided into training, validation, and test sets each of which consisted of 80%, 10%, and 10% of the overall data respectively.

**Here, we train 3 models, 2 of which are Deep Learning LSTM models while one is a Machine Learning model that uses the Naive Baye’s Classifier**

**For Model 1 (Input sequence length of 250 without news from “*sikshya*”):**

**Architecture:**

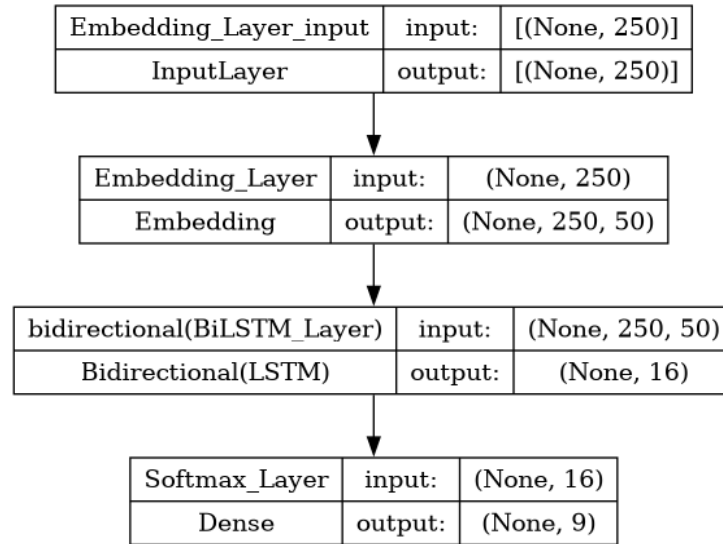


Fig 2: LSTM Architecture for Model 1

The model consists of an Embedding Layer which converts the input sequence into word embeddings. The output of the Embedding Layer is taken by 1 Bi-LSTM layer with a latent dimension of 16. Alongside a dropout of 0.2, a recurrent dropout of 0.2 was also used to prevent overfitting. Finally, the Fully Connected Layer with Softmax Activation produces the probability distribution for 9 classes.

### Training:

The model was trained for 16 epochs with a batch size of 512. Additionally, the validation loss was monitored using early stopping with a patience of 3 due to which the training was cut off at 7 epochs.

