

The information flood: How to stay afloat

A Comparative Evaluation of Machine
Learning Models for Relevance Classification
of Flood-Related Tweets

Masterarbeit

Zur Erlangung des Mastergrades MSc

An der Fakultät für Digitale und Analytische
Wissenschaften
der Paris-Lodron-Universität Salzburg

Eingereicht
von
Eike
Blomeier
11941500

Gutachter: Prof. Dr. Bernd Resch

Fachbereich: Geoinformatik – Z_GIS

Salzburg, Juli 2023

Abstract

Typically, during the early stages of a disaster, the amount of available and useful information is low. To fill this information gap, emergency responders are increasingly often using social media to gain insights from eyewitnesses to build a better understanding of the situation and design effective responses. Recent developments like BERT have lifted NLP to the next level and successfully proven their capabilities in a wide range of NLP problems, outperforming previous state of the art methods. This work presents a comparison of BERT to different machine learning models for relevance classification tasks. Tweets are classified based on their relevance regarding flooding emergencies. Experts categorised Tweets to train the algorithms. Additionally, a prototype metric – called *Gaussian score* – is developed to overcome the issue of when misclassified data must to be treated differently. A central limitation was the scarce number of German Tweets relating to a flooding event. Yet, the results look promising, scoring an average precision of 71% with most of the misclassifications happening between more similar classes.

Kurzfassung

In der Regel ist zu Beginn einer Katastrophe die Menge an verfügbaren und nützlichen Informationen niedrig. Um diese Lücke zu füllen, ein erstes Lagebild erstellen zu können und effektiv reagieren zu können nutzen Einsatzkräfte vermehrt soziale Netzwerke, um Informationen aus dem betroffenen Gebiet zu erhalten. Entwicklungen wie BERT haben ihre Kapazitäten zum Lösen von NLP-Problemen bereits unter Beweis gestellt und ältere Ansätze geschlagen. In dieser Arbeit wird BERT mit weiteren Machine-Learning Methoden zum Klassifizieren von Tweets verglichen. Die Tweets werden nach ihrer Zugehörigkeit zu Überflutungen klassifiziert und wurden dazu von Experten kategorisiert. Weiterführend ist eine Metrik (*Gaussian Score*) entwickelt worden, um Fehlklassifizierungen dynamisch gewichten zu können. Für die Klassifizierung ist die geringe Anzahl an deutschsprachigen, ereignisbezogenen Tweets ein zentrales Problem. Insgesamt sehen die Klassifizierungsergebnisse versprechend aus, bei einer durchschnittlichen Genauigkeit von 71%, wobei die meisten Fehlklassifizierungen zwischen ähnlichen Klassen passieren.

Table of Contents

1	Introduction.....	8
2	Related Work.....	9
2.1	Criteria for relevance classification.....	10
2.2	Machine Learning for relevance classification.....	12
3	Problem definition.....	15
4	Methodology	15
4.1	Study Area.....	16
4.2	Data collection	17
4.3	Data labelling	18
4.4	Pre-Processing.....	20
4.5	Machine Learning Models.....	22
4.5.1	Naïve Bayes.....	22
4.5.2	Support Vector Machines	23
4.5.3	Random forests.....	27
4.5.4	CNN	29
4.5.5	BERT	33
4.6	The Gaussian scoring function.....	35
5	Results	36
5.1	Naïve Bayes	40
5.2	Random Forest.....	41
5.3	SVM	42
5.4	CNN	43
5.5	BERT	44
6	Discussion	47
6.1	Discussion of the Methods.....	47
6.1.1	Data collection and labelling.....	47
6.1.2	Model training	48
6.1.3	The Gaussian score	48
6.2	Discussion of the results	49
6.3	Limitations.....	50
7	Conclusion	52
8	Attachments	54
8.1	Labelling Guide.....	59
8.2	Example Code.....	66
8.3	System Specifications.....	69

8.4 Software Specifications.....	70
References.....	140

Table of Figures

Figure 1: Overview of the classification process	16
Figure 2: Tweet distribution after labelling.....	20
Figure 3 - Example text to tokenize.....	21
Figure 4: The hyperplane.....	24
Figure 5: The hyperplane problem	24
Figure 6: The maximum margin hyperplane	24
Figure 7: Hyperplane noise problem. The noise is indicated by the green circle	24
Figure 8: Soft margin. The soft margin are the dashed lines and the violating constraint is circled in green.....	25
Figure 9: The linear hyperplane problem in one dimension (a) and the linear seperable data in higher dimension (b).....	25
Figure 10: Graphical illustration of a decision tree	27
Figure 11: Unstable decision tree.....	27
Figure 12: Sequential tree growing with weighted samples.....	28
Figure 13: Bagging, parallel tree growing with subsamples.....	28
Figure 14: ANN scheme	29
Figure 15: Activation map	30
Figure 16: Pooling.....	30
Figure 17: Model architecture with two channels and an example sentence (taken from Kim, 2014)	32
Figure 18: Plot of the Multichannel CNN for Tweets	33
Figure 19 (Naïve Bayes): Class distribution of relevance classes before (a) and after (b) classification	40
Figure 20 (Naïve Bayes): Classification composition	41
Figure 21 (Random Forest): Class distribution of relevance classes before (a) and after (b) classification	41
Figure 22 (Random Forest): Classification composition.....	42
Figure 23 (SVM): Class distribution of relevance classes before (a) and after (b) classification.....	42
Figure 24 (SVM): Classification composition	43
Figure 25 (CNN): Class distribution of relevance classes before (a) and after (b) classification	43
Figure 26 (CNN): Classification composition	44
Figure 27 (BERT): Class distribution of relevance classes before (a) and after (b) classification	44
Figure 28 (BERT): Classification composition	45
Figure 29 (BERT): Spatial distribution of the classified Tweets	46
Figure 30 - Aerial distribution of Tweets.....	54
Figure 31 (BERT): Spatial distribution of the first class of the classified Tweets.....	55
Figure 32 (BERT): Spatial distribution of the second class of the classified Tweets	56
Figure 33 (BERT): Spatial distribution of the third class of the classified Tweets	57
Figure 34 (BERT): Spatial distribution of the fourth class of the classified Tweets.....	58
Figure 35: Searching for optimal SVM parameters	66
Figure 36: Searching for optimal random forest parameter.....	67
Figure 37: Creating the multi-channel CNN	68
Figure 38: Feature-Space of the CNN	68
Figure 39: Fine-tuning the German Bert base model.....	69

Table of Tables

Table 1: Keywords for extraction	18
Table 2: Classification categories and their description.....	19
Table 3: Used parameter for train_test_split.....	20
Table 4: Token representation of the sentence "Das Wasser steht im Keller 2m hoch!"	21
Table 5: Train_test_split for Naive Bayes.....	23
Table 6: Train_test_split for SVM	26
Table 7: Optimal parameters for the SVM	26
Table 8: Optimal parameters for the random forest classifier.....	29
Table 9: Train_test_split for Random Forest.....	29
Table 10: Initial parameters for the CNN	32
Table 11: Train_test_split for the CNN.....	32
Table 12: Train_test_split for BERT	34
Table 13: Initial parameters for the PolynomialDecay optimizer	34
Table 14: Initial parameters for fine-tuning German BERT base	35
Table 15: Initial parameters for EarlyStopping.....	35
Table 16: Accuracy.....	37
Table 17: Precision of the algorithms.....	37
Table 18: Recall of the algorithms.....	38
Table 19: F1-score of the algorithms.....	38
Table 20: Gaussian scores of the algorithms – Computed on the labelled category.....	39
Table 21: Gaussian scores of the algorithms – Computed on the predicted category	39
Table 22: Performance comparison of the different algorithms regarding averaged Precision, Recall, F1, and Gaussian score	40
Table 23: F1-score comparison with other work	50
Table 24: Trainingdataset.....	72

1 Introduction

Floods are not rare events. As a matter of fact, floods are the most common and costly natural disasters, influencing civilisations for thousands of years (Aldrete, 2007; Wasko et al., 2021). By shaping the environment for agricultural and industrial purposes, natural flooding areas like floodplains and wetlands were destroyed and the water storage capacity of a basin diminished. Straightening of the rivers not only helped to make them navigable but also increased the flowing speed of the water which is naturally reducing the response time to an upcoming flood (Kundzewicz et al., 2017). Further, climate change is causing the atmosphere to heat up and a warmer atmosphere can hold more water. For every degree Celsius, it is expected that normal rainfall events are increasing by 6-7%, while more uncommon events are increasing by much more (Alfieri et al., 2015; Guerreiro et al., 2018; Kundzewicz et al., 2017; Wasko & Nathan, 2019).

Yet not all factors are fully understood. Particularly on local levels, the complicated combination of factors like climate change, natural variability and direct human impacts through architectural landscaping and environmental engineering makes it difficult to precisely predict floods. At the same time, social-economic factors e.g., population size and increased wealth, in flood-prone areas are naturally causing higher absolute flood damages (Alfieri et al., 2015; Andersen & Marshall Shepherd, 2013; Kundzewicz et al., 2017; Paprotny et al., 2018).

Modern technologies like satellite imagery, Unmanned Aerial Vehicles (UAVs), aircrafts, and boats are helping emergency responders to cover big areas in less time for the situational awareness. Yet, multispectral satellite sensors cannot penetrate clouds, aircrafts need specialised crews to operate, while UAVs and boats must be transported to the scene before they can be set up and used. All those factors use up valuable time for the emergency responders.

One way to mitigate these problems is to use social media as a source of information to create an up-to-date image of the situation. As Crooks et al. (2012), Doan et al. (2012), and Earle et al. (2012) have shown, not only the amount of posts is rising during the course of a disaster but also the posting speed is rapidly increasing. Therefore, an automated smart filtering process must be applied otherwise decision makers will drown in a flood of information, which can't be handled by humans in an efficient way (Li et al., 2021).

This thesis compares different machine learning approaches, regarding their accuracy, speed and how difficult it is to set them up to filter flood-related social media data according to their situational relevance. Approaches like Naïve Bayes, Random Forests, Support Vector Machines (SVMs), and Convolutional Neural Networks (CNNs) were used in comparable use-cases before. Bidirectional Encoder Representations from Transformers (BERT) are relatively new and, to the authors knowledge, were not used to mitigate similar German natural language processing (NLP) problems. The thesis addresses the following research questions:

1. How is BERT performing on identifying relevant Tweets for emergency responders in flooding disasters compared to traditional machine learning approaches?
2. When misclassification isn't necessarily wrong: How can a dynamic scoring function weigh the distance between classes instead of counting a Tweets classification as right or wrong?

First, similar research is presented in the chapter Related Work and the term “relevance” is defined. Second, the methodology is outlined in detail. Here, the data pre-processing is explained before different machine learning approaches are analysed. Additionally, the dynamic scoring is described. In the last part, the results are described and discussed critically.

2 Related Work

During disasters, the use of social media has increased over recent years. With functions like the 2014 introduced *Facebook Safety Check*, people can now request and see the safety status of friends on Facebook¹ (Facebook, 2014). Similarly, the *Google Person Finder* was launched in 2010 and can be embedded into third party websites to help people find friends and family during a disaster². While these functions might provide important input for individuals, they don't help emergency responders to get a bigger picture of the situation. This is particularly crucial, since in some emergency situations no information is available shortly before or until emergency services arrive (Kaufhold et al., 2020). To fill those gaps, social networks, like Twitter, are increasingly used for emergency communications and help-related requests. During a disaster situation, such emergency requests must be mined from the pool of big data for

¹ <https://www.facebook.com/help/516656825135759> (Accessed 05/20/2023, 12:05pm)

² <https://google.org/personfinder> (Accessed 05/20/2023, 12:14pm)

providing timely help (Ragini et al., 2018). Yet, there has been limited understanding of the efficacy of using social media to gain better situational awareness, aid evacuations, and providing essential help for those in need. Furthermore, decision-making in disaster management is a complex and dynamic process given the transportation network, information accessibility, and the uncertainty and perception of an event (Li et al., 2021). By enhancing the situational awareness, accelerating information spreading, and monitoring online activities, the spatiotemporal distribution of disaster-related messages brings major benefits to the assessment of disaster damage (Li et al., 2021; Luna & Pennock, 2018). Additionally, J. Kim & Hastak (2018) point out that emergency agencies which are processing, forwarding, and publishing valuable information are having a high betweenness centrality. They play a critical role in connecting online communities in a social network and therefore can help to create a public support network of goods and services. The studies of Phan & Airoldi (2015) and Karunaratne & Lee (2020) focus on how social media is shaping social relationships and community connections in the aftermath of a disaster. Phan & Airoldi (2015) discover that affected individuals are more likely to strengthen interactions with friends compared to unaffected individuals. Karunaratne & Lee (2020) identify that social networks play a crucial role in terms of post-disaster support of goods and shelter.

This chapter can be divided into two subsections. In the first section, criteria for relevance definition are discussed. In the second section, research on machine learning methods for relevance classification in emergency situations is presented.

2.1 Criteria for relevance classification

Relevance is often both heavily context-dependent, and also subjective (Derczynski et al., 2017). On first glimpse, relevance might be very intuitive, and it is a concept where we hardly need a definition for. Relevance can be considered as a measure of the effectiveness of the contact between a source and a destination in a communication process (Saracevic, 1975).

This section describes possible criteria for relevance classification. Authors like (Starbird & Palen, 2010), (de Albuquerque et al., 2015), (Derczynski et al., 2017), (Kaufhold et al., 2020), and (Li et al., 2021) describe features of relevance in emergency situations. Starbird & Palen (2010) focus on the retweet behaviours of the Red River Floodings and Oklahoma Fires in the US in spring 2009. In their research, they show that local (affected) Twitter users are not attempting to address a broad audience. Instead, they use retweets to pass on information they feel will be valuable to other locals. This indicates that posts which are retweeted have a

stronger connection to the crisis event. On the other hand, users are more likely to retweet information originally distributed through Twitter accounts run by media, especially local media, and traditional service organizations. For this reason, the retweet behaviour of users points to relevance but not exclusively. In de Albuquerque et al. (2015), the authors perform a keyword-based separation of Tweets in on-topic and off-topic Tweets relating to the 2013 Elbe river flood in Germany. They classify Tweets into three categories: Off-topic, on-topic and relevant, and on-topic but irrelevant. Further, a bottom-up approach is used to group on-topic Tweets into semantic groups and the Tweets are weighted by the relative water level and their closest flood-affected catchment. Sabou et al. (2014) showed that the quality of crowdsourced data is heavily dependent on both the simplicity and clarity of the task and definition. While binary classification might often be too rigid. By giving annotators too many categories, it might become difficult to see the boundaries between them and the quality data is very critical for the quality of a predictor. They collaborate with third-party experts in the field of information management for crisis response to define three categories of informativeness using a top-down approach. Further, the authors define nine additional categories of actionability based on the MIT Humanitarian Lab's schema and the CrisisNLP categories. Finally, 1,350 Tweets related to hurricane Irma are labelled for actionability and for 118 “gold” messages the answer is pre-filled and used to judge the labellers performance.

Kaufhold et al. (2020) describe the relevance of Tweets in emergency situations from different perspectives. Firstly, they rule out all messages as irrelevant which were clearly sent before the incident. Secondly, they take the retweet behaviour of users into consideration, concluding that it might point to relevance but not exclusively. They note that people with a high number of followers will automatically get more retweets compared to an account with a low number of followers. A referenced location not only indicates a connection between the author and the incident, rather it can point to witnesses, helpers, and people in need at the incident's location. For categorizing Tweets, the authors come up with two ideas. For the first idea, Tweets are categorized into three classes – off-topic, on-topic and relevant for situational awareness, on-topic but irrelevant for situational awareness. In the second idea, Tweets are categorized if their content is personal only, informative, or other. For the labelling process, they advise annotators to label Tweets as relevant when the information in the Tweet can contribute to decision making, contain advice or when important sources are referenced. Furthermore, labellers are advised to label Tweets as relevant when they request or offer help. In Li et al. (2021), the authors match Tweets referring to the 2020 wildfires in the western US against official

information to see the temporal and spatial alignment. In their use-case, relevance refers to the evacuation information applied to specific users from spatial and temporal perspectives. They define two classes for “pre-evacuation” and “on-evacuation” Tweets. To assign Tweets to the classes, the authors investigate the top 2000 most frequently occurring Tweets regarding their class and word pattern. In a second filtering round, 1000 unique Tweets are investigated regarding the class and word pattern and a list containing word patterns for pre- and on-evacuation Tweets, “false” evacuation Tweets and pre-evacuation Tweets filter seeds is created. To extract location information from the Tweets, they apply the Stanford Named-Entity Recognition tool and use the Google Geocoding API use to convert addresses into coordinates.

To define the overall relevance of a Tweet, the metadata, temporal, spatial and semantic aspects should be considered. However, only Kaufhold et al. (2020), take all four aspects into account. de Albuquerque et al. (2015) and Li et al. (2021) mainly focus on the semantic, spatial and somewhat temporal aspects. Derczynski et al. (2017) put a big focus on the semantic content of Tweets, being the only one consulting experts in the field of emergency management and developing the classification with those experts.

2.2 Machine Learning for relevance classification

In 1952, A. L. Samuel implemented a checkers algorithm using mini-max-principle, allowing the algorithm to learn from previous games it played (Samuel, 1959). For many, this algorithm is the first implementation utilizing machine learning (Carbonell et al., 1983). Since then, big data, advanced data analytics and increasing processing capacities have made machine learning algorithms suitable for analysing (social media) data on a large scale (Li et al., 2021).

Authors like (Derczynski et al., 2017), (Ghosh et al., 2017), (Ragini et al., 2018), (Madichetty, 2019), (Pekar et al., 2020), (Maharani, 2020), (Madichetty et al., 2021), and (Li et al., 2021) have used different machine learning approaches to classify disaster-related social media messages. Derczynski et al. (2017) describe their approach to develop the tool *Emina* (Emergent Informativeness and Actionability). Their approach is based on two steps. At first, incoming messages are categorised based on the messages informativeness as *informative* or *uninformative*. To do so, they use 60,000 Tweets from CrisiLex. 600 of these Tweets are annotated by volunteers and used to automatically annotate the remaining ones. This dataset is then used to train a CNN to classify messages as informative or uninformative. In the second step, they classify the informative messages in eight categories of actionability, developed with

crisis response experts. For each class, they use a single Radial Basis Function SVM and aggregated the SVM's results for the final classification. To train the SVMs, keywords for each class are extracted from the Tweets and embedded using GloVe. Overall, they score over 90% accuracy labelling the Tweets as informative and uninformative, while the actionability classification recalls between 50% to 70% on the individual classes. Ghosh et al. (2017) conduct a performance comparison for different machine learning algorithms on a supervised multi-class multi-label classification problem. They compare Naïve Bayes, SVMs, decision trees, random forests, Adaboost, and gradient boosting using 2,139 Tweets from the FIRE 2016 Micro-blog Track dataset to classify into seven different classes. For feature extraction, a semi-automatic approach is chosen. On the one hand, Tf-idf unigrams and bigrams are used as well as length features, k-nearest neighbour votes and a bag of important words is derived automatically. On the other hand, manual features, thought to be very representative for each class, are carefully selected. Subsequently, the features are combined as eight different feature sets, containing at least the unigram representation of the messages. Finally, doing 48 comparisons in total, Ghosh et al. conclude that the linear SVMs outperform the other algorithms on six of the seven classes, using a combination of unigrams and bigrams. Compared to unigrams only, doesn't really improve the F_1 score but by adding the manual features to the dataset, the F_1 score always improved. Similar to Ghosh et al. (2017), Ragini et al. (2018) propose a model which categorizes messages from social media according to the need of the affected people by using SVMs. In the first stage, Tweets from 2014 south-east Asia flooding events are pre-processed in order to remove non-textual data from the Tweets. In the second stage, the Tweets are categorized into five categories using keyword filtering. The results are then categorized as subjective and objective sentences using different lexicons. In the fourth and final stage before classification, feature vectors are created using unigram, bigram, trigram, BOW, and POS based methods. The SVMs are trained using different combinations of the feature vectors. In their conclusion, Ragini et al. establish that the main advantage of the proposed method is the segregation of Tweets from affected people about their needs. Helping emergency responders to build better strategies for relief operations on the one hand, on the other hand, it bridges the gap between those common people who are willing to help and the ones in need. Yet, there is still a difficulty in collecting disaster-related data to build more sophisticated models. Madichetty (2019) investigates stacking a CNN and an Artificial Neural Network (ANN) to classify Tweets as informative and non-informative regarding the 2015 hurricane Harvey. In his approach, he eliminates the manual feature engineering process,

needed when SVMs are used to classify Tweets, by using a CNN. The output of the CNN is then used as an input for the ANN, which classifies the Tweets as informative and non-informative. His method outperforms previous approaches by almost five percent in accuracy and he suggests that it can even be better when used with bigger networks.

Instead of classifying messages regarding their informativeness or actionability when the event is already known, Pekar et al. (2020) investigates methods to detect emergency-related messages when the type of crisis is not known in advance. They use the labelled part of the CrisisLexT26 dataset, which contains 26 different types of disasters between 2012 and 2013, to compare K-nearest neighbour (kNN), multinomial Naïve Bayes, decision trees, maximum entropy, and SVMs for their performance. For the input, the Tweets are normalized before being fed to the different algorithms. To cross-validate and compare their approaches, three different scenarios are rolled out. (1) Each classifier is trained and tested on the same disaster. This results in a total training of 26 classifiers per algorithm, whose results are averaged to indicate the overall performance. (2) a single classifier is trained for each algorithm and tested on all 26 disasters. (3) different classifiers are trained on 23 disasters and tested on three others. For most of the algorithms, the second scenario scores best. By comparing the classification of the algorithms to the classification of two judges, they discover five errors commonly made by the algorithms, e.g., misclassification of news reports or events that took place far in the past.