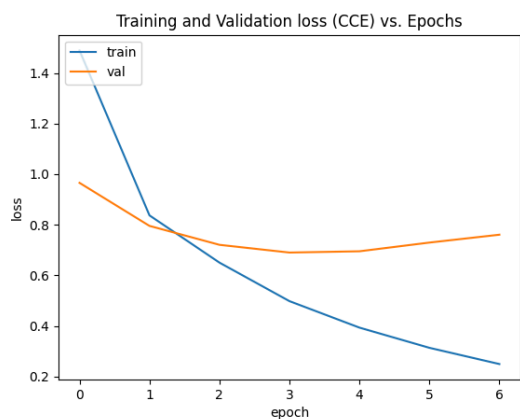


Fig 3: Train and Val Loss (CCE) vs Epoch

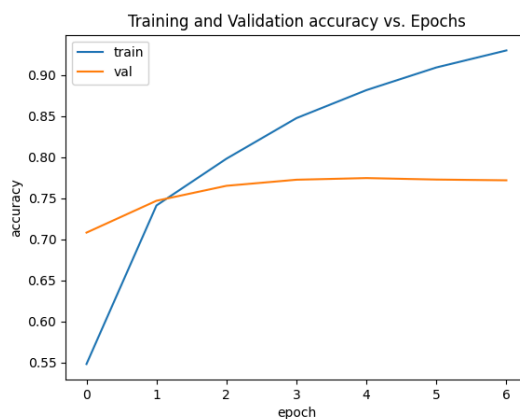


Fig 4: Train and Val Accuracy vs Epoch

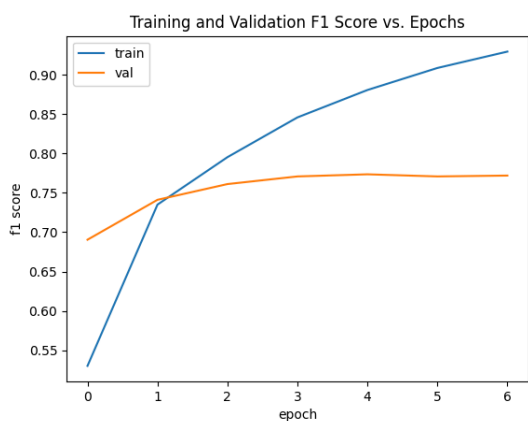


Fig 5: Train and Val F1 Score vs Epoch

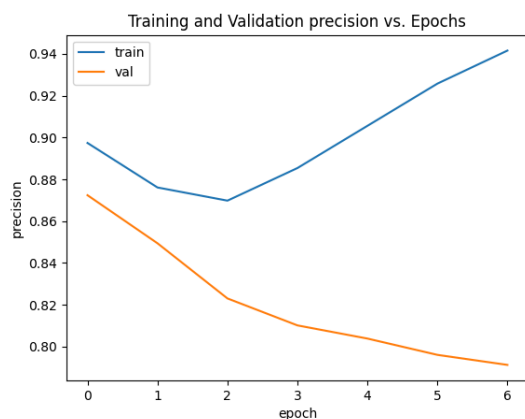


Fig 6: Train and Val Precision vs Epoch

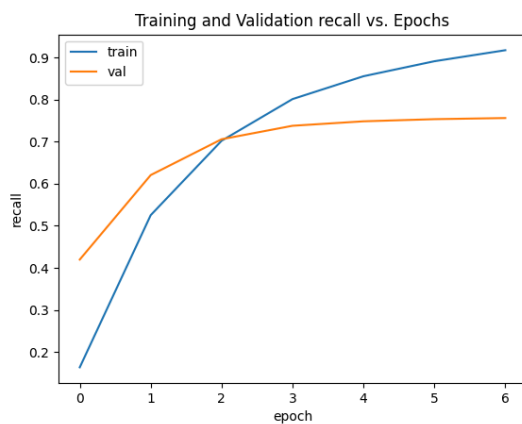


Fig 7: Train and Val Recall vs Epoch

**Parameters used in the model:**

Parameters	Value
Epochs	16 (cut-off at 7)
Dropout	0.2
Early Stopping	3
Loss	Categorical CrossEntropy Loss (CCE)
Batch size	512
Bi-LSTM Latent Dimension	16
Learning Rate	0.001
Optimization Algorithm	Adam
Sequence Length	250
Vocabulary Size	737756

**Model Evaluation:**

Metric	Train	Val	Test
CCE Loss	0.2499	0.7609	0.7730
Accuracy	92.97%	77.16%	76.70
F1 Score	92.94%	77.19%	76.81%
Precision	94.16%	79.12%	78.69%
Recall	91.77%	75.64%	75.31%

**For Model 2 (Input sequence length of 300 without news from “*sikshya*” and “*desh/pradesh*”):**

**Architecture:**

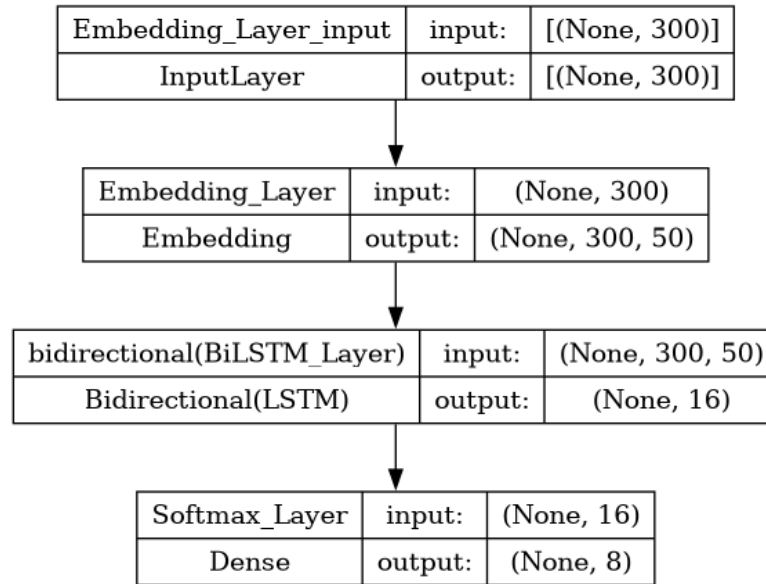


Fig 8: LSTM Architecture for Model 2

The model consists of an Embedding Layer which converts the input sequence into word embeddings. The output of the Embedding Layer is taken by 1 Bi-LSTM layer with a latent dimension of 16. Alongside a dropout of 0.2, a recurrent dropout of 0.2 was also used to prevent overfitting. Finally, the Fully Connected Layer with Softmax Activation produces the probability distribution for 8 classes.

**Training:**

The model was trained for 16 epochs with a batch size of 512. Additionally, the validation loss was monitored using early stopping with a patience of 3 due to which the training was cut off at 9 epochs.

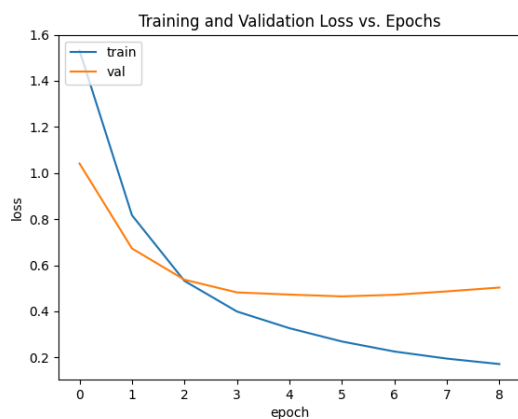


Fig 9: Train and Val Loss (CCE) vs Epoch

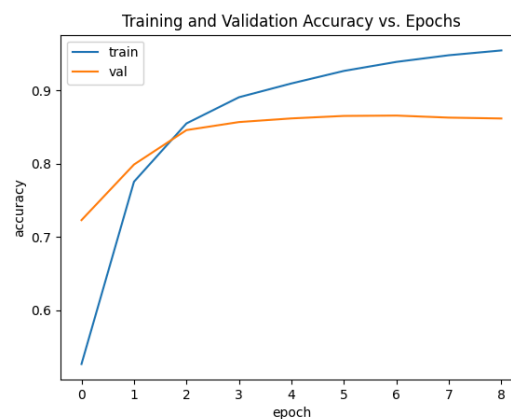


Fig 10: Train and Val Accuracy vs Epoch

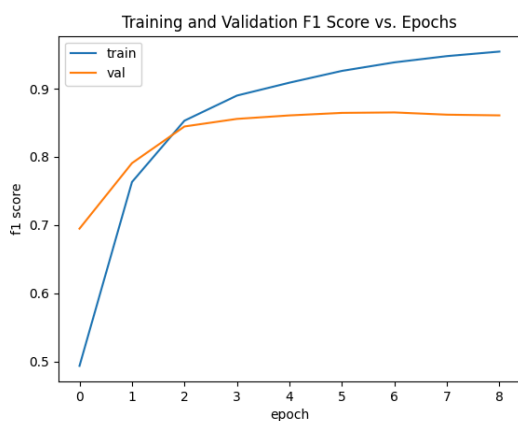


Fig 11: Train and Val F1 Score vs Epoch

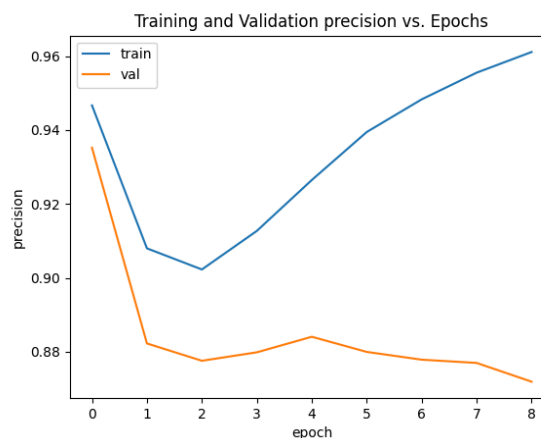


Fig 12: Train and Val Precision vs Epoch

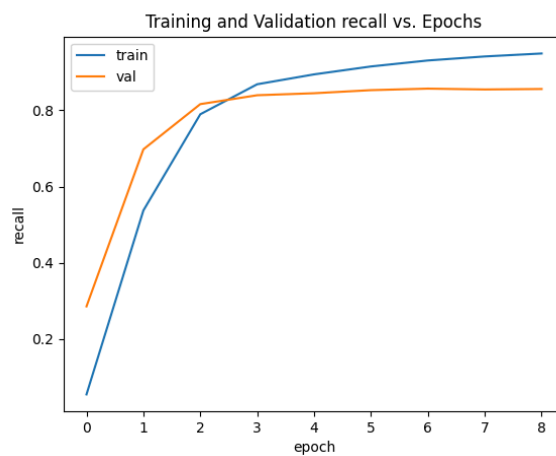


Fig 13: Train and Val Recall vs Epoch

**Parameters used in the model:**

Parameters	Value
Epochs	16 (cut-off at 9)
Dropout	0.2
Early Stopping	3
Loss	Categorical CrossEntropy Loss (CCE)
Batch size	512
Bi-LSTM Latent Dimension	16
Learning Rate	0.001
Optimization Algorithm	Adam
Sequence Length	300
Vocabulary Size	52000

**Model Evaluation:**

Metric	Train	Val	Test
CCE Loss	0.1713	0.5033	0.4930
Accuracy	95.47%	86.19%	86.18%
F1 Score	95.43%	86.09%	86.07%
Precision	96.11%	87.19%	87.12%
Recall	94.89%	85.57%	85.38%



**For Model 3 (Naive Baye's with input sequence length of 300 without news from “*sikshya*” and “*desh/pradesh*”):**

This model uses all the hyperparameter of model 2.

Additionally, we simply use Tf-Idf to represent the text into numbers. The vectorizer considers the individual words as well as the word Bigrams.

	precision	recall	f1-score	support
0	0.92	0.93	0.92	2500
1	0.75	0.77	0.76	2500
2	0.86	0.84	0.85	2500
3	0.98	0.91	0.95	2500
4	0.71	0.64	0.67	2500
5	0.79	0.89	0.84	2500
6	0.84	0.83	0.83	2303