Differently from the other approaches, Maharani (2020) uses a BERT classifier to classify Tweets as relevant and irrelevant for the 2020 Jakarta flood. She crawls the Tweets automatically using a keyword-based approach and adds dense and dropout layers to the pre-trained BERT model for finetuning. Scoring an accuracy of 79% on the test dataset, Maharani values her approach as promising but still faces some problems regarding semantic misunderstandings or misclassifications of out-of-topic Tweets. Madichetty et al. (2021) propose a novel method, combining BERT for text-classification and DenseNet for image classification to extract information from texts and images simultaneously. Using the CrisisMMD dataset allows them to train their models on different disasters such as hurricanes, wildfires, floodings, and earthquakes, focusing on classifying the corresponding Tweets as informative and non-informative, respectively. Their proposed method outperforms current state-of-the-art methods on a diverse set of disaster datasets up to 10% in accuracy and 22% in F₁-score. Li et al. (2021) perform a data driven study of social media aided evacuations on the 2020 wildfires in western US. Their goal is to provide a guideline to official resources to demonstrate the power of social media without categorising Tweets into different, content

based, classes. Instead, 175,965 Tweets containing the term “wildfire” are categorised as pre- and on-evacuation. For classification, a two-stage filtering process is applied using word patterns. In the first round, Tweets containing the term “evacuation” but not containing “real” evacuation information are separated. In the second round, word patterns are applied to identify the remaining Tweets as pre- or on-evacuation. These Tweets are then used to extract spatial and temporal information for the creation of near real-time maps. These maps are then matched against information from official channels and reports for validation. In the conclusion, Li et al. point out that their approach demonstrates a practical framework for using social media data to aid wildfire evacuation. Using social media to create real-time evacuation maps gives impacted communities much faster but equally reliable evacuation planning.

Nonetheless, most of the authors chose classical machine learning approaches. Only (Maharani, 2020) and (Madichetty et al., 2021) utilise BERT to classify disaster related Tweets. Yet, both focused on marking Tweets as relevant or not-relevant (Maharani) and informative or not-informative (Madichetty et al.), respectively.

3 Problem definition

According to the type of information, a Tweet can be classified as part of a single class out of multiple classes. Below, the definition of the problem under consideration is given:

Let, $T = \{t_1, t_2, \dots, t_n\}$ be a set of N Tweets and $C = \{1, 2, 3, 4\}$ be a set of classes. Given a set of mapping of the form $\{t_i, c_i^1, c_i^2, c_i^3, c_i^4\}$ where Tweet $t_i \in T$ and class labels $c_i^1, c_i^2, c_i^3, c_i^4 \in C$, the goal is to find the class label for a new Tweet t_{new} .

4 Methodology

In this work, the problem is modelled as a multi-class supervised classification problem (Aly, 2005), where a single class is predicted for each Tweet. This is also called a “one-class” classification (Perera et al., 2021). Established algorithms such as Naïve Bayes, Random Forest, Support Vector Machine (SVM), Convolutional Neural Network (CNN) are compared to the novel BERT (Bidirectional Encoder Representations from Transformers) method. For the creation of homogeneous training data, a labelling guide is developed. Additionally, an own scoring metric is used to evaluate the accuracy of the different models. An overview of the process is shown in Figure 1, while the following chapters are giving an overview of the study area, the data collection, the labelling process, and the application of the algorithms.

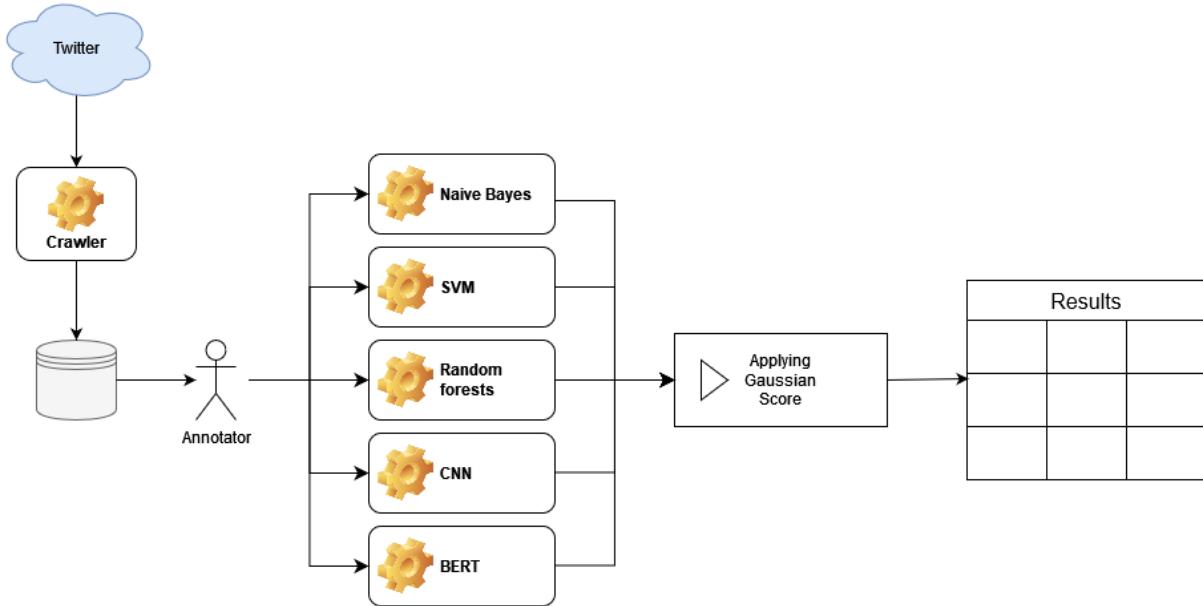


Figure 1: Overview of the classification process

4.1 Study Area

The area of the conducted study was mainly focused on Germany. Its neighbouring countries Austria³, Belgium⁴, Luxembourg⁵, and Switzerland⁶ are using German as their official language. Instead of using the official boundaries to filter Tweets by their location, a simplified, rectangular bounding box was used to query Tweets. Consequently, Tweets from neighbouring regions are used in the study as well. Figure 30 shows the study area and the distribution of the Tweets used in the study.

According to the Federal Ministry of the Interior and Community of Germany (*Bundesministerium des Innern und für Heimat*), a total of 62 counties experienced flooding during July 2021. Only 11 of them declared a state of emergency (*Abschlussbericht Hochwasserkatastrophe-Final*, 2022). This shows that many smaller flooding events, e.g., the Rhine flood in January 2021⁷, do not occur in official reports. For this reason, the timeframe of the study was set to 2021, to potentially cover other flooding events as well.

³ <https://www.oesterreich.gv.at/lexicon/A/amtssprache.html> (Accessed 03/25/2023, 01:06pm)

⁴ https://www.belgium.be/de/ueber_belgien/staat/federale_staat (Accessed 03/25/2023, 02:23pm)

⁵ <https://luxembourg.public.lu/de/gesellschaft-und-kultur/sprachen/welche-sprachen-luxemburg.html> (Accessed 03/25/2023 01:13pm)

⁶ <https://www.eda.admin.ch/aboutswitzerland/de/home/gesellschaft/sprachen/die-sprachen---fakten-und-zahlen.html> (Accessed 03/25/2023, 01:12pm)

⁷ <https://emergency.copernicus.eu/mapping/list-of-components/EMSR497> (Accessed, 03/25/2023, 01:46pm)

4.2 Data collection

The data was taken from a database hosted by the Department of Geoinformatics (Z_GIS)⁸ at Paris-Lodron-University Salzburg. The database was built by retrieving Tweets through the Twitter Streaming API and Twitter Rest API (Havas et al., 2021).

For performance reasons, a subset containing 20,000 georeferenced Tweets was created. 10,000 of the 20,000 Tweets were randomly queried without any specifications. Another 10,000 Tweets were randomly queried satisfying at least one of the keywords listed in Table 1. In the next step, another subset was created containing 3,500 Tweets from the 10,000 Tweets containing keyword(s) and 1,500 Tweets from the randomly selected Tweets. Additionally, the 3,500 Tweets were only crawled between the 9th and 21st of June 2021. This matches the timeframe of the big flooding events mentioned in 4.1. During the development phase, it turned out that the explained procedure worked significantly better instead of randomly choosing a subset of 5,000 Tweets for various reasons:

1. Querying the whole database would have resulted in a long run-time for every query.
2. The majority of Tweets in the database did not contain any of the keywords.
3. Many Tweets including at least one keyword from Table 1 didn't relate to a concrete flooding event. Instead, they often referred to more global and continuous crises like COVID-19 or the climate crisis.
4. Compared to the timeframe of a year, flooding events only occurred in relatively short periods. Consequently, for most (minor) floods an increase on tweeting activities could not be pinpointed.

⁸ <https://www.plus.ac.at/geoinformatik/?lang=en> (Accessed, 04/01/2023, 11:17am)

Table 1: Keywords for extraction

Aufräumarbeiten	Bergung	Dammbruch	Dammschäden	Dauerregen
Deichbruch	Deichschäden	Einsturz	Erdrutsch	Evakuierung
Extremwetterlage	Freiwillige Helfer	Geröll	Gewitter	Großeinsatz
Hangrutschung	Hilfsaktion	Höchststand	Hochwasser	Katastrophe
Krisenstab	Luftrettung	Murgang	Niederschlag	Notunterkunft
Orkan	Pegel	Platzregen	Retentionenfläche	Rettungskräfte
Sandsäcke	Schneeschmelze	Schlammawine	Schutt	Starkregen
Stromausfall	Sturm	Sturzflut	Tornado	Trümmer
Überflutung	Überschwemm	Unwetter	Wasserrettung	Wiederaufbau
Zerstörung				

4.3 Data labelling

Since supervised classifications were performed in 4.5, pre-defined classes must be developed. The development of those classes was carried out with experts from the BRK (Bavarian Red Cross), SRK (Red Cross Salzburg), and THW (Federal Agency for Technical Relief). The categories are “1 – sehr relevant” (very relevant), “2 – eher relevant” (rather relevant), “3 – wenig relevant” (less relevant), “4 – nicht relevant” (irrelevant), “Nicht Deutsch” (not German), and “Kein Text vorhanden” (no text given). Table 2 shows a description of the six categories:

Table 2: Classification categories and their description

Category	Description
1 – sehr relevant	Must contain supportive information for crisis management
2 – eher relevant	Linked to the flood but not necessarily important for crisis management
3 – wenig relevant	Semantically linked to the flooding event but does not contain any useful information for crisis management
4 – nicht relevant	Tweets is not linked to the flooding event
Nicht deutsch	Tweets where the posting language is not German
Kein Text vorhanden	Tweets which don't contain any text

As the last categories might be clear to any labelling person, the borders between the first three categories are a bit blurry. Therefore, and to minimize the personal bias, a labelling guide was set up (see Attachments), explaining the goals, the categories using examples, and the labelling tool. To prepare the Tweets for labelling, 20 batches of 250 Tweets were created using Google Forms as the labelling tool. Each batch contained unique Tweets only and every batch was labelled by at least one expert user. After labelling, a total of 2,679 did not match the criteria of a 2/3 interannotator-agreement. Since all Tweets were labelled by an even number of labellers, those Tweets were re-labelled by labellers who had not seen the Tweet before. After this, 4,634 of 5,000 Tweets could clearly be classified as one of the six classes. Figure 2 shows the class-distribution of the labelled Tweets.

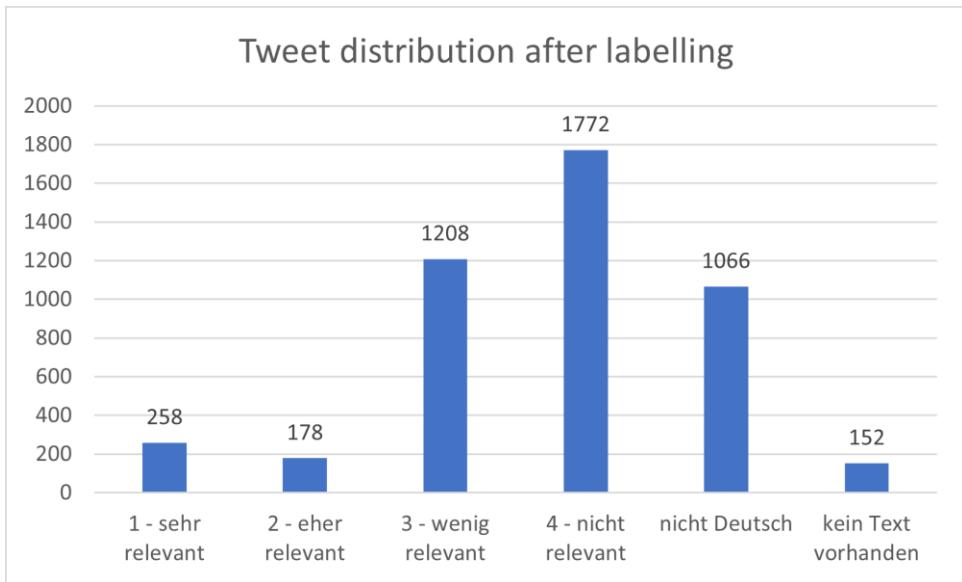


Figure 2: Tweet distribution after labelling

4.4 Pre-Processing

In the first step of pre-processing the labelled Tweets, from chapter 4.3, all Tweets falling into categories “nicht Deutsch” and “kein Text vorhanden” were removed from the dataset. Next, the dataset needed to be undersampled. This was required since the class-distribution was very imbalanced and training a robust model using imbalanced data is difficult (Lin et al., 2017). For undersampling, the total number of Tweets from the smallest class 2 were randomly selected from class 1, 3, and 4, thereby building a new dataset containing exactly 178 Tweets for each class and forming the foundation for the upcoming training tasks.

To train the ML algorithms, the dataset needed to be split in two, forming the training and validating subset. This was done by using the *train_test_split*⁹ function from the *sklearn* library. The parameters shown in Table 3 were the same for the train-test-split function for all the models mentioned in chapter 4.5.

Table 3: Used parameter for *train_test_split*

Parameter	Value
test_size	0.25
stratify	True
shuffle	True

⁹ https://scikit-learn.org/stable/modules/generated/sklearn.model_selection.train_test_split.html (Accessed 03/25/2023, 11:59am)

In the next step, the text needed to be translated into a representation an algorithm can understand. To achieve this, the words in the text must be transferred into vector representations. Since the decision on how to pre-process the data will affect the interpretability and conclusions of the models, the way of simplifying the data without losing too much information had to be chosen carefully (Denny & Spirling, 2018). While for many years, GloVe and word2vec have been used as the standard to tokenize text for machine learning, the trained word vectors are kind of a static encoding. This does not allow them to capture contextual information. BERT models, since they are composed of multiple bidirectional transformer encoders, on the other hand, are capable of capturing contextual information (Pennington et al., 2014; Shen & Liu, 2021). For this reason, the pretrained GBERT_{base}¹⁰ model was used to tokenize the Tweets. For this, a tokenizer object was created using the Huggingface tokenizer API¹¹. An API which allows to load and fine-tune pre-trained models with a few lines of code. Therefore, in the next step, the previously created tokenizer was called with a list containing the text of all the Tweets to tokenize. Figure 3 shows how the tokenization process works using the sentence “Das Wasser steht im Keller 2m hoch!” (“*The water level in the basement is at 2m!*”) as an example. Table 4**Fehler! Verweisquelle konnte nicht gefunden werden.** shows the token-representation of the example sentence.

```
from transformers import AutoTokenizer
tokenizer = AutoTokenizer.from_pretrained('deepset/gbert-base')
tokenized = tokenizer('Das Wasser steht im Keller 2m hoch!', truncation=True, return_tensors='np')
```

Figure 3 - Example text to tokenize

Table 4: Token representation of the sentence "Das Wasser steht im Keller 2m hoch!"

102	347	1404	1419	223	8438	197	30895	2130	3330	103
-----	-----	------	------	-----	------	-----	-------	------	------	-----

¹⁰ <https://huggingface.co/deepset/gbert-base> (Accessed 03/20/2023, 05:42pm)

¹¹ https://huggingface.co/docs/transformers/main_classes/tokenizer (Accessed 03/20/2023, 05:42pm)

4.5 Machine Learning Models

Machine Learning (ML) is a subcategory of Artificial Intelligence. ML algorithms are devoted to examining data and building a model based on this data. This model can be seen as a hypothesis to solve similar upcoming problems (Russell & Norvig, 2021). In the following, five different models are used to compare.

4.5.1 Naïve Bayes

The Naïve Bayes classifier is a probabilistic machine learning model, which creates a separate model for each possible category, making the classifier part of the generative models (Russell & Norvig, 2021). The core of Naïve Bayes is the Bayes Theorem (Berrar, 2018), Equation 1, a formula used for calculating conditional probabilities.

$$P(A|B) = \frac{P(B|A)P(A)}{P(B)}$$

Equation 1: Bayes Theorem

In Bayes Theorem, the probability (P) of an event A happening is computed under the assumption that another event B already has occurred. Since it is assumed that those events are happening independently, the classifier is called naïve. Generally speaking, the assumption of conditional independence is rarely matching real-life cases (e.g., assuming for NLP task that the word order in a document does not matter is hardly the case) and lowers the performance of the classifier. Especially with a large number of attributes, Naïve Bayes tends to compute overconfident probabilities that are often very close to 0 or 1 (Russell & Norvig, 2021). Another limitation of the Naïve Bayes algorithm is the so-called “zero-frequency problem”. It describes the problem when Naïve Bayes gets a parameter which is not represented by a class-attribute combination. Since the parameter has not been modelled by the classifier, its frequency-based probability is zero. Following the commutative, distributive, and associative properties of multiplication (Sircar, 2019) as well as Bayes Theorem, the likelihood will always be zero (Witten & Bell, 1991). An option to overcome this problem is to apply Laplace’s Law of Succession (Rrichevskiy, 1998) and add an $\alpha > 0$ to each class-attribute combination (Witten & Bell, 1991). Even though it is not the only way to overcome the zero-frequency problem, and other solutions are performing better in other use-cases, it is a good and fairly easy solution for NLP task (Witten & Bell, 1991).

Compared to more sophisticated classifiers, Naïve Bayes performs repeatedly well (Rish, 2001). In addition to its easy implementation, this makes it widely used in NLP problems like sentiment analysis, spam filtering or recommendation systems (Russell & Norvig, 2021).

To classify the Tweets using the Naïve Bayes classifier, the *ComplementNB* classifier from the *sklearn.naive_bayes* API¹² was used. Compared to Multinomial Naïve Bayes (MNB), Complement Naïve Bayes (CNB) is using the statistics from the complement of each class to compute the model's weights. Therefore, CNB is computing more stable parameters and regularly outperforms MNB (Rennie et al., 2003). The model is trained using the Tweets from Table 24 and splitting the dataset in a training and validation dataset using *train_test_split* with the following parameters:

Table 5: Train_test_split for Naïve Bayes

Parameter	Value
test_size	0.25
stratify	True
shuffle	True
random_state	79

4.5.2 Support Vector Machines

The Support Vector Machine (SVM) falls into the category of supervised machine learning algorithms. While SVMs can be used for regression tasks, the strength of SVMs are classification tasks (Mammone et al., 2009). As mentioned in (Noble, 2006), only four basic concepts are needed to understand the essence of SVM:

1. The separating hyperplane
2. The maximum-margin hyperplane
3. The soft margin
4. The kernel-function

The hyperplane is a plane which separates an input dataset in any given dimension into two clusters (Mammone et al., 2009), see Figure 4.