7	0.79	0.83	0.81	2149
accuracy			0.83	19452
macro avg	0.83	0.83	0.83	19452
weighted avg	0.83	0.83	0.83	19452

Fig 14: Metrics related to the Naive Baye's Model (Model 3)

### **Result:**

Model 2 was found to be the best one among all of the three models as it outperformed the other two models in all of the metrics.

### Streamlit WebApp Screenshots:

## Nepali News Classifier

Enter News:

दादुरा-रुबेला खोप अभियानमा सरकारले विद्यालयमा राखेको खोप केन्द्रमा टोलका बालबालिका खोपबाट छुटेका परिवार कल्याण महाशाखा खोप शाखाले जनाएको छ। आइतबार सरकारले दादुरा-रुबेला खोप अभियानसहित छुटेकालाई नियमित खोप अभियान सुरु गरेको हो।

सरकारले खोप लिनबाट काही नछुट्नु भन्ने उद्देश्यले काठमाडौं उपत्यकाका तीन जिल्ला र तराईका २१ जिल्लामा विद्यालयमा खोप केन्द्र सञ्चालन गरिएको हो।

खोप अभियानके पहिलो दिन विद्यालयनजिकका टोलका बालबालिका खोप केन्द्रमा नगुरेको परिवार कल्याण महाशाखा, खोप शाखाका प्रमुख डा. अभियान गौतमले बताए। 'हामीले नौ महिनादेखि १५ वर्षमुमिका बालबालिका नछुट्नु भन्ने उद्देश्यले विद्यालयमा खोप केन्द्र राखेको टोलका बालबालिका त्यहाँ गएनछन्' गौतमले भने।

मौल्यका अन्तर्गत तिलाचारनञ्जिकका टोलमा रहेका तर तिलाचार नामिमकेका पाँन तर्पानिका शै बालबालिका

## स्वास्थ्य

# Nepali News Classifier

Enter News:

सञ्चार तथा सूचना प्रविधि मन्त्री रेखा शर्माले सूचना प्रविधिको विकासका लागि राष्ट्रिय प्राथमिकतामा राखेर काम गरिरहेको बताएकी छिन्।

आज सर्वज्ञाण विकास अध्ययन संस्था (आईआईडीएस) ले आयोजना गरेको कार्यक्रममा बोल्दै मन्त्री शर्माले यस्तो कुरा बताएकी हुन् । उनले सरकारले व्यवस्थित रुपमा ऐन कानुनहरूलाई परिमार्जन गरेर सूचना प्रविधिको क्षेत्रलाई व्यवस्थित गरी मुलुकको अर्थतन्त्रको महत्त्वपूर्ण आधार बन्ने बताइन् ।