The problem here is that there is an infinite number of hyperplanes to separate the values. As displayed in Figure 5, the hyperplane from Figure 4 can be drawn in many different ways while

¹² https://scikit-learn.org/stable/modules/naive_bayes.html (Accessed, 04/01/2023, 12:25pm)

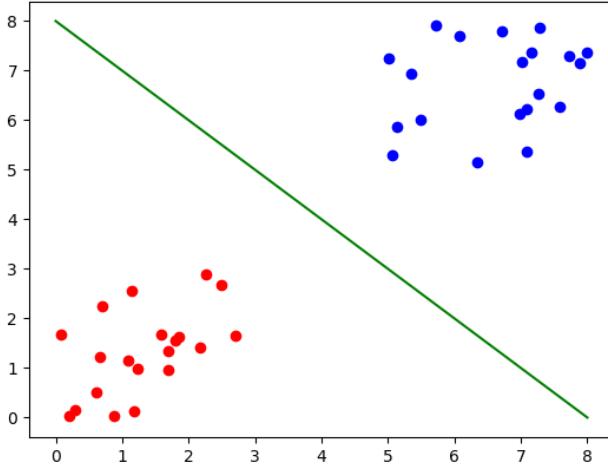


Figure 4: The hyperplane

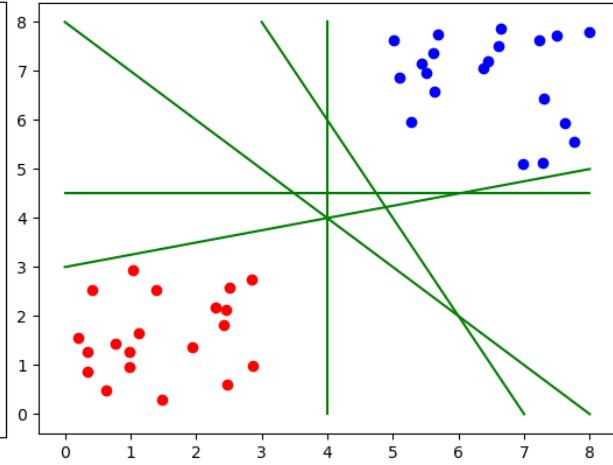


Figure 5: The hyperplane problem

it still separates the input data into the same clusters (Noble, 2006). To overcome this issue, SVMs are trying to maximize the margin between the classes (Mammone et al., 2009) in order to find the optimal hyperplane separating the classes (Schölkopf, 1998). This is achieved by finding the most similar examples (support vectors) and using them to draw the hyperplane orthogonal to the connecting vector (Russell & Norvig, 2021) while keeping the maximum distance to the support vectors. It is therefore called a *maximum-margin hyperplane* (Noble, 2006), Figure 6. The maximal margin algorithm will produce a hypothesis that is perfectly consistent with the training data but will fail in real world examples where noise will make linear separation impossible (Mammone et al., 2009), Figure 7. By adding a soft margin, this problem can be overcome. This allows some data points to fall to the “wrong” side of the margin of the separating hyperplane without affecting the result, Figure 8. Setting the parameter for the soft margin is complicated, since it must be a trade-off between not overfitting on the training data while not generalizing too much and therefore making new classifications useless

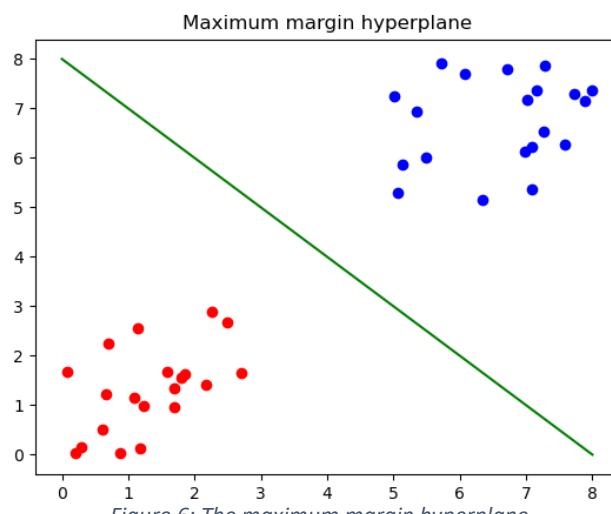


Figure 6: The maximum margin hyperplane

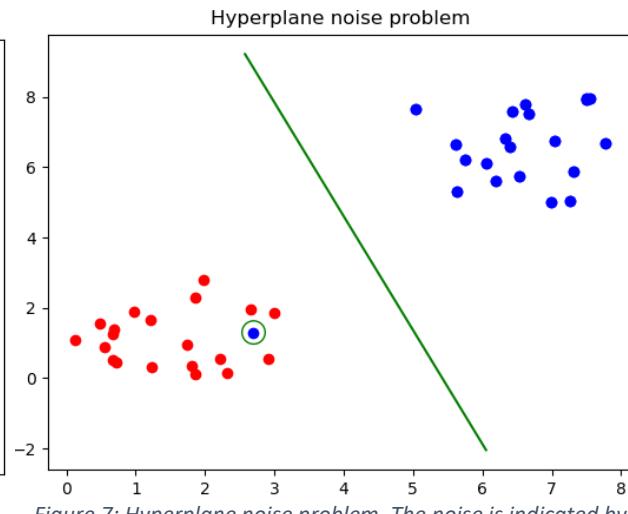


Figure 7: Hyperplane noise problem. The noise is indicated by the green circle

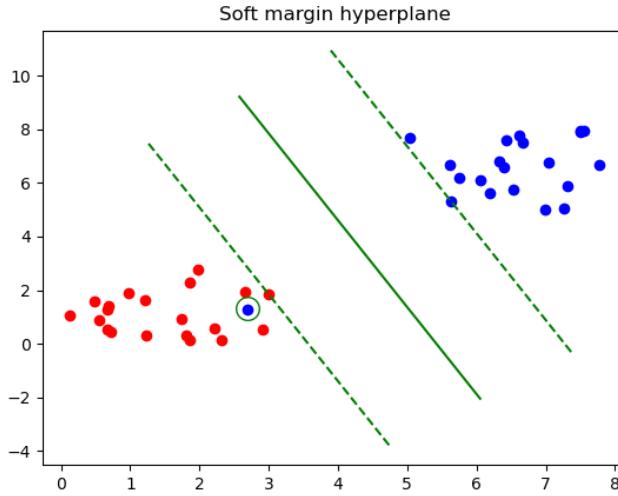


Figure 8: Soft margin. The soft margin are the dashed lines and the violating constraint is circled in green

(Noble, 2006). By using cross validation (regularization), often referred as C , the user can determine how many misclassifications and observations are allowed inside the soft margin to get the best classification (Mammone et al., 2009). Setting this parameter is difficult, since it directly influences how the margin will be set and therefore the correctly classified inputs (Noble, 2006).

As yet, data can be separated into clusters as long as it is linearly separable. If that is not the case, SVMs are systematically using kernel functions to move the input data into a higher dimension where it can be linearly separated (Mammone et al., 2009; Noble, 2006), Figure 9a. By systematically searching for a higher dimension feature space, the SVM will find a feature space with only as many dimensions as needed to separate the input data. This avoids the so-called curse of dimensionality, where an increased number of variables to consider will cause the number of possible solutions to increase exponentially (Noble, 2006).

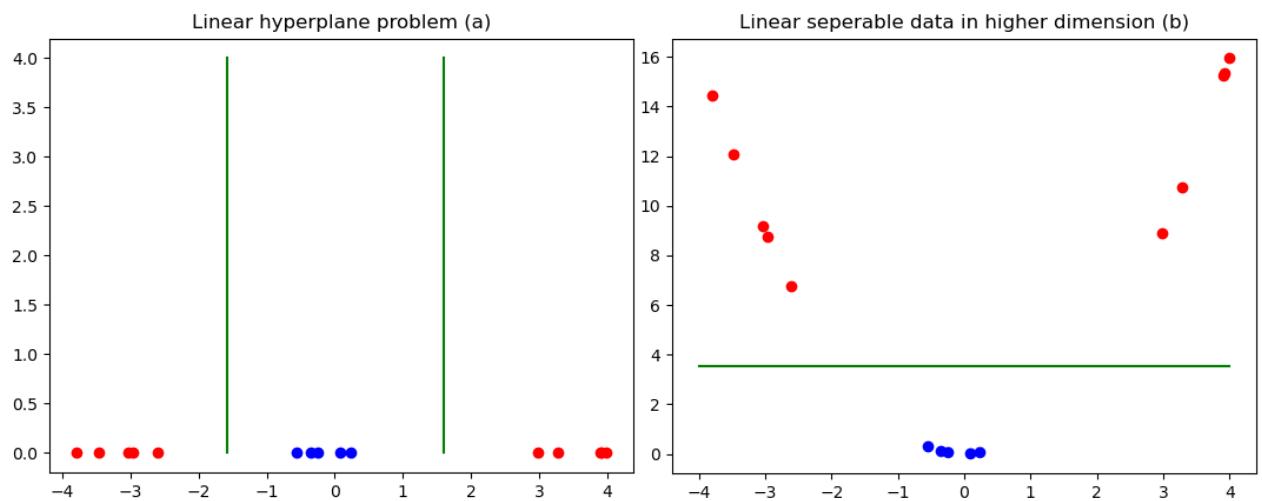


Figure 9: The linear hyperplane problem in one dimension (a) and the linear separable data in higher dimension (b)

To classify the Tweets using SVM, a C-Support Vector Classification using the `sklearn.svm.SVC`¹³ package was performed. To find the best parameters for the SVM, a random search was performed by using the `RandomizedSearchCV`¹⁴ package from `sklearn.model_selection`. In the next step, by running a grid search using the `GridSearchCV`¹⁵ package from `sklearn.model_selection`, the previously found parameters were optimized. By combining the two searches, hyperparameters of the SVM could be optimised in a faster and more precise manner compared to only using one of the searches. Figure 35 shows the code and parameters for both searches. Finally, the SVM was trained using the Tweets from Table 24 and splitting the dataset in a training and validation dataset using `train_test_split` with the parameters shown in Table 6. Table 7 shows the optimal parameters for the SVM.

Table 6: `Train_test_split` for SVM

Parameter	Value
test_size	0.25
stratify	True
shuffle	True
random_state	104

Table 7: Optimal parameters for the SVM

Parameter	Value
Seed	104
C	0.0078125
kernel	Linear
gamma	0.0078125
max_iter	895398

¹³ <https://scikit-learn.org/stable/modules/generated/sklearn.svm.SVC.html> (Accessed, 04/01/2023, 16:03pm)

¹⁴ https://scikit-learn.org/stable/modules/generated/sklearn.model_selection.RandomizedSearchCV.html (Accessed, 04/01/2023, 16:19pm)

¹⁵ https://scikit-learn.org/stable/modules/generated/sklearn.model_selection.GridSearchCV.html (Accessed, 04/01/2023, 16:21pm)

4.5.3 Random forests

Random forests are using a combination of different decision trees to solve regression or classification problems (Breiman, 2001). A decision tree is an algorithm which splits a dataset based on a cost function (Kotsiantis, 2013), Figure 10.

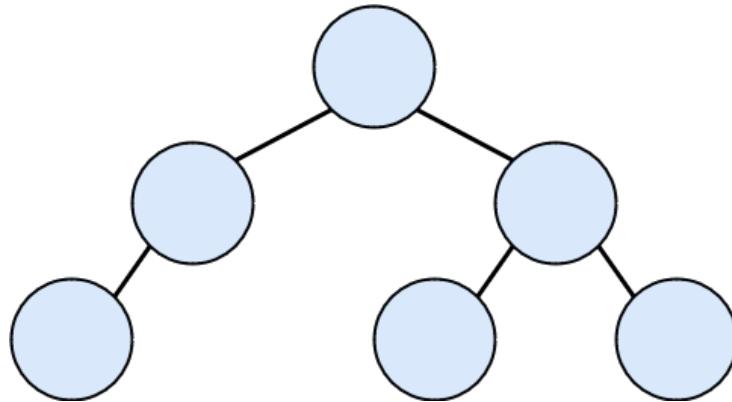


Figure 10: Graphical illustration of a decision tree

The functions' goal is to maximize the information gain at each node. Therefore, it aims to minimize the uncertainty of a random variable, called entropy (Russell & Norvig, 2021). The problem here is that, since the goal of the function is just to maximize the information gain, decision trees are likely to grow very big, especially on huge datasets, and overfit on the training data (Russell & Norvig, 2021). This makes them great for working with data which has been used to create them but not flexible when it comes new classifications (Hastie et al., 2001; Zadrozny & Elkan, 2001). Additionally, decision trees are unstable learners. A minor change in the input dataset can cause a whole tree to reorganize great parts of itself (Kingsford & Salzberg, 2008), Figure 11.

Color	Diameter	Weight	Label
Green	3	200	Apple
Green	3	185	Apple
Green	3	170	Apple
Green	3	150	Apple
Red	3	155	Tomato
Red	3	160	Tomato

Color	Diameter	Weight	Label
Green	3	200	Apple
Green	3	185	Apple
Green	3	170	Apple
Red	3	165	Apple
Red	3	155	Tomato
Red	3	160	Tomato

Figure 11: Unstable decision tree

Random forests are overcoming the shortcomings of a single decision tree by combining a large number of trees operating as a committee which results in a vast improvement in accuracy and accordingly outperforms any of the constituent models (Liu et al., 2021). However, if a random forest would build the trees from the same training data, it would end up having many but the

same trees. This issue is swamped by bagging and boosting. Bagging (bootstrap aggregating) will generate N distinct training sets. For each training set, n samples will be picked without

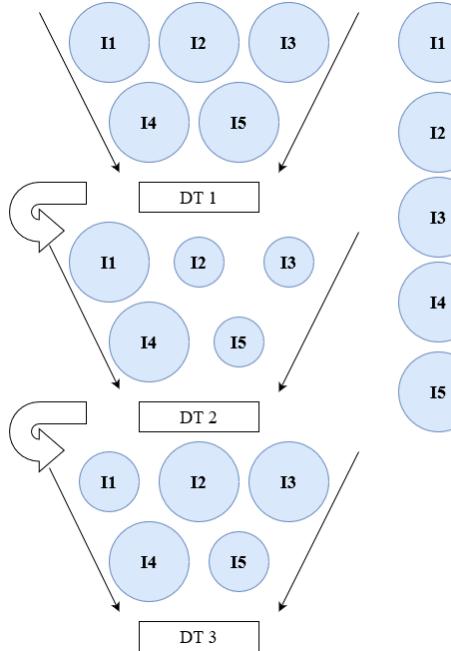


Figure 12: Sequential tree growing with weighted samples

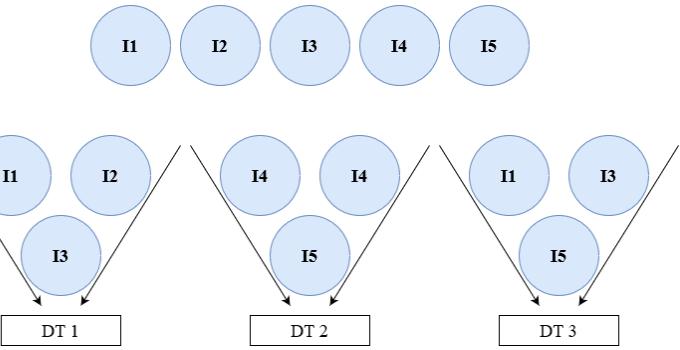


Figure 13: Bagging, parallel tree growing with subsamples

caring whether a sample has been picked before or not (Russell & Norvig, 2021). Boosting on the other hand uses weighted training sets (Russell & Norvig, 2021) to train the decision trees. One specific example of such an algorithm is AdaBoost. It combines many “weak learners”, also called “stumps”¹⁶, to create a powerful random forest. Therefore, some stumps have more say in the classification than others and each stump is set up by taking into account the mistakes of the previous stump (Russell & Norvig, 2021). Compared to bagging which creates the trees in parallel, and weighting of inputs relies on coincidence (Figure 13), boosting creates decision trees in a sequential order and weighting of inputs comes back to information quality (Figure 12).

To classify the Tweets using random forests, the `sklearn.ensemble.RandomForestClassifier`¹⁷ package was used. To find the best parameters for the random forest classifier, a random search was performed by using the `RandomizedSearchCV` package from `sklearn.model_selection`. In the next step, by running a grid search using the `GridSearchCV` package from `sklearn.model_selection`, the previously found parameters were optimized. By combining the

¹⁶ Stumps because often the trees are only containing a root with leaves

¹⁷ <https://scikit-learn.org/stable/modules/generated/sklearn.ensemble.RandomForestClassifier.html>
(Accessed, 04/10/2023, 03:51pm)

two searches, the random forests' hyperparameters could be optimised in a faster and more precise manner compared to only using one of the searches. Figure 36 shows the code and parameters for both searches. Finally, the random forest was trained using the Tweets from Table 24 and splitting the dataset in a training and validation dataset using *train_test_split* shown in Table 9. Table 8Table 9 shows the optimal parameters for the random forest.

Table 9: Train_test_split for Random Forest

Parameter	Value
test_size	0.25
stratify	True
shuffle	True
random_state	58

Table 8: Optimal parameters for the random forest classifier

Parameter	Value
seed	33
max_depth	210
min_samples_leaf	3
min_samples_split	21
n_estimators	1658

4.5.4 CNN

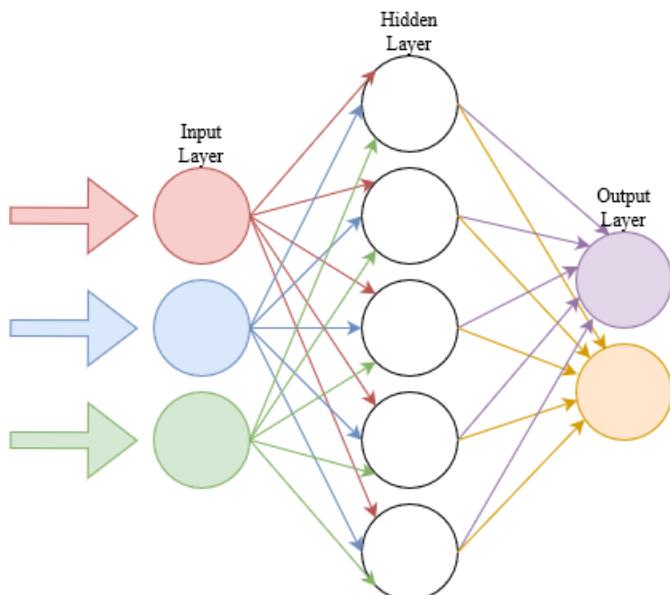


Figure 14: ANN scheme

Convolutional Neural Networks (CNN) fall into the category of Artificial Neural Networks (ANNs) and derive their naming from the mathematical linear operation between matrixes, also called convolution (Albawi et al., 2018). Like the ANN, the architecture of CNNs is biologically inspired by the anatomy of the brain and comprised by connected neurons in multiple layers (Figure 14). During the learning (training) process, which can either be supervised or

unsupervised, each neuron will receive input values from other neurons, performs an operation on the inputs and forwards the result to further connected neurons (O'Shea & Nash, 2015). Unlike ANNs, where all layers are fully connected, in a CNN usually the last layers are the only fully connected ones while the other hidden layers are only connected to corresponding parts

of the previous layer (Albawi et al., 2018). Accordingly, the input vectors are reduced over the depth of a CNN until it reaches a size of $1 \times 1 \times n$ for the output vector (O’Shea & Nash, 2015).

To understand how a CNN operates, three different kinds of layers must be understood. The convolutional layers are the core of a CNN. Its learnable kernels are connected to local regions of the input. While sliding over the whole input vector, the kernel performs scalar product computations, known as the activation map (Figure 15). The result will then be forwarded to the next layer (Albawi et al., 2018). While some authors like (O’Shea & Nash, 2015) are including the non-linearity computations after the convolution in the convolutional layer, (Albawi et al., 2018) determine it in a layer of its own. Nevertheless, non-linearity desires to cut-off defective information. Nowadays, the rectified linear unit (*ReLU*) activation function is the most popular function for this (Equation 2). Compared to other functions like *sigmoid* or *tanh* the trade-off between computational complexity and information loss is better and hence the preferred choice.

$$ReLU(x) = \max(0, x)$$

Equation 2: Rectified Linear unit

Pooling layers are layers used to down sample the input vector and reduces the computational complexity. Similar to the kernel in convolutional layers, a pooling layer is using a sliding mask on the input vector. While sliding over the input vector, the values within the masks are merged into a single value. One of the most common pooling functions is *max pooling*, which only keeps the biggest value within the mask (Albawi et al., 2018), (Figure 16). However, any function can be used as a pooling function as long as it will reduce the amount of data (O’Shea & Nash, 2015).

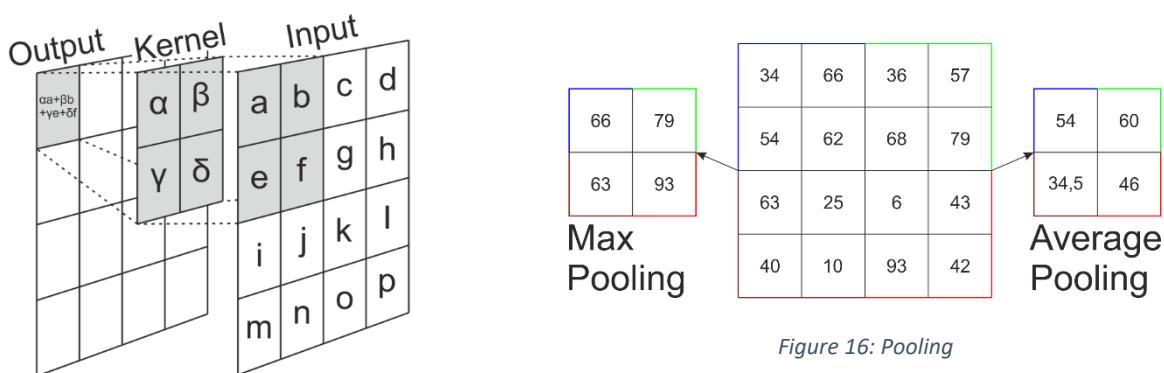


Figure 16: Pooling

Figure 15: Activation map

Fully connected layers are, like in ANNs, layers where each neuron from one layer is connected with every neuron of the following layer. This makes those layers computationally complex, and it takes a vast amount of time to train them. For this reason, fully connected layers are mainly used as the last layers in a CNN when the input vector is already down sampled by a lot. Additionally, dropout techniques and ReLu are helping to increase the performance of those layers (Albawi et al., 2018).

To classify the Tweets using a CNN, a multi-channel CNN was developed following the suggestions made by Kim, 2014. The model was build using the *tensorflow.keras*¹⁸ module API. Figure 37 shows the code for creating the CNN, and Figure 17 shows a schematic drawing for a multi-channel CNN. Compared to single-channel models, a multi-channel CNN can process inputs on different resolutions (in this case: group of words), and therefore detect features which will get lost using a single-channel CNN.

Due to performance reasons, a feature-space was pre-defined, and systematically searched using different train-test-splits. Figure 38 shows the feature-space. The most promising model was then trained using the *train_test_split* shown in Table 11. Table 10 shows the initial parameters used to train the model and Figure 18 shows a plot of the final network.

¹⁸ https://www.tensorflow.org/api_docs/python/tf/keras (Accessed, 04/10/2023, 05:32pm)

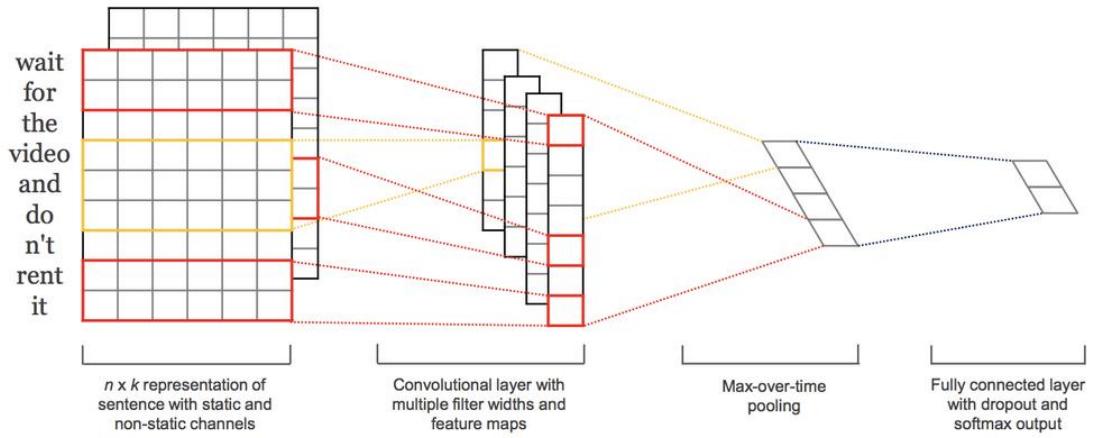


Figure 17: Model architecture with two channels and an example sentence (taken from Kim, 2014)

Table 11: Train_test_split for the CNN

Parameter	Value
test_size	0.25
stratify	True
shuffle	True
random_state	79

Table 10: Initial parameters for the CNN

Parameter	Value
optimizer	own
batch_size	16
embed_dim	16
feature_map	128
padding	valid
max_len	10

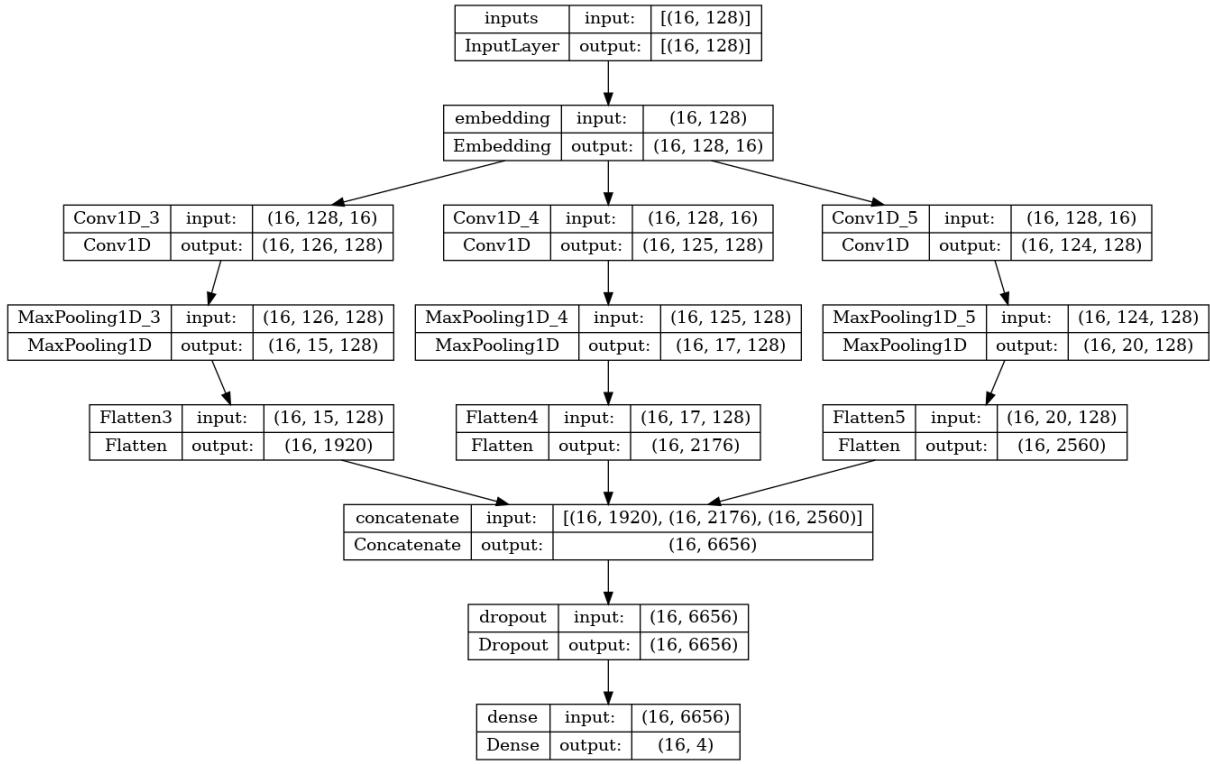


Figure 18: Plot of the Multichannel CNN for Tweets

4.5.5 BERT

The *Bidirectional Encoder Representations from Transformers* (BERT) is one of the latest developments in NLP (Adhikari et al., 2019). It has been developed at Google by (Devlin et al., 2018) and was published in 2018. Compared to other NLP solving approaches, BERT is not using a left-to-right (LTR) but a bidirectional approach to solve NLP problems which allows the same pre-trained model to successfully tackle a wide range of NLP tasks (Devlin et al., 2018). This is achieved by splitting the BERT approach into two stages. In the first stage, a tremendous amount of data is used to unsupervised pre-train BERT using masked language modelling (MLM) and next sentence prediction (NSP). Text (multiple sentences) is fed to the network using three extra parameters. (1) [CLS] stands for *classification* and is added at the beginning of each entry, (2) [SEP] stands for *separator* and is e.g., separating question/answer pairs, (3) a blank/mask token to represent missing words for MLM. MLM masks 15% of the input words and trying to predict these. This allows BERT to fuse left and right context to obtain a bidirectional pre-trained model. Additionally, to understand the relationship between sentences and being able to tackle tasks like Question Answering (QA) or Natural Language

Interference (NLI), Next Sentence Prediction (NSP) is used to jointly pre-train text-pair representations. The pre-training results in hidden output layers of size 768 for BERT_{base} or 1024 for BERT_{large}, consisting of embeddings for the whole sentences and embeddings for each word in every sentence¹⁹. In the second stage, task-specific, labelled data is used to fine-tune BERT to solve a certain NLP problem (Adhikari et al., 2019). To create such a task-specific model, the task-specific output layer must be connected to BERTs hidden output layer. Additionally, (multiple) hidden layers can be squeezed between BERT and the final output layer to improve results. Now, BERT will be fine-tuned by feeding the task specific training data to the network and end-to-end fine-tune all parameters.

To classify the Tweets using BERT, the *German BERT base* model developed by Chan et al. was used. The model was loaded and built using *Huggingface*²⁰. The model was then fitted with four output classes and fine-tuned using the Tweets. Figure 39 shows the code for loading and fine-tuning BERT. Table 12 shows the values of the *train_test_split* and Table 13Table 15 showing the model-parameters used for fine-tuning.

Even though the Huggingface-API allows users to extend models with multiple layers to create the most fitting model for their use-case, this was not done here. For performance and time reasons, the model was fine-tuned by using an output-layer as the only extra layer.

Table 12: Train_test_split for BERT

Parameter	Value
test_size	0.25
stratify	True
shuffle	True
random_state	26

Table 13: Initial parameters for the PolynomialDecay optimizer

Parameter	Value
Initial_learning_rate	$5e - 5$
End_learning_rate	0
Decay_steps	6600

¹⁹ https://huggingface.co/docs/transformers/model_doc/bert (Accessed 01/17/2023, 03:08pm)

²⁰ <https://huggingface.co/> (Accessed 04/25/2023, 10:00am)

Table 14: Initial parameters for fine-tuning German BERT base

Parameter	Value
model_name	deepset/gbert-base
num_labels	4
loss	SparseCategoricalCrossentropy
optimizer	own
batch_size	8
epochs	100
callbacks	EarlyStopping

Table 15: Initial parameters for EarlyStopping

Parameter	Value
monitor	val_loss
patience	5
verbose	1
restore_best_weights	True

4.6 The Gaussian scoring function

F_1 -score, precision and recall are commonly used in machine learning to gain insights into a model's performance and to compare it to other models and methods (Goutte & Gaussier, 2005). Precision describes how precise the model is using the predicted positive cases (Equation 3). It is a good determination when the costs of a false positive are high. Recall on the other hand is a useful metric when the costs of a false negative are high. Therefore, it's computed on the true positive and the predicted positive (Equation 4). The F_1 -score is derived from precision and recall (Equation 5). These scores are working the best with crisp class boundaries. However, in this study, the classes are related, and the aforementioned statistics don't mirror that. Following Tobler's first law of geography, "*everything is related to everything else but near things are more related than distant things*", the distance between the classes can be computed. Here, the Euclidean distance Ed between the true class T and the predicted class P is derived $Ed = |P - T|$. In the next step, Ed is applied to the Gaussian normal distribution (Equation 6) using $\sigma = 1.5$ and $\mu = 0$. The result is then standardized. By using the Gaussian scoring function, additional insights are gained on the misclassifications. Having a high precision for a class but a relatively low Gaussian score indicates that the misclassifications are very far away from the ground truth, while having a low class-precision but a high gaussian score indicates that most of the classifications ended up in a very similar class.

$$Precision = \frac{True\ Positive}{True\ Positive + False\ Positive}$$

Equation 3: Precision

$$Recall = \frac{True\ Positive}{True\ Positive + False\ Negative}$$

Equation 4: Recall

$$F_1 = 2 * \frac{Precision * Recall}{Precision + Recall}$$

Equation 5: F1-score

$$f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{Ed-\mu}{\sigma}\right)^2}$$

Equation 6: Gaussian scoring function

5 Results

In this section, the results of the different algorithms are presented. All algorithms used the same training and validation datasets as well as the same encoding for the Tweets. F₁-score, precision and recall are measured to give an overview of the overall performance of the different algorithms. Additionally, the Gaussian Score is computed to estimate the distance of the predictions. Table 16 to Table 19 are showing the accuracy, precision, recall and F₁-score for each algorithm averaged and class respectively. Table 20 and Table 21 are showing the same for the computed Gaussian score, while Table 22 summarizes the results. The results are computed on the testing dataset and rounded on the third position after decimal point. The Gaussian score was computed using the distance between the labelled class and the predicted class.

Table 16: Accuracy

	1 – sehr relevant	2 – eher relevant	3 – wenig relevant	4 – nicht relevant	Average
Naïve Bayes	0.39	0.38	0.38	0.44	0.4
Random Forest	0.44	0.44	0.35	0.56	0.45
SVM	0.38	0.26	0.17	0.3	0.28
CNN	0.63	0.38	0.5	0.64	0.54
BERT	0.77	0.63	0.73	0.73	0.72

Table 17: Precision of the algorithms

	1 – sehr relevant	2 – eher relevant	3 – wenig relevant	4 – nicht relevant	Average
Naïve Bayes	0.39	0.38	0.38	0.44	0.4
Random Forest	0.44	0.44	0.35	0.56	0.45
SVM	0.38	0.26	0.17	0.3	0.28
CNN	0.62	0.38	0.5	0.64	0.54
BERT	0.76	0.63	0.72	0.73	0.71

Table 18: Recall of the algorithms

	1 – sehr relevant	2 – eher relevant	3 – wenig relevant	4 – nicht relevant	Average
Naïve Bayes	0.32	0.47	0.32	0.49	0.4
Random Forest	0.4	0.5	0.36	0.51	0.44
SVM	0.41	0.22	0.18	0.31	0.28
CNN	0.45	0.44	0.68	0.47	0.51
BERT	0.64	0.69	0.64	0.86	0.71

Table 19: F1-score of the algorithms

	1 – sehr relevant	2 – eher relevant	3 – wenig relevant	4 – nicht relevant	Average
Naïve Bayes	0.35	0.42	0.35	0.46	0.4
Random Forest	0.42	0.47	0.36	0.53	0.45
SVM	0.4	0.24	0.18	0.31	0.28
CNN	0.53	0.41	0.58	0.54	0.52
BERT	0.69	0.66	0.68	0.79	0.71

Table 20: Gaussian scores of the algorithms – Computed on the labelled category

	1 – sehr relevant	2 – eher relevant	3 – wenig relevant	4 – nicht relevant	Average
Naïve Bayes	0.69	0.77	0.72	0.64	0.71
Random Forest	0.72	0.82	0.7	0.67	0.73
SVM	0.71	0.69	0.62	0.56	0.65
CNN	0.88	0.82	0.91	0.74	0.84
BERT	0.88	0.89	0.89	0.94	0.9

Table 21: Gaussian scores of the algorithms – Computed on the predicted category

	1 – sehr relevant	2 – eher relevant	3 – wenig relevant	4 – nicht relevant	Average
Naïve Bayes	0.58	0.74	0.73	0.74	0.7
Random Forest	0.59	0.79	0.74	0.78	0.73
SVM	0.56	0.68	0.69	0.67	0.65
CNN	0.83	0.8	0.84	0.87	0.84
BERT	0.89	0.89	0.9	0.91	0.9

Table 22: Performance comparison of the different algorithms regarding averaged Precision, Recall, F1, and Gaussian score

	Accuracy	Precision	Recall	F1-Score	Label Gaussian score	Prediction Gaussian score
Naïve Bayes	0.4	0.4	0.4	0.4	0.71	0.7
Random Forest	0.44	0.45	0.44	0.45	0.73	0.73
SVM	0.28	0.28	0.28	0.28	0.65	0.65
CNN	0.51	0.54	0.51	0.52	0.84	0.84
BERT	0.71	0.71	0.71	0.71	0.9	0.9

5.1 Naïve Bayes

Figure 19 shows how many Tweets of the validation dataset were assigned to their respective relevance class (a), and the class distribution after assigning the classes using Naïve Bayes. After the classification, the class distribution changed from an equal distribution of 25% for each class to 20% in class 1 – sehr relevant, 23% in class 2 – eher relevant, 21% in class 3 – wenig relevant, and 28% in class 4 - nicht relevant. Figure 20 displays how the classification is composed. The x-axis shows the classification results, the colours in each bar stand for the respective classes from the labelling process.

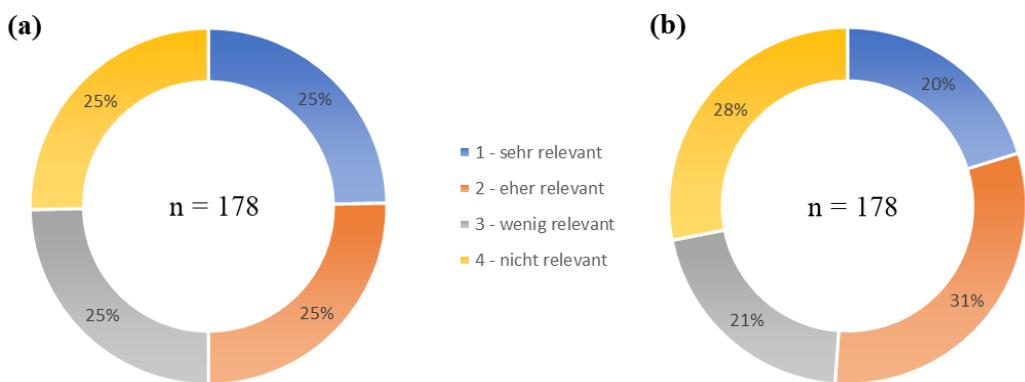


Figure 19 (Naïve Bayes): Class distribution of relevance classes before (a) and after (b) classification

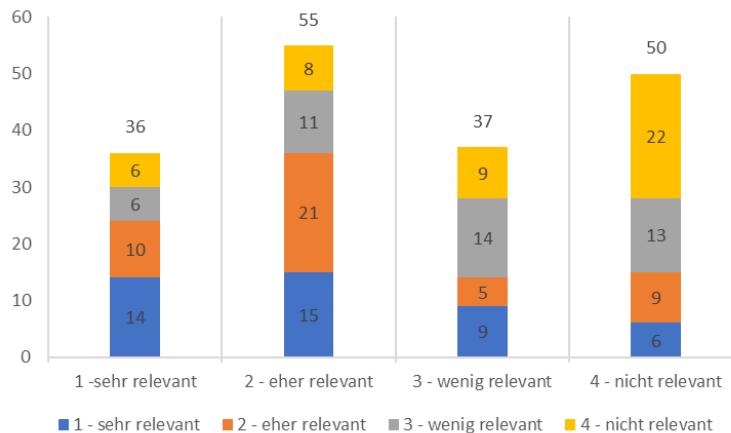


Figure 20 (Naïve Bayes): Classification composition

5.2 Random Forest

Figure 21 shows how many Tweets of the validation dataset were assigned to their respective relevance class (a), and the class distribution after assigning the classes using Naïve Bayes. After the classification the class distribution changed from an equal distribution of 25% for each class to 20% in class 1 – sehr relevant, 23% in class 2 – eher relevant, 21% in class 3 – wenig relevant, and 28% in class 4 - nicht relevant. Figure 22 displays how the classification is composed. The x-axis shows the classification results, the colours in each bar stand for the respective classes from the labelling process.

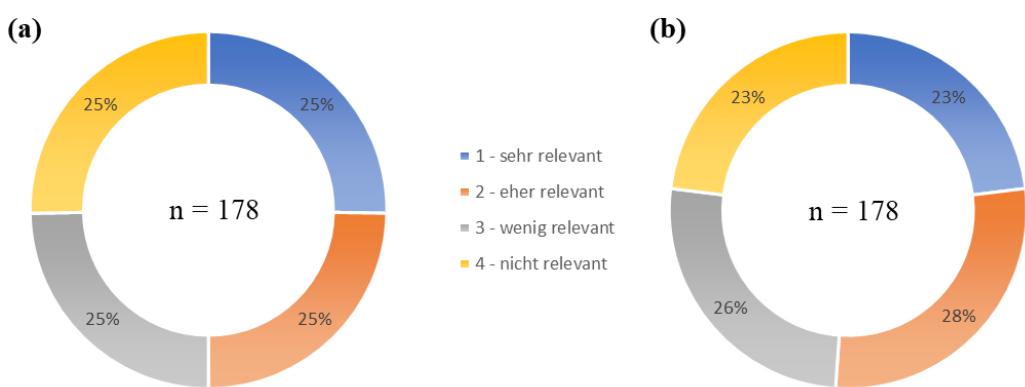


Figure 21 (Random Forest): Class distribution of relevance classes before (a) and after (b) classification

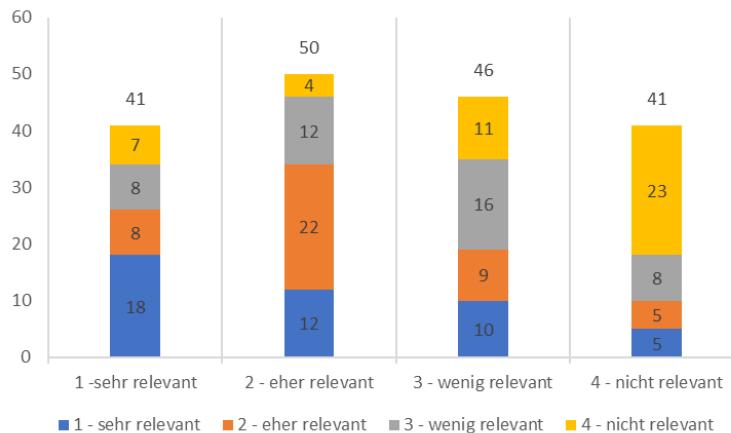


Figure 22 (Random Forest): Classification composition

5.3 SVM

Figure 23 shows how many Tweets of the validation dataset were assigned to their respective relevance class (a), and the class distribution after assigning the classes using Naïve Bayes. After the classification the class distribution changed from an equal distribution of 25% for each class to 20% in class 1 – sehr relevant, 23% in class 2 – eher relevant, 21% in class 3 – wenig relevant, and 28% in class 4 - nicht relevant. Figure 24 displays how the classification is composed. The x-axis shows the classification results, the colours in each bar stand for the respective classes from the labelling process.

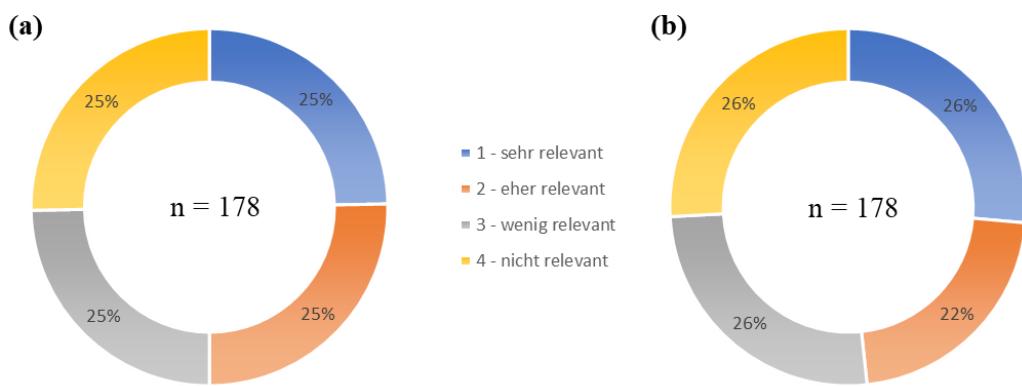


Figure 23 (SVM): Class distribution of relevance classes before (a) and after (b) classification

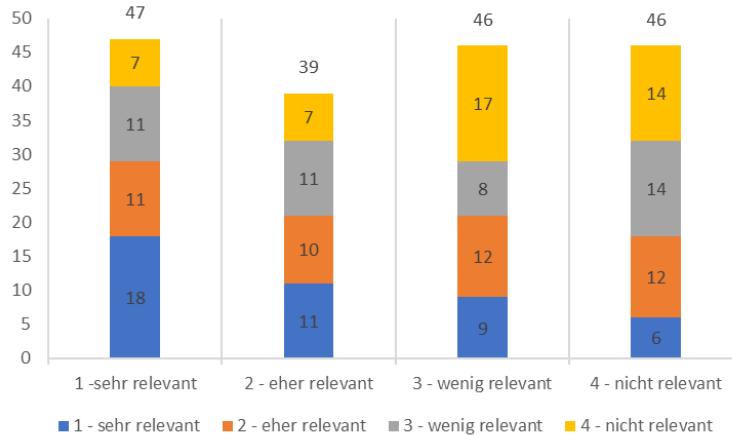


Figure 24 (SVM): Classification composition

5.4 CNN

Figure 25 shows how many Tweets of the validation dataset were assigned to their respective relevance class (a), and the class distribution after assigning the classes using Naïve Bayes. After the classification the class distribution changed from an equal distribution of 25% for each class to 20% in class 1 – sehr relevant, 23% in class 2 – eher relevant, 21% in class 3 – wenig relevant, and 28% in class 4 - nicht relevant. Figure 26 displays how the classification is composed. The x-axis shows the classification results, the colours in each bar stand for the respective classes from the labelling process.