मन्त्री शर्माले सूचना प्रविधिको विकासका लागि सरकारले हुर सम्भव प्रयास गरिरहेको जानकारी दिइन् उनले अब नेपालबाट विश्वमा श्रमिक भएर सेवा निर्यात गर्न सक्नुपर्ने बताउनु । उनले सरकार लागि सरकारले सूचना प्रविधिलाई राष्ट्रिय प्राथमिकतामा राखेर काम अगाडि बढाएको थारणा राखिन् । मन्त्री शर्माले विज्ञहरूको सुझाव लिएर सरकारले नयाँ कार्यक्रमको थालनी र पुराना कार्यक्रमको परिमार्जन गरी अघि बढ्ने उल्लेख गरिन् । उनले नेपालले पनि सञ्चना प्रविधिको क्षेत्रलाई विकास गर्ने सबैको सहकार्य आवश्यक रहेको जानकारी दिएन । उनले

विज्ञान र प्रविधि

# Nepali News Classifier

Enter News:

महर्षि । शाहित किरपुते आपुनो व३ औजयन्दिता नामकान् । यस्वित्वा शाहितदेव अप्रमृतांस्तान् औगमेप्रयस्य मयुताम् । शाहिते किरपुते ते बरन्ती । आपुनो किरपुते खुवासो मेरुस्ये । तत्र शाहिते त्वो पिबाम् नम सेवेन । भवता अस्वकारा परमेष्ठा अतिशये तेर पक्षुषुपान् । शाहितं वृद्धिं नवितुं उक्तं सव्यत अनिता मय्येका एक हुन । शाहिते तव कारयेर व्याकृतान्छ उन्तरावत सुलु गेपेनि आज उत्ते तुलो सव्यत उक्ता हुन । एक अन्तर्गतोका क्रममा उत्ते भिन्-मर्ताद किम्वर नम देवन्ती । भिन्-गपामकोना अकस्योश्च । निदेकते भवता किम्वर सव्यतान् सव्यतान् भूमिका निभा अस्य भवन् वांकाय । किम्वर पदमा ते गेपे मर्ताद पति किम्वर तेर मय पति । तत्र दुग्मियव्य मेरु यसको कति सस्य पाउन सव्यतान् । किम्वरने म सव्यित्वा त-३ अय्यो पक्षुषामा सव्यत जिये । तत्र, किम्वर नम देवन्ती । तेरेपछि मर्ताद म् किम्वर निभ मय पति । शाहितं सुलु किम्वर तेवो मर्ता तम स उद्वज्जा जियाम् । मदेरिष्यका पति । किम्वर मर्ताद किम्वर उनीको कृती सेवेन थियन् । किम्वरको लेखन तया निदेवन्ति अजित ज्योतीं र आराम्या शाहको जोतिर्ते संयुक्त रूपमा मेरुको हुन । रोबोर्त र वेसानिकबिबको प्रेम्मा आधारित यो किम्वरते पति बस्य अक्सिमस राधो प्रतिक्रिया एषको हुन ।

# मनोरञ्जन

## Nepali News Classifier

Enter News:

ढाका । बंगलादेशमा अति संकटापन्न स्थितिमा पुगेको जंगली हात्तीले अदालतबाट संरक्षण पाएको छ । अदालतको आदेश अनुसार एसियाली हात्ती 'एडए' गर्न रोक लगाइएको छ भने यिनीहरुको शोषण गर्न समेत पाइने छैन ।

हात्तीसम्बन्धी सबै अनुमति रोक्का गर्ने उच्च अदालतको निर्णयको पशु अधिकारकर्मी समूहहरुले स्वागत गरेका छन् । बंगलादेशमा हात्तीलाई मात्र लगाउने, सर्कस वा सडकमा हुने प्रदर्शनीहरुमा प्रयोग गर्ने गरिएको छ ।

देशभर जम्मा २०० ओटा मात्र हाती बाँकी छन् । यीमध्ये आधा हातीले बन्दी जीवन बिताइरहेका छन् । कुनै समय बंगलादेश एशियाली हातीको सबैभन्दा ठूलो घरमध्ये एक थियो । तर अवैध चोरी शिकारी र बासस्थान नास हुँदै जाँदा हातीको संख्या चिन्ताजनक स्तरमा ओर्लिएको पाइएको छ ।

विश्व