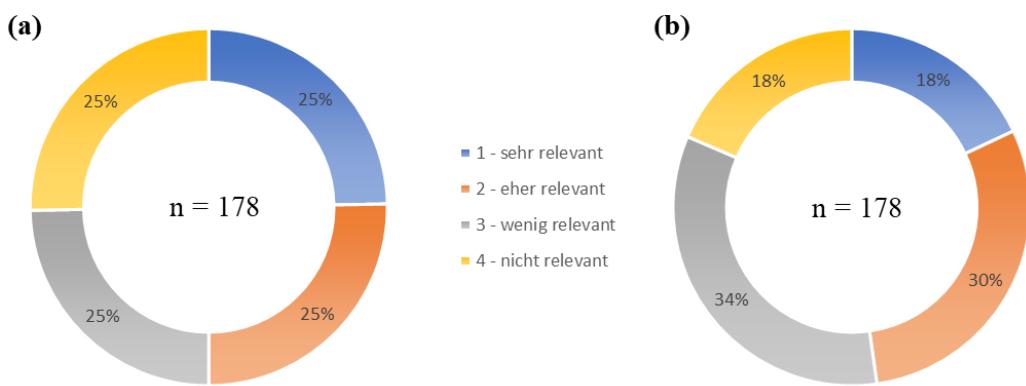


Figure 25 (CNN): Class distribution of relevance classes before (a) and after (b) classification

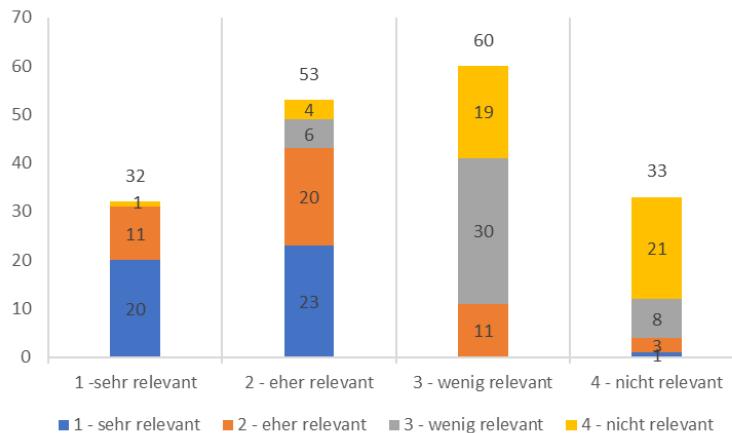


Figure 26 (CNN): Classification composition

5.5 BERT

Figure 27 shows how many Tweets of the validation dataset were assigned to their respective relevance class (a), and the class distribution after assigning the classes using Naïve Bayes. After the classification the class distribution changed from an equal distribution of 25% for each class to 20% in class 1 – sehr relevant, 23% in class 2 – eher relevant, 21% in class 3 – wenig relevant, and 28% in class 4 - nicht relevant. Figure 28 displays how the classification is composed. The x-axis shows the classification results, the colours in each bar stand for the respective classes from the labelling process. Figure 29 shows the spatial distribution of the prediction results of the test dataset. Figure 31 to Figure 34 are showing the spatial distribution per class.

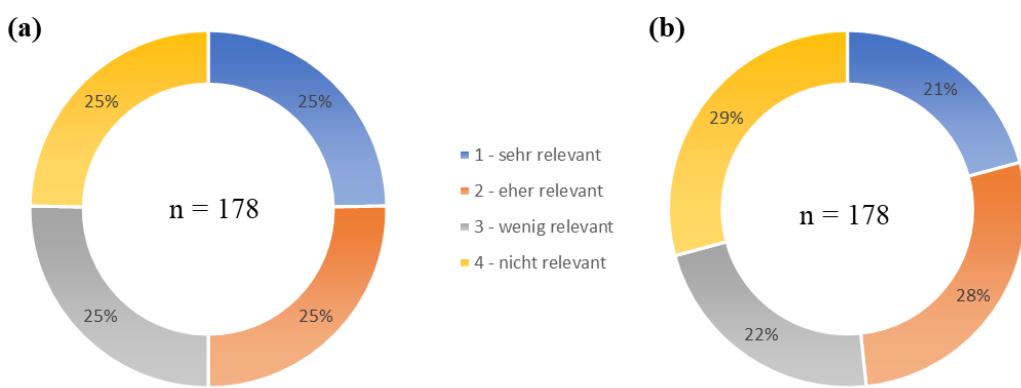


Figure 27 (BERT): Class distribution of relevance classes before (a) and after (b) classification

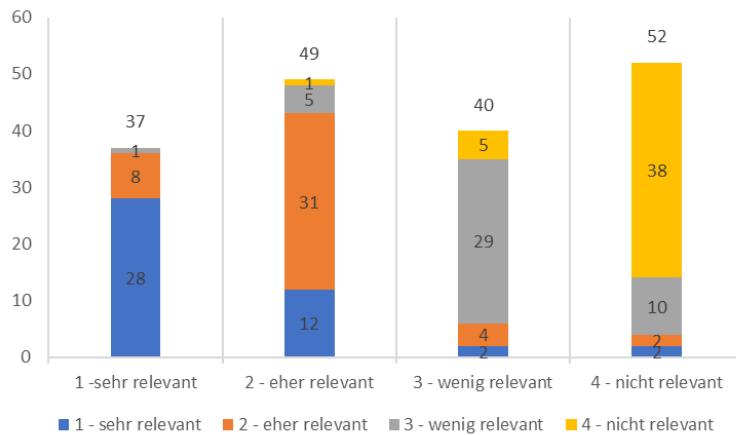


Figure 28 (BERT): Classification composition

Prediction Result

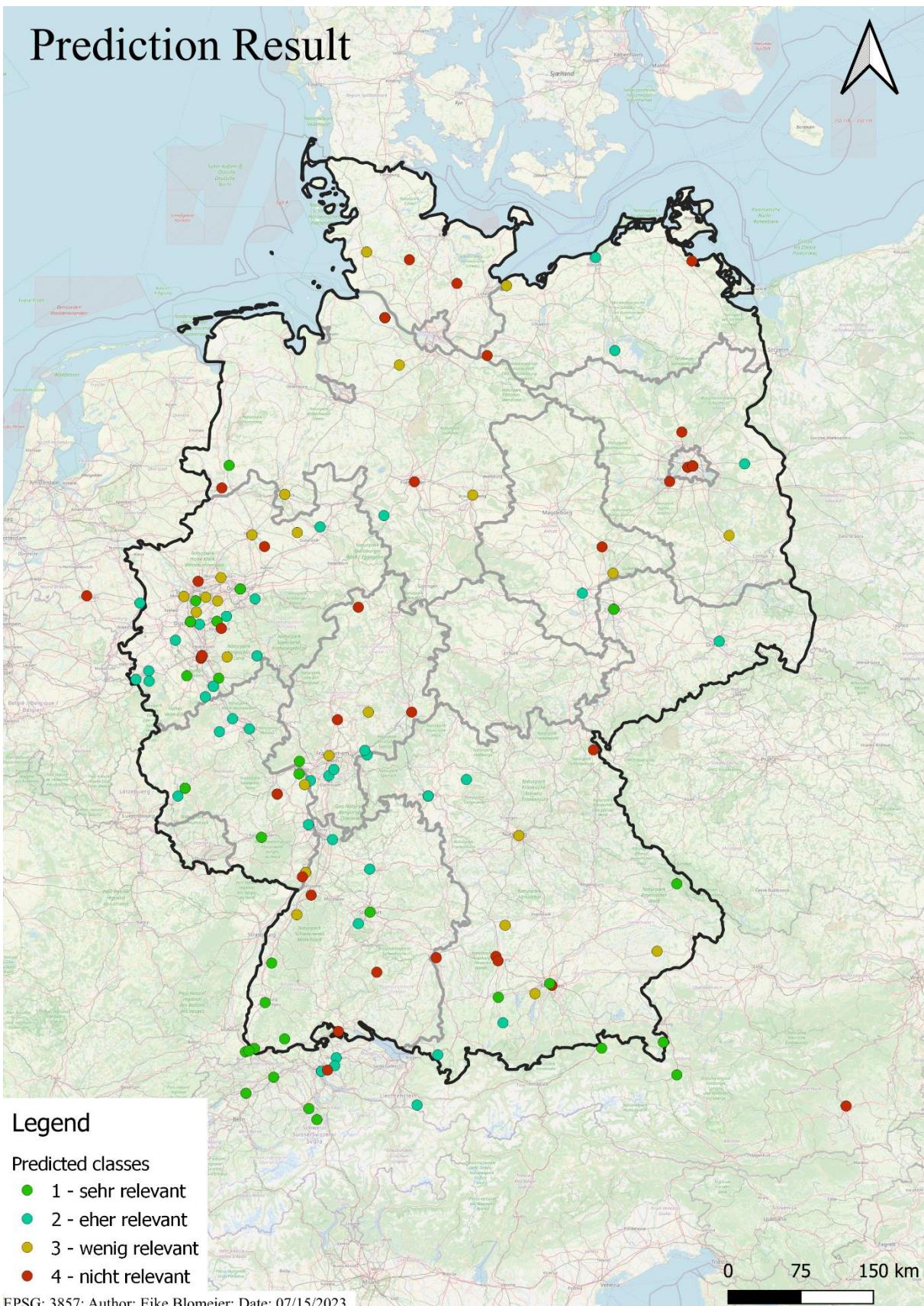


Figure 29 (BERT): Spatial distribution of the classified Tweets

6 Discussion

In the following section, the applied methods are reviewed before discussing and interpreting the results. Furthermore, the approach will be critically evaluated in 6.3 Limitations.

6.1 Discussion of the Methods

In this section, the applied pre-training methods, the Gaussian scoring function and the training of the models are discussed.

6.1.1 Data collection and labelling

The requirements for the Tweets to (a) be written in German and (b) be related to a flooding event led to a data scarcity. Unlike Derczynski et al. (2017), Pekar et al. (2020), or Madichetty et al. (2021), a great amount of a couple 10,000 already labelled Tweets couldn't be used as a backbone for the data collection and labelling process.

For this reason, the data collection process was carefully developed to maximize the randomness in the used data while keeping the quality of the data high to decrease the size of the dataset which must be labelled. The methods explained in 4.2 allowed to maximize flood related Tweets while not neglecting negative not flood related Tweets. By using a combination of keywords and a timeframe, the chance of querying Tweets relating to a flooding event increased a lot. Still, not all Tweets queried necessarily related to a flooding event, since some of the keywords are not uniquely associated with flooding disasters. Limiting the timeframe would have ignored all possible flood-related Tweets outside and therefore could cause an event-bias. Consequently, the chosen approach turned out to be the most robust since the dataset consisted of a useful number of flood-related Tweets, and querying times were minimized. Additionally, randomizers were used in the queries to reduce the affection of human bias for the dataset.

Since the segregation of the text is highly important and useful to the first responders for effective response during a disaster (Caragea et al., 2014), an objective labelling of the Tweets is quintessential. For this reason, each labeller was equipped with a labelling guide, developed with field experts, containing example Tweets for each class as well as an explanation of the classes. This turned the labelling of each Tweet from something highly subjective (Schamber et al., 1990) to something objective and comparable (Verma et al., 2011). Using a 2/3 majority for the inter-annotator agreement, as well as relabelling of edge-cases by an independent

labeller made sure that the class objectivity of each Tweet was maximized. Yet only the overall coherence of the labelled data was assured using a 2/3 majority. However, the quality of the work of each labeller wasn't tested.

6.1.2 Model training

In the first step of the training phase, the imbalanced distribution of Tweets in the four classes (Figure 2) was balanced by randomly picking 178 from class 1, 3, and 4 to match class 2. Even though scaling down three of the four classes inevitable led to loss of information, it tackled one of the major problems, losing performance on one class while trying to gain it on another (Krawczyk, 2016), successfully.

To be able to train the different models, the Tweets had to be tokenized in the first hand. This was done by using the tokenizer from the BERT model in 4.5.5. Using the same tokenizer for all models ensured that each model would get the same representation of the same Tweet. Apart from tokenization, no additional pre-processing was applied to the Tweets. URLs, hashtags, emojis, and retweet tags were not handled in a certain way but tokenized using the BERT tokenizer. While it didn't cause any problems in the tokenization nor the training process, it has been mentioned since in most applications this data is either completely removed from the input or handled in a different way.

In the first phase of training, searching the feature space optimized the models' parameters. While there was no feature space to be searched for the Naïve Bayes model, a random search and a grid search were applied to the feature space of the SVM and Random Forests. Due to increased model complexity and limited computational power, this approach couldn't be applied for the CNN and BERT. Since test-runs using different initial settings showed that the results differed, an own systematic search was implemented. However, many initial parameters couldn't be searched this way. Yet, systematically optimizing important parameters like batch-size and optimizers, was a handy and useful trade-off.

6.1.3 The Gaussian score

The Gaussian score was designed with the idea to be able to put a weight on misclassifications. It presents an additional evaluation metric showing how much off a misclassification was. In this use case, it was used as an additional statistic computed after the classification is finished, instead of being used during training and testing phase for optimization purposes. How useful the function is for class and feature engineering is to be tested and evaluated in future work. A possible improvement of the score could be to dynamically weight the direction of the

misclassification, e.g., overestimating the relevance of a Tweet is more tolerable than an underestimation of the Tweets relevance.

6.2 Discussion of the results

The algorithms can be split into two different categories. The first category consists of the older and proven algorithms (Naïve Bayes, Random Forests, and SVM). The second category is made up of the CNN and BERT, much more recent and computationally extensive methods. Comparing the two categories shows that the older algorithms score lower across all used metrics. Within this category, the SVM performed the worst. This is not surprising, since SVMs are known to be feature engineering extensive but in this case the Tweets were only tokenized before being fed to the algorithm. The results of Naïve Bayes and Random Forests were much more similar. Even though Random Forests outperformed Naïve Bayes across all categories, it did it only by a margin of 0.05%.

In the second category, BERT outperformed the CNN in almost all categories by a minimum margin for the average scores of 0.17 for precision. However, the CNN exceeded BERT on both recall and accuracy for class “3 – wenig relevant” by 0.04. This shows how powerful BERT can be, yet not being invincible for a well-designed CNN. On the other hand, it has to be mentioned that much more work was needed to achieve the results using the CNN, while BERT was ready to be fine-tuned in only a few lines of code. For the Gaussian scores, BERT outperformed the CNN again by 0.06 for both scores. Interestingly, the CNN matched the Gaussian score of BERT for category “1 – sehr relevant” for the labels. Since BERT performed better on accuracy, precision, recall, and F₁-score, this indicates that BERTs misclassifications were potentially further away from their assigned label. Additionally, the CNN achieved a better score on category 3 for the labels but only scored best in recall for the same category. This indicates again that more Tweets were classified in semantically closer categories by the CNN than BERT. Figure 26 and Figure 28 are underlining this indication. In the first case, the CNN only classified 20 Tweets correctly to class 1, while BERT classified 28 correctly but at the same put two Tweets to class 3 and 4, respectively. The CNN only misclassified a single Tweet to class 4. In the second case, not only BERT classified one Tweet less correctly as category three, but also mistakenly classified a category three Tweet as category one.

Compared to the work of Derczynski et al. (2017) and Ghosh et al. (2017), the BERT model achieves similar F₁-scores across all classes (Table 23). For Derczynski et al. and BERT the scores were computed using the same algorithm and feature engineering for all classes, while

Ghosh et al. used eight different feature engineering approaches and six different machine learning algorithms to achieve the results below. This underlines the strength of BERT where feature engineering isn't a necessity at all, and the results are still comparable or better than more traditional approaches.

Table 23: F1-score comparison with other work

	Min F ₁ -score	Max F ₁ -score	Mean F ₁ -score	Median F ₁ -score
Derczynski	0.47	0.63	0.58	0.58
Ghosh	0.51	0.92	0.70	0.75
BERT	0.66	0.79	0.71	0.69

When looking at the Gaussian scores computed on the predicted categories, BERT scored best across all categories. Figure 26 and Figure 28 support the proposed interpretations from the previous paragraph. Additionally, it seems like that there is some correlation between the label, Gaussian score and recall as well as the predicted Gaussian score and precision. The predicted Gaussian score is derived from the predictions, which again explains the correlation. This raises the question if the proposed Gaussian score is beneficial for text classification problems, or can it be explained using other metrics? To answer this question, further research must be conducted.

6.3 Limitations

This research faces some limitations regarding the available data and training process. Compared to other countries, as of January 2022 Twitter only had 7.75 million active Twitter users in Germany, putting the country on 15th place in the world ranking²¹. This corresponds to only 10.7% of the population²². More than 60% of the German Twitter users are living in medium-sized towns to large cities with a population of more than 1 million inhabitants²³. These are mostly regions which didn't face major floodings in 2021 (*Abschlussbericht Hochwasserkatastrophe-Final*, 2022). This was mirrored by the used dataset. 87% of the Tweets, labelled as one of the four categories were falling into categories three and four. Thus,

²¹ <https://www.statista.com/statistics/242606/number-of-active-twitter-users-in-selected-countries/> (Accessed 2023/06/10, 11:18 am)

²² <https://de.statista.com/themen/27/bevoelkerung/#topicOverview> (Accessed 2023/06/10, 11:19 am)

²³ <https://www.statista.com/study/72740/social-media-twitter-users-in-germany/> (Accessed 2023/06/10, 11:25 am)

they were not directly or not at all related to a flooding event, reducing the usable training dataset to only 712 Tweets across all categories.

Due to time and complexity constraints, only Tweets are considered. Though, the models are working on a linguistic base, an adoption to other social media platforms should be possible without changing the model. Nevertheless, since the structure of texts across different social media platforms differs, the portability of the model must be tested explicitly.

Using a top-down approach to query flood related Tweets by keyword and timeframe filters is subject to valid criticism. Due to the low ratio of potentially relevant Tweets in our dataset, it was a necessity to increase the likelihood of querying Tweets which are related to a flooding event. However, it also limited the data since Tweets which are outside the timeframe or not containing any of the keywords were filtered out regardless of their connection to a flooding event. Additionally, some keywords are not exclusively used in connection to flooding events. For example, “Höchststand” (peak) was a keyword which was commonly used in Tweets referring to the COVID-19 pandemic, while “Gewitter”, “Unwetter” (thunderstorm), or “Sturm” (storm) are terms commonly used in weather forecasts.

Furthermore, the number of independent labellers could be criticized. It led to 2,679 out of 5,000 Tweets not meeting the criteria of a 2/3 interannotator-agreement after the first labelling round. Therefore, they had to be re-labelled in a second one. A larger group of labellers would have had the advantage of a higher validation of the data.

Another point of concern is the BERT model. While the other models were manually developed and trained from scratch, BERT was only finetuned using an output layer. Trailing layers might be able to capture the fine details of each class.

A further critical point is the used hardware. Large neural networks such as BERT or the used CNN require a lot of computational power. When limited by hardware, it is not possible to make use of the full potential due to two reasons: (1), the time needed to train the networks grows to an unreasonable length and (2), during training the model grows so big that it cannot be loaded anymore which restricts the training options to a relatively small parameter-space.

Finally, the Tweets were categorized using a semantic approach only. In a real-world scenario further weighting of the Tweets is necessary for multiple reasons. First, Tweets from further away from the flooding event are probably less interesting since those are most likely class 3 or 4. Second, Tweets which were posted a longer time ago are less interesting than Tweets

which were posted very recent to the present time. Finding a solution to overcome these problems isn't scope of this work. However, finding a solution is inevitable and must be discussed in future research.

7 Conclusion

In this study, it was analysed how recent machine learning methods are performing compared to more classical approaches when it comes to NLP problems. For this, a multi-class classification problem was conducted with the goal to define the semantic relevance of a Tweet in regards of flooding disasters for emergency responders. During the pre-processing of the data, it showed up that the available number of Tweets is very imbalanced and therefore many Tweets, not posted by affected people, had to be rejected before the training stage. For training, the same batch of training examples was used across all models.

While Naïve Bayes and Random Forest produced fairly good results, usable as benchmarks for future work, the results of the SVM were not much better than randomly choosing a class. Coming to the CNN and BERT model, BERT outscored the CNN in almost all applied metrics. Compared to the CNN, BERT was easy to set up, only in a few lines of code, and since it was already pre-trained on large amounts of data, the model is transferable to other use-cases. On the downside, BERT is resource hungry and to run it properly a standard office computer or notebook will not be capable of handling the model (RQ1).

The idea of the Gaussian score was applied to the results of the models and used for interpretation, showing that it can be a useful additional statistic to the common metrics. It shows its strength when precision, recall, and F₁-score are not as good as expected in a multi-class classification problem. When the Gaussian score is much better now, it indicates that many misclassifications are happening between two closer classes, while a low Gaussian score indicates similarities between more distant classes. In both cases, it can help to potentially merge classes or to do a targeted modification of the feature engineering stage (RQ2).

However, this work raises new questions to investigate. On the one hand, the usefulness of the Gaussian score must be researched on different classification tasks. An interesting research proposal here would be to discuss if it can be used as a training parameter when certain misclassifications are less bad than others (e.g., when classifying a Tweet as too relevant in a disaster is less harmful than classifying it as less relevant). On the other hand, more research must be done using BERT for text classification in emergency situations. This can be split in

three parts. The first one is about testing the benefits of adding layers to BERT regarding runtime, complexity, precision, and accuracy. The second one is about researching if BERT can be used to be trained on different disasters instead of training different models for different disasters. Thirdly, it should be tested how well BERT is capable of handling imbalanced data, since, especially in German, the amount of relevant and related Tweets seems to be scarce.

8 Attachments

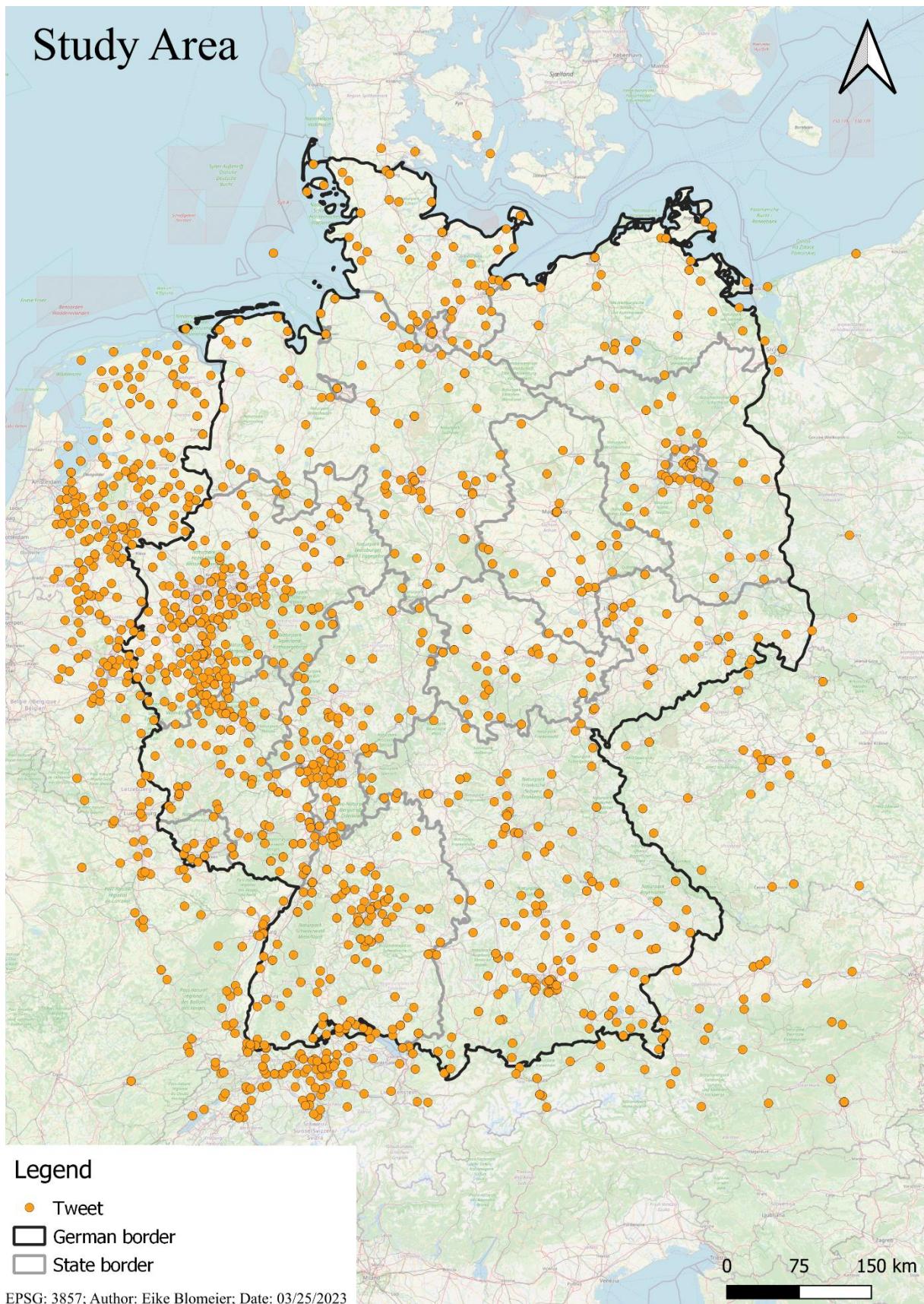


Figure 30 - Aerial distribution of Tweets

Prediction Result

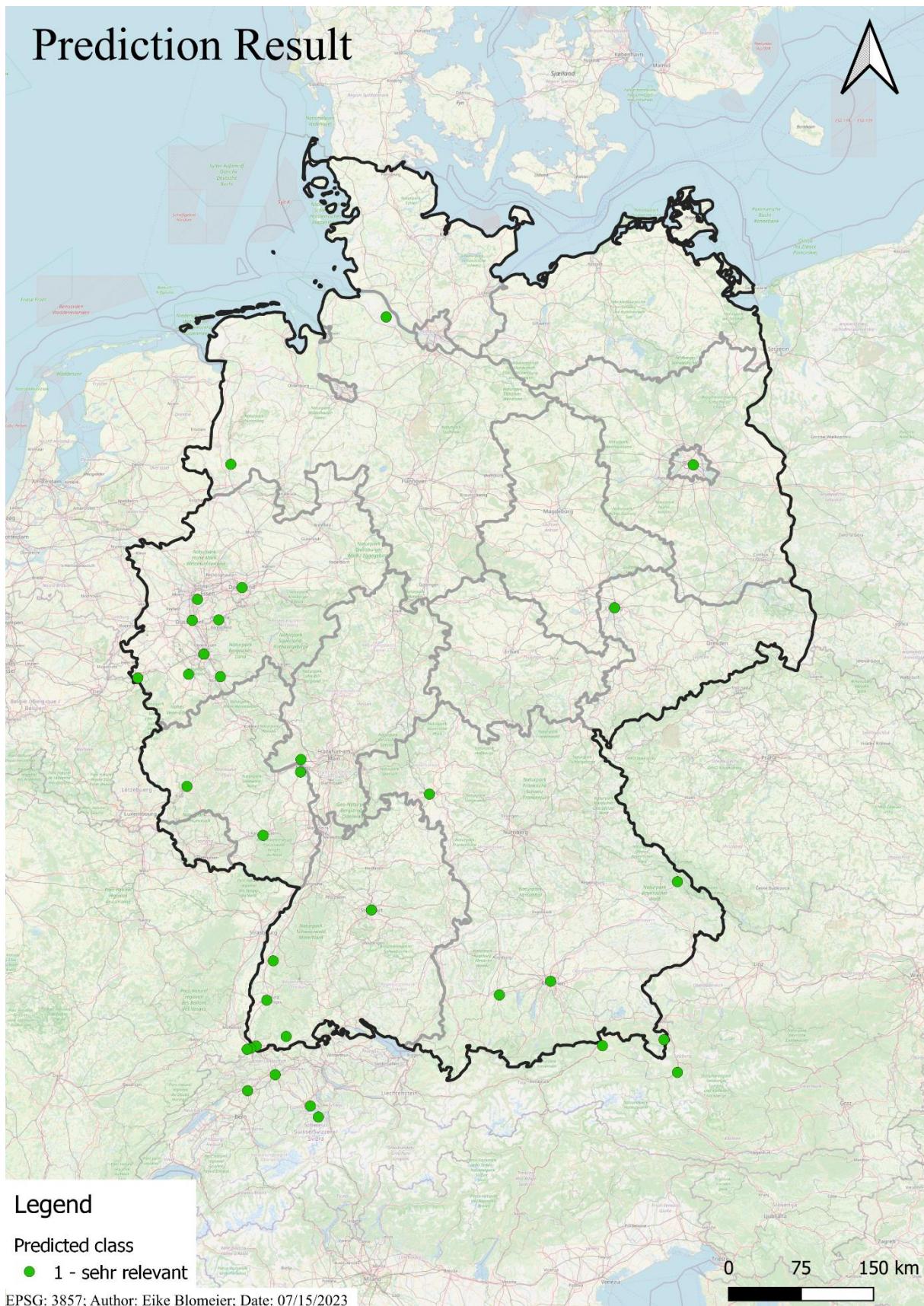


Figure 31 (BERT): Spatial distribution of the first class of the classified Tweets

Prediction Result

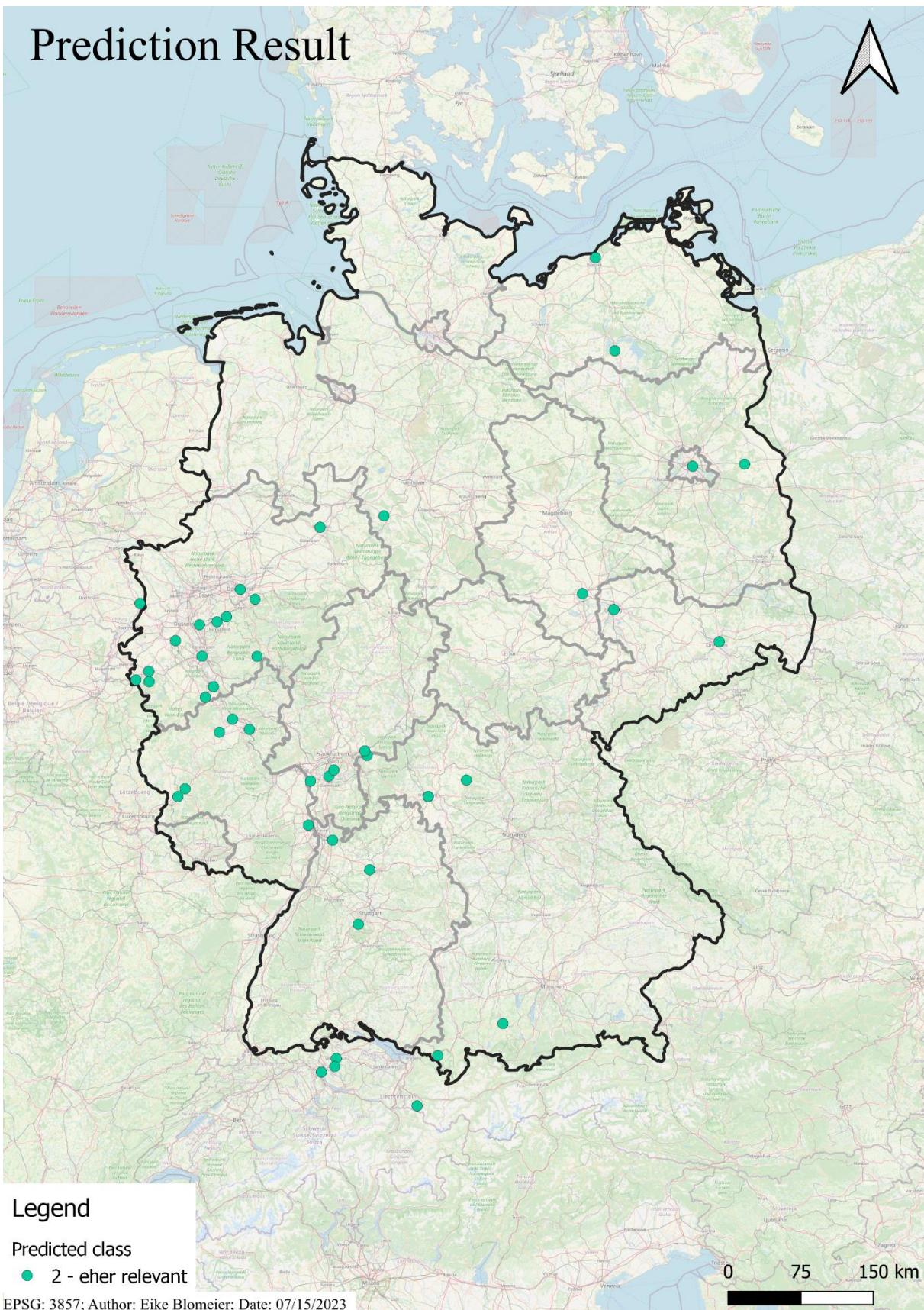


Figure 32 (BERT): Spatial distribution of the second class of the classified Tweets

Prediction Result

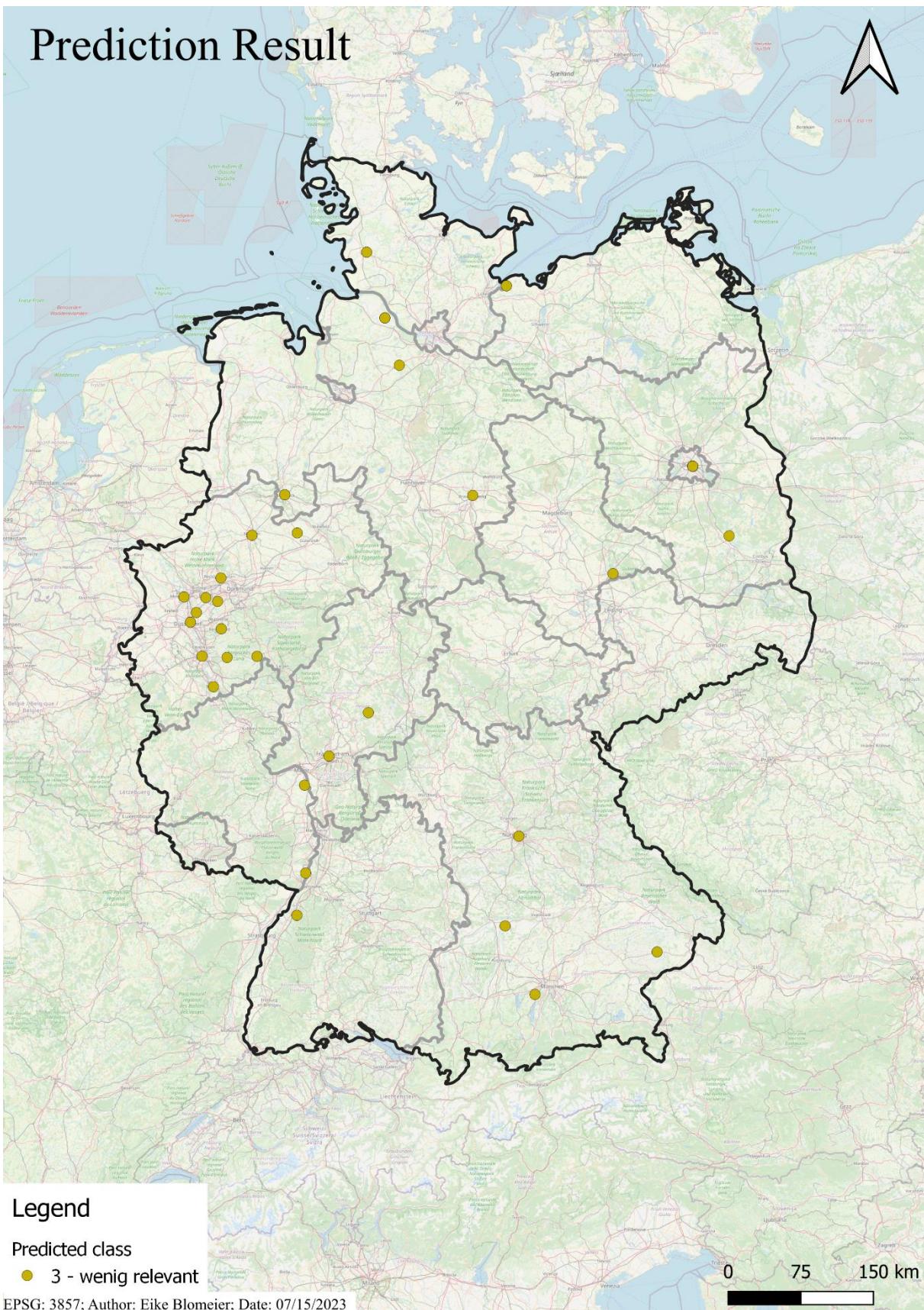


Figure 33 (BERT): Spatial distribution of the third class of the classified Tweets

Prediction Result

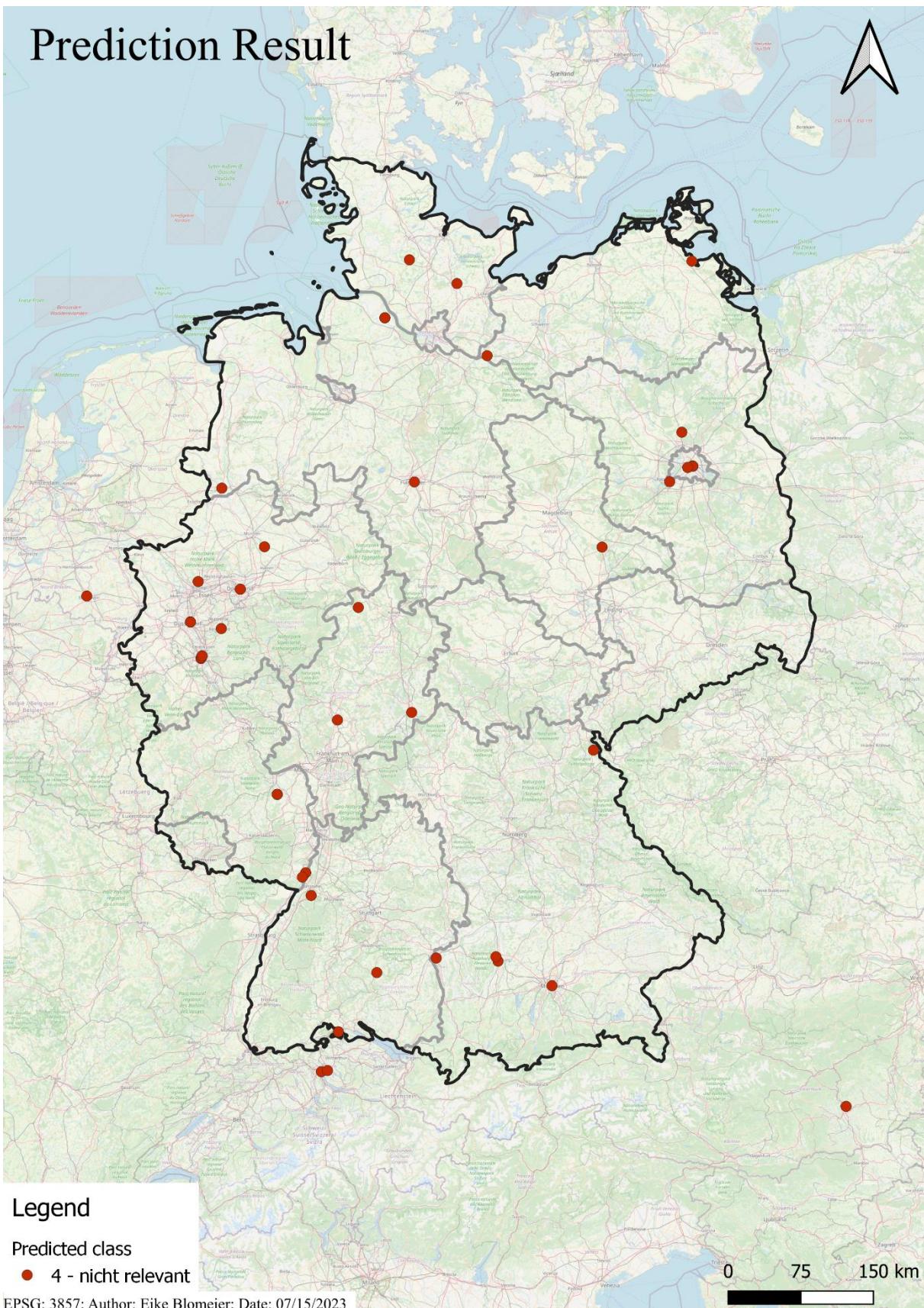


Figure 34 (BERT): Spatial distribution of the fourth class of the classified Tweets

8.1 Labelling Guide

AIFER Projekt

Labelling Guide

30.07.2023

Fördernummer FFG: 879732

Förderkennzeichen BMBF: 13N15525 bis 13N15529

Projektkoordination

AT: Paris-Lodron Universität Salzburg (PLUS)

DE: Deutsches Zentrum für Luft- und Raumfahrt (DLR)

Projektpartner

AT:

- Paris-Lodron Universität Salzburg (PLUS)
- Institut für empirische Sozialforschung GmbH (IFES)
- Johanniter Öst. Ausbildung und Forschung gemeinnützige GmbH (JOAFG)
- Salzburger Rotes Kreuz (SRK)
- Spatial Services GmbH (SPASE)

DE:

- Deutsches Zentrum für Luft- und Raumfahrt (DLR)
- Universität Kassel (UK)
- Bundesanstalt Technisches Hilfswerk (THW)
- Bayerisches Rotes Kreuz (BRK)
- Disy Informationssysteme GmbH (DISY)

GEFÖRDERT VOM



= Bundesministerium
Landwirtschaft, Regionen
und Tourismus



Im Rahmen des AIFER-Projektes werden Twitter-Daten zur Analyse von Hochwasserereignissen genutzt. Um die Qualität der bereitgestellten Daten zu erhöhen, wird eine Relevanzklassifizierung durchgeführt. Hierbei werden die Tweets nach ihrer zeitlichen, räumlichen und inhaltlichen Relevanz in Bezug auf Hochwasserereignisse bewertet. Für letztere werden Machine Learning-Modelle genutzt, die Trainingsdaten benötigen, um in relevante und irrelevante Inhalte unterscheiden zu können. Diese Trainingsdaten müssen händisch erstellt werden. Das Vorgehen hierfür wird in diesem Labelling Guide erklärt.

2 Was wird gelabelt?

Zum Erstellen der Trainingsdaten wurde ein Datensatz aus allen in Deutschland abgesetzten Tweets aus dem Jahr 2021 erstellt, die von der PLUS mit Hilfe der Twitter API abgegriffen wurden. Aus diesem Datensatz wurde dann ein sogenanntes Stratified Random Sample gezogen: Zum einen eine zufällige Auswahl aus allen Tweets, zum anderen eine zufällige Auswahl aus Tweets, die ein AIFER-Schlüsselwort²⁴ enthalten. Die zugrundeliegenden Tweets können sich demnach auf unterschiedliche Hochwasserereignisse in Deutschland im Jahr 2021 beziehen, also nicht nur auf das Ahrtal-Hochwasser.

Jedem Tweet soll eine Kategorie zugewiesen werden. Die ersten vier Kategorien sind dabei als kontinuierliche Skala zu verstehen. Wenn sich ein Tweet in irgendeiner Art auf ein Hochwasserereignis bezieht, fällt er automatisch unter die Kategorien 1-3. Es gibt insgesamt sechs Kategorien:

- **1 – sehr relevant:** Ein Tweet, der für die Unterstützung des Krisenmanagements sehr hilfreich ist.
- **2 – eher relevant**
- **3 – wenig relevant**
- **4 – nicht relevant:** Ein Tweet, der keinen inhaltlichen Bezug zum Ereignis aufweist.
- **Nicht Deutsch:** Ein Tweet, der auf einer anderen Sprache verfasst wurde.
- **Kein Text vorhanden:** Es wird kein Text angezeigt (z.B. nur Emojis, Links, Benutzernamen).

²⁴ Darunter fallen z.B. die Wörter „Hochwasser“, „Starkregen“ oder „Zerstörung“.

Lediglich der textliche Inhalt eines Tweets (semantische Relevanz) soll für das Labelling betrachtet werden. Es wird angenommen, dass alle Tweets zeitlich und/oder räumlich relevant sind. Beispiele für die Kategorien sind im folgenden Kapitel aufgeführt.

Es ist wichtig, den Textinhalt nicht zu interpretieren. Wir versuchen nicht, den Kontext zu erahnen, in dem ein Text abgesendet wurde, sondern labeln lediglich auf der Basis des vorliegenden Textes. Die Interpretation impliziter Inhalte könnte zu Problemen für die Machine Learning-Modelle führen.

Es ist zu beachten, dass die Bewertung der Relevanz aus einer Gesamtperspektive erfolgen und nicht aus der Sicht einer speziellen Person oder Rolle soll (also z.B. nicht nur aus der Sicht eines Rettungssanitäters).

3 Was sind die Kategorien?

Im Folgenden werden Beispieldweets für die Labelling-Kategorien aufgeführt. Es ist wichtig, dass es sich nur um Beispiele handelt, um die grundsätzliche Idee darzulegen. Es ist durchaus denkbar, dass es z.B. sehr relevante Tweets gibt, deren Themen hier nicht repräsentiert sind.

1 – Was ist sehr relevant?

- *Innerhalb eines Tages ist das Hochwasser so gestiegen, dass die Straße nicht mehr passierbar ist. Die Fähre hat den Betrieb eingestellt. #rhein #walsum → Hochwasser*
- *Lofer in #reitimwinkl gestern um 18.28 Uhr #lofer #hochwasser #starkregen #bayern → Bezug auf Fließgewässer*
- *Jetzt sind es 120 Liter und der Garten steht unter Wasser. Noch ist etwas Luft nach oben. Aber ~25 Liter pro Stunde verheißen nichts Gutes → Starkregen*
- *Die Lage spitzt sich zu. Da zieht einiges aus dem Nachbarland rüber. Ich hoffe nicht das wir hier absauen, aber ich wollte sowieso mal den Keller entrümpeln. ☁️ ☁️ ☁️ ☁️ BE #Unwetter → Unwetter*
- *Swisttal-Odendorf, Tag 2 nach der Flut. Die Fluten des Orbachs haben alles mitgerissen. @ZDFheute. → Zerstörungen*

- Trotz der steigenden Wasserpegel an Saale und Weißer Elster besteht in Halle keine Hochwassergefahr. Der Landesbetrieb für Hochwasserschutz (LHW) hat bislang keine Hochwasserwarnung für Halle ausgegeben → **Hochwasserwarnung**
- @saki_statement Hier in Rheinbach auch. Der Verkehr fließt wieder durch die Hauptstraße, während dort gleichzeitig der Schlamm weggeräumt wird → **Bezug auf betroffene Verkehrsinfrastruktur**
- Auch wenn das Netz unten an der #Ahr noch sehr wackelig bis gar nicht da ist, ist das schon mal ne kleine - eigentlich selbstverständliche - Hilfe... Danke, @Telekom_hilft @vodafonebservice @congstar_hilfe → **Bezug auf betroffene kritische Infrastruktur**

2 – Was ist eher relevant?

- Wir können von Glück sagen, dass unser Keller nicht überflutet wurde. → **nicht betroffene Regionen oder Personen**
- ⚡ Achtung #FakeNews ⚡ Meldung der @Polizei_KO teilen. #Hochwasserkatastrophe #Katastrophengebiet #weareVOST #VOST #SMEM @VOSTrip → **Bezug auf Einsatzkräfte**

3 – Was ist wenig relevant?

- Mir tun die Leute in NRW sehr leid. Drücke allen die Daumen. Das einzige, worum es jetzt gehen kann, ist helfen. #Hochwasser → **Solidaritätsbekundung**
- Bitte alle dem Wahlkampfstop der @fdp anschließen und alle Kräfte auf das Wesentliche konzentrieren und wer kann, spenden! #Hochwasserkatastrophe → **Spendenaufrufe**
- Manchmal braucht es nur wenige Worte um Hoffnung zu spenden und manchmal gibt es nicht genug. 🙏👉 Spendenkonto des Deutschen Roten Kreuzes DE63 3702 0500 0005 0233 07 Stichwort: Hochwasser 🌎 <https://t.co/r7MnYi9mGg> - #nrw #hochwasser #spenden #helfen #helfer #germanredcross
- @ArminLaschet Ernsthaft? Noch während die Rettungsmaßnahmen laufen und der #Bundespräsident extra aus Berlin ins Rheinland fliegt stehen sie im Hintergrund und feiern herum? Das ist respektlos gegenüber den Opfern und ihren Angehörigen und auch politisch respektlos gegenüber... → **politische Statements**
- Das Hochwasser wird also nun mit dem Klimawandel erklärt. Können wir uns bitte wieder auf rationale Erklärungen besinnen? Gott straft uns mit der Flut, weil immer mehr Menschen vom christlichen Pfad abkommen und der Sünde fröhnen → **religiöse Statements**

4 – Was ist nicht relevant?

- Ich habe beschlossen, heute die Musik schon übertrieben laut aufzudrehen, bevor das Nachbarskind, dass nur Fahrrad fahren kann, wenn es dabei kreischt, mit seinen Runden los legt.
aufdreh → kein inhaltlicher Bezug zu Hochwasserereignis
- #Mountainbike fahren macht bei #Regen erst richtig Spaß 😊 #mtb #sport #rain #fun #mud #matsch #komoot #gps
- @unwetteralarm Guten Morgen bei jetzt 16.1 °C, bedeckt / Gewitter, Wind N 2 bft, Luftdruck 1022 mbar, Niederschlagsrisiko 26% aus 55599 Siefersheim in Rheinhessen. → automatisierte Tweets (z.B. Wetterberichte, Pegelstände)

4 Wie wird gelabelt?

Für das Labelling wird das Online-Tool *Google Forms* verwendet. Jedes Formular enthält 250 Tweets, die gelabelt werden müssen. Jedem Tweet muss eine Kategorie zugewiesen werden. Die Option zum Überspringen gibt es nicht.

Es ist wichtig, den gesamten Batch zu labeln, da wir sonst keine Möglichkeit haben, die Antworten herunterzuladen.

Das zu verwendende Labelling-Fenster gliedert sich in vier Bereiche (vgl. Abbildung 1):

1. **Tweet-Text:** der von Links und Emojis bereinigte Tweet.
2. **Tweet-ID:** die eindeutige Nachrichten-ID eines Tweets. Diese wird von uns zur Zuordnung der Klassifikationskategorie benötigt und hat für Sie keine Relevanz.
3. **Labelling-Kategorien:** die vier möglichen Kategorien. Wählen Sie hier durch Anklicken die Ihrer Meinung nach, unter Berücksichtigung der oben genannten Kriterien, am meisten zutreffende Antwortmöglichkeit aus.

4. **Fortschrittsbereich:** Hier sehen Sie Ihren Fortschritt und können Antworten absenden, in dem Sie auf „Weiter“ klicken. Sie können keine Antworten überspringen.

The screenshot shows a labeling interface for a tweet. At the top, the tweet text is displayed: "Unwetter: Mindestens 19 Tote in NRW und Rheinland-Pfalz Beileid" followed by a link. Below the text is the Tweet-ID: "1415619787351367681". To the right of the ID, there is a label "Tweet-Text" with an arrow pointing to the text area. Below the ID, there is a series of radio buttons for labeling categories: "1 - sehr relevant", "2 - eher relevant", "3 - wenig relevant", "4 - nicht relevant", "nicht Deutsch", and "kein Text vorhanden". A bracket on the right side of these buttons is labeled "Labelling-Kategorien". At the bottom of the main window, there are "Zurück" and "Weiter" buttons. To the right of these buttons is a progress bar indicating "Seite 2 von 251". Further to the right are buttons for "Alle Eingaben" and "löschen". A large bracket at the bottom is labeled "Fortschrittsbereich" with an arrow pointing to the "Weiter" button.

Abbildung 1 - Labelling-Fenster

Wenn Sie alle Tweets gelabelt haben, wird Ihnen die Schaltfläche „Senden“ angezeigt (vgl. Abbildung 2). Sie darauf, um Ihr Labelling zu beenden und Ihre Ergebnisse abzusenden.

The screenshot shows a submission form. At the top, it says "Ahoi! Es geht los". Below that is the Tweet-ID: "1360112825851645954". Underneath the ID is a list of radio buttons for classification: "Relevant", "Irrelevant" (which is selected), "Nicht deutsch", and "Kein Text vorhanden". At the bottom left are "Zurück" and "Senden" buttons. The "Senden" button is highlighted in purple. To the right of the buttons is a progress bar indicating "Seite 501 von 501". Below the progress bar are buttons for "Alle Eingaben" and "löschen".

Abbildung 2 - Formular absenden

Wenn Sie sich mit einem Google-Konto anmelden, können Sie Ihren Fortschritt speichern und später fortsetzen (vgl. Abbildung 3).

Tweet labelling - batch_1

[In Google anmelden](#), um den Fortschritt zu speichern. [Weitere Informationen](#)

* Erforderlich

Abbildung 3 – Anmelden, um Fortschritt zu speichern

8.2 Example Code

```
# Number of max iterations to perform
n_max_iter = np.linspace(1000, 1000000, 521, dtype=int)
n_max_iter
# Best C value before overfitting
best_C = [0.1, 0.5, 1, 2, 5, 10, 20, 35, 50, 80, 100]
# Best gamma value
best_gamma = [10, 5, 3, 2, 1, 0.5, 0.1, 0.01, 0.001]
# Kernels to use
kernels = ['rbf', 'poly', 'sigmoid', 'linear']

# Perform random search for best parameters
random_grid = {'C': best_C, 'gamma': best_gamma, 'kernel': kernels,
'max_iter': n_max_iter}
svm_base = SVC()
svm_random = RandomizedSearchCV(estimator=svm_base,
param_distributions=random_grid, n_iter=30, cv=5, verbose=0,
random_state=42, n_jobs=-1)
svm_random.fit(X_train, y_train)

param_grid = {
'max_iter': np.linspace(max(1, svm_random.best_params_['max_iter']-1000),
svm_random.best_params_['max_iter']+1000, 100, dtype=int),
'gamma': np.arange(max(1/len(X_train[0]), svm_random.best_params_['gamma']-1),
svm_random.best_params_['gamma'] + 1, 10),
'C': np.arange(max(1/len(X_train[0]), svm_random.best_params_['gamma']-1),
svm_random.best_params_['gamma'] + 1, 10),
'kernel': kernels
}

# Perform grid search for best parameters
svm_grid = SVC()
grid_svm_search = GridSearchCV(estimator=svm_grid, param_grid=param_grid,
cv=5, n_jobs=-1, verbose=0)
grid_svm_search.fit(X_train, y_train)
```

Figure 35: Searching for optimal SVM parameters

```

# Number of trees in random forest
n_estimators = np.linspace(1, 3000, int((3000-100)/200) + 1, dtype=int)
# Maximum number of levels in tree
max_depth = [1, 5, 10, 20, 50, 75, 100, 150, 200]
# Minimum number of samples required to split a node
min_samples_split = [1, 2, 4, 5, 10, 15, 20, 30]
# Minimum number of samples required at each leaf node
min_samples_leaf = [1, 2, 3, 4]
# Method of selecting samples for training each tree
bootstrap = [True, False]
# Criterion for optimizing
criterions = ['gini', 'entropy', 'log_loss']

# Perform random search for best parameters
random_grid = {'n_estimators': n_estimators,
               'max_depth': max_depth,
               'min_samples_split': min_samples_split,
               'min_samples_leaf': min_samples_leaf,
               'bootstrap': bootstrap,
               'criterion': criterions}

rf_base = RandomForestClassifier()
rf_random = RandomizedSearchCV(estimator=rf_base,
                                param_distributions=random_grid, n_iter=30, cv=5, verbose=0,
                                random_state=42, n_jobs=-1)
rf_random.fit(X_train, y_train)
param_grid = {
    'n_estimators': np.linspace(max(1, rf_random.best_params_['n_estimators']-100), rf_random.best_params_['n_estimators']+100, 10, dtype=int),
    'max_depth': np.arange(max(1, rf_random.best_params_['max_depth']-30), rf_random.best_params_['max_depth'] + 31, 5),
    'min_samples_split': np.arange(rf_random.best_params_['min_samples_split'], rf_random.best_params_['min_samples_split'] + 3),
    'min_samples_leaf': np.arange(rf_random.best_params_['min_samples_leaf'], rf_random.best_params_['min_samples_leaf'] + 4)
}

# Perform grid search for best parameters
rf_grid =
RandomForestClassifier(criterion=rf_random.best_params_['criterion'],
                       bootstrap=rf_random.best_params_['bootstrap'])
grid_rf_search = GridSearchCV(estimator=rf_grid, param_grid=param_grid,
                               cv=5, n_jobs=-1, verbose=0)
grid_rf_search.fit(X_train, y_train)

```

Figure 36: Searching for optimal random forest parameter

```

def create_branch(input, max_len, n_grams=[3, 4, 5], feature_maps=128,
padding='same'):
    branches = []

    for n in n_grams:
        branch = layers.Conv1D(filters=feature_maps, kernel_size=n,
activation='relu', name=f'Conv1D_{n}') (input)
        branch = layers.MaxPool1D(pool_size=max_len-n+1, padding=padding,
name=f'MaxPooling1D_{n}') (branch)
        branch = layers.Flatten(name=f'Flatten{n}') (branch)
        branches.append(branch)

    return branches

def create_cnn(batch_size=8, optimizer='Adam', embed_dim=8,
loss=tf.keras.losses.SparseCategoricalCrossentropy(from_logits=True),
feature_maps=128, padding='same', max_len=10):
    inputs = layers.Input(shape=(128,), batch_size=batch_size,
name='inputs')
    embedding_layer = layers.Embedding(input_dim=100000,
                                     output_dim=embed_dim,
                                     input_length=input_dim,
                                     trainable=True) (inputs)
    branches = create_branch(embedding_layer, max_len,
feature_maps=feature_maps, padding=padding)
    z = layers.concatenate(branches, axis=-1)
    z = layers.Dropout(np.random.uniform(0.3, 0.55)) (z)

    outputs = layers.Dense(4, activation='softmax') (z)

    model = tf.keras.Model(inputs=inputs, outputs=outputs, name='Kim')
    model.compile(loss=loss,
                  optimizer=optimizer,
                  metrics=['accuracy'])

    return model

```

Figure 37: Creating the multi-channel CNN

```

optimizers = ['own', 'Adam']
batch_sizes = [8, 16]
embed_dims = [8, 16]
feature_maps = [32, 64, 128]
paddings = ['same', 'valid']
max_lens = [10, 30, 70]

```

Figure 38: Feature-Space of the CNN

```

data = "/mnt/c/Users/eike/Documents/GitHub/tweet_learning/data/"
model_path =
"/mnt/c/Users/eike/Documents/GitHub/tweet_learning/models/bert_undersampled
2/"
model_name = "deepset/gbert-base"
dataset = 'df_undersampled.bin'
labels = {0: "sehr relevant", 1: "eher relevant", 2: "wenig relevant", 3:
"nicht relevant"}
batch_size = 8
num_epochs = 100
optimizers = ['own', 'Adam']

seed = args[0]
optimizer = optimizers[args[1]]

#Split data into test and training
X_train, X_test, y_train, y_test, X_train_o, X_test_o =
load_data(dataset=dataset, seed=seed, ohe=False, original=True)

num_train_steps = (len(X_train['input_ids'])) // batch_size) * num_epochs

#Create loss function
loss = tf.keras.losses.SparseCategoricalCrossentropy(from_logits=True)

if optimizer == 'own':
    #Create learning rate
    lr_scheduler = PolynomialDecay(
        initial_learning_rate=5e-5,
        end_learning_rate=0.,
        decay_steps=num_train_steps
    )

    #Create optimizer
    optimizer = Adam(learning_rate=lr_scheduler)

#Load model to fine tune
model = TFAutoModelForSequenceClassification.from_pretrained(model_name,
num_labels=4, id2label=labels)

model.compile(loss=loss, optimizer=optimizer, metrics=['accuracy'])

early_stop = EarlyStopping(monitor='val_loss', patience=5, verbose=1,
restore_best_weights=True)
callbacks = [early_stop]

#Fine tune model
history = model.fit(
    X_train,
    y_train,
    validation_data=(X_test, y_test),
    batch_size=batch_size,
    epochs=num_epochs,
    callbacks=callbacks
)

```

Figure 39: Fine-tuning the German Bert base model

8.3 System Specifications

Operating System: Windows 11 (Version 22H2, Build 22621.1848)

WSL 2: Ubuntu 22.04.2 LTS
 CPU: Intel Core i5-12400
 GPU: NVIDIA GeForce RTX 3060Ti, 8GB vRAM
 RAM: 4x 16GB, 3200 Mhz

8.4 Software Specifications

IDE: PyCharm 2023.1.3 Professional Edition
 Software Distribution: Anaconda 23.3.1
 Python: 3.10.9
 QGIS: 3.26.3 Buenos Aires

Packages	Version
Configparser	5.3.0
Copy	3.3.3post7
Emoji	2.2.0
Glob	0.7
Json	1.6.1
Keras	2.11.0
Numpy	1.24.2
Pandas	1.5.3
Psycopg2	2.9.3
Re	2022.7.9
Sklearn	1.2.1
sqlalchemy	1.4.39
Tensorflow	2.11.0

Timeit	0.3.0
Tqdm	4.64.11
Transformers	4.26.1

Table 24: Trainingdataset

message_id	text	category
1416596025666588672	#Hochwasser-Detailbericht Nordrhein-Westfalen https://t.co/SYw6EjeG3Q	1 - sehr relevant
1415559361783640067	Bei uns nur kleine Sturmschäden. Die Armen in der Eifel. https://t.co/qsOqygNbry	1 - sehr relevant
1415964734998945792	Bitte Teilen!! Die Talsperre in #Wuppertal ist gebrochen! #Katastrophen https://t.co/wWjnbBrmsC	1 - sehr relevant
1416258178354909184	Vor einer Woche hat bei uns Starkregen zu enormen Hochwasser in geführt. Auch wenn das Hochwasser bei uns natürlich nicht vergleichbar ist mit der unfassbaren Katastrophe im Westen Deutschlands, so gab es auch im Gebiet der Region MainSteigerwald große Schäden. (1 von 3) https://t.co/leX8rtFBq4 Wir müssen lernen mit dem Hochwasser zu leben.	1 - sehr relevant
1415394678166495234	Solange wir genügend Sandsäcke haben, ist das kein Problem. Die Feuerwehr hat noch Einsatzkapazitäten frei. Der Pegel ist kein taugliches Instrument.	1 - sehr relevant
	#LaschetVerhindern #Starkregen #Hochwasser #ProtectTheKids #BildungAberSicher	
1416349949109936133	Die halbe Welt brennt, hier um die Ecke ist alles überschwemmt und eine einzige Katastrophe, der "kleine" Cousin fährt mit der freiwilligen Feuerwehr zum helfen nach Erftstadt...und die große Cousine macht sich Sorgen. Puh 	1 - sehr relevant
1415064302357262340	Freiberg in Sachsen #Unwetter https://t.co/9ep0kIuwC9	1 - sehr relevant
1415478749135507469	Die Radiosender wie @RadioWuppertal sind im Moment nur über #UKW zu erreichen! Also holt euer Radio aus dem Schrank, Stream funktioniert nicht #wuppertal #Hochwasser	1 - sehr relevant
	Das ist hier nicht meine video sondern screenshot. #hallein #Hochwasserkatastrophe #Salzburg #flashflood #austria	
1416513612630437888	Achtet auf die Baum. Das Wasser geht bestimmt 80 km/h oder sogar schneller Unglaublich. Un glaub lich @Alpinwetter wieviel mehr wasser kommt noch ?? #omg https://t.co/HQ23Z6VRwD	1 - sehr relevant

1416425968848281601	Jap die Schuhe sind durch. Eben durch knöchelhohes Wasser gelaufen. Erdrutsch durch Starkregen. Läuft bei uns. #sachsen #Hochwasser https://t.co/c3ms8uwV2R	1 - sehr relevant
1416494304252551169	#Hochwasser #Hochwasseralarm Bis Sonntag, 18.07.2021 werden in #Österreich u #Deutschland weitere ergiebige Regenfälle vorhergesagt. https://t.co/SJUfhQwekN @Kachelmannwett #Hochwasserkatastrophe #ueberschwemmung #ueberflutung https://t.co/XjxZX8BZMO	1 - sehr relevant
1414841667761410048	Wir hatten vor zwei Wochen alle Keller plus den Dachboden unter Wasser, eine Kühltruhe und die Waschmaschine hat es erwischt. Wir haben mühsam zwei Keller komplett leer gemacht, vieles entsorgt. Das brauchen wir nicht noch einmal! #Unwetter #Starkregen https://t.co/WptDlLbpa	1 - sehr relevant
1415416799127089153	Hochwasser beim Inseli. https://t.co/vnzNoJHEfW via @luzernerzeitung	1 - sehr relevant
1415392399032045575	Stromausfall auch in Witterschlick #stromausfall	1 - sehr relevant
1415329712587542530	Der #Rhein bei #Basel, vorläufiger Peak gestern Abend: Abfluss gut 3'500 m3/s bzw. Pegel 910 cm. Ab 930 cm wird #Katastrophenalarm ausgelöst. HQ2 (mehrfach 2021) oder HQ10 (7x seit 1994, bald 4x im 2021) seit 1994 müssten wohl überarbeitet werden @bafuCH 😊 Hoffen wir das Beste! https://t.co/iYCymd09cU	1 - sehr relevant
1414202040092434432	Hello Greiz - mit Hochwasser auf der Weißen Elster https://t.co/uCANgnVW34	1 - sehr relevant
1416702305097994246	via @BR24: BR24live: Angespannte Hochwasserlage in Südostbayern https://t.co/NmfhUiBLRj	1 - sehr relevant
1415648892759248897	Gerade ist ein Bergungspanzer eingetroffen um Straßen in Stolberg zu räumen. In Schuld gibt es gar keine Straße mehr. Bad-Münstereifel ist auch zerstört. Ganz Kall ist komplett überflutet. Die Oleftalsperre ist laut Gerüchten bedroht. https://t.co/y1HvLGQoQG	1 - sehr relevant
1415548199532703744	#Hochwasser #Stolberg #Aachen #Starkregen https://t.co/9pZo0jhYuA	1 - sehr relevant
1415232241299566592	Niederschlag (Intensität 7/10, Fläche 10/10) https://t.co/CzfwrIXijR	1 - sehr relevant

	(14.07.21 10:50) #Köln #Kölle https://t.co/sDPPbONjaU	
1416738263092584457	Bobbahn am Königssee vom Hochwasser zerstört https://t.co/IVENfIkPsT	1 - sehr relevant
1415978752933339140	Also mit hochwasser können wir mitthalten, extrem was da abfliesst. https://t.co/29DYrMINU6	1 - sehr relevant
1415326558349365250	@LittleBirdy2310 Bei uns kam letzte Nacht nen Monsun runter & es regnet schon den ganzen Tag. Die nächsten Stunden soll es nochmal unwettern. Sind sogar teils Gebiete überschwemmt. An Gewitter kann ich mich aber nicht erinnern, "nur" zuviel Wasser auf einmal. ☔️ 😱	1 - sehr relevant
1415674204293275659	Wenn es nicht so dramatisch und traurig wäre, aber es ist schon merkwürdig, dass in einem Ort namens #Schuld nebst der #Ahr ausgerechnet der #Armuthsbach mit tödlichen Folgen über die Ufer tritt. #Hochwasser #Starkregen	1 - sehr relevant
1415910614036275201	Hochwasser-Ticker - Brücken in der Stadt Luzern werden gesperrt ++ Axenstrasse nach Steinschlag gesperrt https://t.co/d1VuygCDJ1 via @luzernerzeitung	1 - sehr relevant
1415448623651950595	Die Kombination von #Hochwasser und #Stromausfall ist keine Gute. Ich habe mich noch nie so hilflos und überfordert gefühlt. #NRW #Hagen	1 - sehr relevant
1417050859729522696	Hier im relativ trocken gebliebenen Oberbilk hat mich übrigens am Mittwoch @katwarn_de aufgefordert, sofort das Gebiet zu verlassen. Knapp vorbei, aber leider doch daneben: Überflutet wurde dann ein Viertel im Stadtteil Gerresheim... #Katastrophenschutz #hochwasser2021 (1)	1 - sehr relevant
1416288515718008832	Guten Morgen! Info der SWT aus Ehrang: Weil die B 53 wieder frei ist, kann die Linie 87 wieder nach Schweich fahren (über Issel). Die Busse der Linie 87 nach Quint starten und enden weiterhin an der Haltestelle Hafenstraße in Pfalzel. #Unwetter #Trier #immerda	1 - sehr relevant
1417450183542120456	Notfallsanitäter Elias Holzheimer aus dem unterfränkischen Landkreis Rhön-Grabfeld erreicht mit seinem Amphibienfahrzeug bisher abgeschnittene Dörfer im Hochwassergebiet in Rheinland-Pfalz (Fotos BRK) #Hochwasserkatastrophe https://t.co/G6u60wz0q7	1 - sehr relevant
1415382923491020802	#Starkregen in der Region #Aachen Video von heute Nachmittag aus #Stolberg - #Vicht.	1 - sehr relevant

	Zu sehen ist die Hauptstraße die mitten durch den Ort führt. https://t.co/GcxCvaQW82	
1416515573027151872	@derLeseratz @TomInMuc Für Berchtesgaden wurde um 22.23 Uhr Katastrophenalarm ausgelöst. https://t.co/h97d5ijHYt	1 - sehr relevant
1415399344463822850	„Die Lage ist sehr ernst“: #Vulkaneifel ruft wegen #Unwetter den #Katastrophenfall aus via @RND_de https://t.co/1LZ4YfpU5W	1 - sehr relevant
1414113397096992769	Was vom nächtlichen Starkregen übrig bleibt ... #Koeln #Balkonien https://t.co/SKYck7CXeL	1 - sehr relevant
1416462819202060292	ACHTUNG! Starkregenwarnung für die Alpen! Bis zu 150 Liter pro Quadratmeter. Bitte installiert Katwarn oder eine andere Warnapp und leitet die Info weiter. Sie stammt aus der ARD-Wetterredaktion und wurde eben lapidar in der @tagesschau verkündet. #Flutkatastrophe #wetter #alpen	1 - sehr relevant
1415948170278936577	Anscheinend steht die komplette Neckarwiese unter Wasser! #Hochwasser https://t.co/giEXeANkNE	1 - sehr relevant
1416020425738493955	Fotos: Luftansichten vom Hochwasser in der Region Trier https://t.co/VLuv16ZmIs via @volksfreund	1 - sehr relevant
1415310280620392454	Die #Feuerwehr fordert die Bewohner jetzt zum Verlassen der Häuser auf, da der Pegel der #Düssel weiter steigen könnte. @ZDFheute https://t.co/q4CbtQG43g	1 - sehr relevant
1417033395901767683	@PhyseterD @RND_de Hinterm Haus gibt es Regenrückhaltebecken. Die bisherigen Starkregen - wie 2016 - haben sie problemlos abgefedert. Mit diesem Starkregen war das System um ein Vielfaches überfordert. Da wäre auch kurzfristig nichts zu machen gewesen. Zum Glück nur 50cm Wasser in den Gärten.	1 - sehr relevant
1416289765368995849	Nachts halb 3 Starkregen mit Gewitter, jetzt regnet es weiter vor sich hin. Ich denke, der Samstag ist gelaufen. https://t.co/oM1Mh0EXog	1 - sehr relevant
1416433301431148549	Die gute Nachricht ist Der Wasserstand senkt jetzt langsam ab und Der Damm hält sich stabil und hat kein Millimeter bewegt ↗	1 - sehr relevant
	Die schlechte Nachricht ist dass sie Totenanzahln leider auf 140 gestiegen,die Evakuierung läuft #Hochwasser #Erfstadt	
1416735250462429198	Land unter in @stadtgraz #igersgraz #sturm @ Jakominiplatz	1 - sehr relevant
1416086955209678854	Innerhalb eines Tages ist das Hochwasser so gestiegen, dass die Straße nicht mehr passierbar ist.	1 - sehr relevant

	Die Fähre hat den Betrieb eingestellt. #rhein #walsum https://t.co/eBzUuP5uzM	
1415788303836762117	Dieses #Photo habe ich mit #Teleobjektiv von der #Kampmannbrücke aus gemacht: das #Hochwasser hat ein bepflanztes #Boot mit sich gerissen, welches nun auf der #Ruhr treibt ... https://t.co/XwGxj6yDB6	1 - sehr relevant
1416389564638367746	#Erfurt wurde besonders schwer vom Hochwasser getroffen, in vielen Teilen der Stadt ist die Lage noch immer ernst. Die Einsatzkräfte haben Bundespräsident und Ministerpräsident detailliert über die Lage gebrieft. @ArminLaschet hat schnelle Hilfen zugesichert. https://t.co/YUW6WaEiBC	1 - sehr relevant
1416399328369860610	Wichtiger Hinweis für alle Bewohner der Häuser im Evakuierungsgebiet in Ehrang: Bitte sorgen Sie dafür, dass heute und Morgen tagsüber möglichst an jedem Haus ein Ansprechpartner vor Ort ist, damit die Stadtwerke die Elektroanschlüsse in Stand setzen können. #trier #Unwetter	1 - sehr relevant
1416514968137224193	Dramatische Flut-Lage: #Katastrophenfall im #Berchtesgadener Land https://t.co/vuIWujGmcq via @BR24	1 - sehr relevant
1415275917635694592	Hui, so krass habe ich das noch nicht erlebt. Kleiner Kontrollgang im Aachener Wald. In dieser Jahreszeit sind die Bäche hier häufig ausgetrocknet. Da kann man schon von ergiebigen Niederschlägen sprechen, und es ist noch nicht vorbei. ☁️☁️☁️👤👤👤🌳	1 - sehr relevant
1415368423341797384	@Medienfreundin Hier in Remscheid und Solingen ist auch Land unter. Eine große Katastrophe. Dabei haben die den Hochwasserschutz schon so krass verbessert in den letzten Jahren.	1 - sehr relevant
1417071164694933511	#Ahrweiler #Hochwasserkatastrophe #Hilfsgesuch Es wird in Ahrweiler dringend gebraucht: Hänger mit Wassertanks, Wasserbehälter, Motorsäge, Minibagger, Stromgenerator, Schlammpumpen, Lebensmittel die keine Kühlung benötigen und direkt verzehrt werden können und viele Helfer https://t.co/ThR4Tr0gug	1 - sehr relevant
1415544682969538561	Hochwasser fast überall. Hier schwimmt gerade ein großer Transporter vorbei... https://t.co/zoUclvkgSe	1 - sehr relevant
1415534234945601537	Anhaltende Regenfälle verschärfen Hochwasser-Situation https://t.co/rJm4ejIekH	1 - sehr relevant
1413602874886696967	@Ekynos @Geschnattere @Floskelwolke Das ist Minimum ne Text-Bild-Schere. Da sind keine Wellen, das Hochwasser fließt friedlich die Straße hinab.	1 - sehr relevant
1414104124547862529	Evakuierungen in Wolfenschiessen NW, 80 Personen in Notunterkunft untergebracht https://t.co/rJm4ejIekH	1 - sehr relevant

1415541358715101184	Die #Aare ist in Aarburg bereits über dem Ufer #Hochwasser https://t.co/FMXgAHYRrO	1 - sehr relevant
1414170868205371392	Nach einem Starkregen in #Köln. Voigtländer Bessa R2 Voigtländer Nokton 35mm 1.4 II Portra 160 at 100	1 - sehr relevant
	Surrealer Wasserspielplatz für Kinder. https://t.co/Gpu0cN86q3	
1416322078119186433	Unwetter in Deutschland: Ophoven nach Dammbruch vollständig evakuiert https://t.co/uAHcOq8qkE	1 - sehr relevant
	jetzt herunterladen https://t.co/yg2F0lKp2L	
	Das hat mit einem GANZ ANDEREN WANDEL ZU TUN, UND DAS WISSEN ALLE POLITIKER !!!	
1416553396765605895	Kostenloses Datenvolumen der #Telekom für #Hochwasser #Opfer und #Helper #ahr #Ahrweiler #Ahrtal #Erftstadt #Euskirchen #Rheinbach https://t.co/rMM94dt9QS	1 - sehr relevant
1416681295753715713	Zerstörungen nach #Hochwasser - Allein 110 Tote im Kreis #Ahrweiler – Hunderte Verletzte Bei der #Unwetterkatastrophe sind nach jüngsten Angaben allein im rheinland-pfälzischen Kreis Ahrweiler mehr als 110 #Menschen ums #Leben gekommen.	1 - sehr relevant
	https://t.co/5yYCUIXLrs	
1417387741994704917	Das #hochwasser in #Ahrweiler hat alles im KG und EG in meinem Elternhaus Haus zerstört . Es stinkt und klebt überall der Schlamm. Wer kann am WE helfen? Unterkunft wird organisiert. @ Ahrweiler, Rheinland-Pfalz, Germany https://t.co/X2S49ClRb8 ++ Amtliche Unwetterwarnung ++	1 - sehr relevant
1415328563360899080	Der Deutscher Wetterdienst hat so eben eine amtliche Unwetterwarnung für Gelsenkirchen herausgegeben. Bis ca. 18 Uhr ist mit starkem Regen und Gewitter zu rechnen. Bitte paßt auf und haltet euch an die Empfehlungen. https://t.co/bwanNczNUR	1 - sehr relevant
1413873753155588096	Nachricht via @BR24: Hochwasser in Franken: Feuerwehr immer noch im Dauereinsatz	1 - sehr relevant
	https://t.co/8xNMPfayvP	
1415617010625560578	Zahl der vermissten Personen weiss man noch nicht. Strom/Telefon/Handy-Empfang ausgefallen. Hoffnung besteht, dass sich diese Menschen bei Angehörigen/Freunden befinden und bisher niemand	1 - sehr relevant

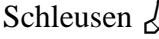
	verständigen konnten. #Starkregen #Hochwasser #Ahrweiler #Schuld #Adenau #RLP #NRW	
1415388838277550083	Der Mann will nach dem #Starkregen eigentlich im Keller nochmal nach dem Wasser gucken, aber er ist zu fasziniert von #AktenzeichenXY. Nun sitzt er in Gummistiefeln vorm Fernseher...	1 - sehr relevant
1415777578766438407	Der Pegelstand der #Mosel in @Stadt_Trier scheint nach den dramatischen und katastrophalen Stunden seinen Höchststand überschritten zu haben. Jetzt könnte die #Corona-Inzidenzkurve in #Trier gerne den gleichen Verlauf annehmen. https://t.co/NPoWFvhyGn	1 - sehr relevant
1415715165048299532	UNWETTER 120 LITER kamen hier gestern runter bzw. vielleicht auch noch mehr 😳 😳 😳 #Unwetter #NRW #Meckenheim https://t.co/Cs8pSzBqna	1 - sehr relevant
1415593928078856192	In meiner Heimatstadt Düsseldorf schwimmen Menschen auf der Straße, bei meiner Familie steht der Keller unter Wasser - quasi ständig neue Hiobsbotschaften via WhatsApp. Aber zum Glück alle Liebsten sicher. Mein Beileid den Angehörigen der Toten. Was für eine Katastrophe!	1 - sehr relevant
1416347275618627587	Hochwasserkatastrophe: Landrat warnt vor Rückkehr nach Swisttal und Rheinbach https://t.co/PMXjTq5Ljc	1 - sehr relevant
1415926697501806594	Ein Vorher-Nachher-Vergleich von #Altenburg an der #Ahr. Busse, Autos, Wohnwagen liegen jetzt teils Kilometer weiter flussabwärts. Viele haben alles verloren. #Hochwasser #Ahrtal #Altenahr https://t.co/4M7M2YbdjM	1 - sehr relevant
1414618444956377088	Unwetterwarnung für #Bonn Ich bin mal gespannt	1 - sehr relevant
1415781579922853895	"Schwere Unwetter in Ost-Österreich mit Starkregen und Hagel https://t.co/kftnSwzFj1 " https://t.co/234Hzs8IGu Sie sehen die Grundzüge eines Flusses, der noch zum Amazonas werden kann.	1 - sehr relevant
1416041830441947137	Seit Stunden , fahren Feuerwehr , Katastrophenschutz mit Blaulicht durch meine Straße zum Einsatz. Denn wenn der Deich der Bever bricht haben wir die nächste Katastrophe. Ich hoffe für alle, dass alles gut wird. 🚒 🚒 🚒	1 - sehr relevant
1416182016022880256	Der Rheinpegel sinkt wieder und ich geh mit einem ganz guten BZ Wert ins Bett. Immerhin etwas.	1 - sehr relevant
	Ist nur die allabendliche Frage, wann ich dann irgendwann einschlafe 😴	
	#NitramOut	

	Die große Rurtalsperre droht überzulaufen. Ab 19:00 Uhr wird deshalb erheblich mehr Wasser abgelassen. Teile von Blens wurden schon evakuiert. Es heißt alle die in der Nähe der Rur wohnen können mit vollen Kellern rechnen. #Starkregen https://t.co/JPNPMTCGJ3 https://t.co/XAUu4UhJFo	1 - sehr relevant
1415172401449553921	Das habe ich bei FFH gesehen: Wassermassen fluten Mannheim - Unwetter wüten über Deutschland https://t.co/RFkubJYQf0	1 - sehr relevant
1417482755529711623	Rheinwiesen & erhöhter Wasserstand. Danke für die Aufnahme von Tanja Güß (@tanjagueess). *** #nrw #rheinwiesen #oberkasseldüsseldorf #hochwasser #rheinufer #rhein #linksrheinisch #visitduesseldorf #hochwasser2021 #oberkassel #düsseldorfoberkassel https://t.co/j2tSV02EnC	1 - sehr relevant
1415346272702193664	Der Sundwiger Bach in Hemer ... #Starkregen https://t.co/Rydaryjinfo	1 - sehr relevant
1415569044149837825	Bärebach zwischen Biberist und Lüsslingen SO führt sehr viel Wasser. #Hochwasser https://t.co/17wIgSC5uz	1 - sehr relevant
1415523148594810881	Quelle: https://t.co/ABsxh9ukZM #Hochwasser #Koblenz #Adenau #Starkregen Häuser eingestürzt. Etwa 30 Menschen werden vermisst. ▲ https://t.co/h7utF0m5ML	1 - sehr relevant
1416704022468304896	#hochwasser in Landsberg am Lech, Germany... https://t.co/lnXUb9sAtR	1 - sehr relevant
1416098080659738626	Wer eine zeitweilige Unterkunft für Hochwasseropfer sucht, bei uns in Brandenburg stelle ich mein Gästezimmer zur Verfügung. #hochwasserhilfe	1 - sehr relevant
1416438365151535110	Hat jemand auch Stromausfall in #Kiel @stadt_kiel ? Bereich Metzstraße / Krankenhaus / Westring	1 - sehr relevant
1414355667654172676	https://t.co/gVWYjioUCj Viel #Schwemmholz im #vierwaldstättersee aufgrund des Unwetters. https://t.co/5SHtk4BOR6	1 - sehr relevant
1416468307465707522	#omasfragerunde eschweiler ist noch glimpföich davon gekommen. Im benachbarten Stolberg sind komplettete stadtteile zerstört (häuser weg). In der Eifel gabs n dammbrych.	1 - sehr relevant
1416105833738473481	Wichtige Info auch für die Betroffenen in Ehrang. #Unwetter #trier	1 - sehr relevant
	Hochwasser im Berchtesgadener Rodelbahn	
1416655513337614336	Video nicht von mir. So weit ich es sehen kann von Herr Michael Berger auf Facebook gepostet worden.	1 - sehr relevant

	#Rodelbahn #Berchtesgaden #Hochwasser #Katastrophe #salzburg #bayern https://t.co/uUQrgKJzIk	
1415200875438649347	Das Wort #Starkregen trifft es ganz gut #Köln https://t.co/mAkWS3LuMB	1 - sehr relevant
1415081944203857921	So sieht übrigens ein HQ30-Hochwasser aus, welches auf halben weg zum HQ100 ist. Und unsere FW ist seit Stunden mit Grossalarm draussen ⚡️ 🚒 https://t.co/SuGGbFJ0mp	1 - sehr relevant
1416664642496208903	Alle Busse der Linie 87 mit Ziel Schweich werden über die B 53 und Issel nach Schweich umgeleitet. 3/3 #unwetter #Trier	1 - sehr relevant
1415373159847579650	Der Regen hat aufgehört. Der Himmel klart auf. Das Wasser zieht sich zurück. #Hagen #Starkregen #Hochwasser	1 - sehr relevant
1415644253179588608	@KL89925764 @simoneheeker @dimlsss Meine Oma wohnt auf der Hauptstraße am Kreisverkehr und da ist alles noch entspannt. Am Bahnhof selbst weiß ich es nicht. Man kommt mit Auto nicht wirklich durch... alle möchten raus. #Hochwasser #weilerswist #euskirchen #eifel	1 - sehr relevant
1415619787351367681	Unwetter: Mindestens 19 Tote in NRW und Rheinland-Pfalz Beileid https://t.co/K1XQLYqmyW	1 - sehr relevant
	Über @updayDE gesendet	
1416267525457956864	Tag 17 von 70. Seit gestern morgen schöpfen wir. Zuerst alle 5 Minuten. Seit 18 Uhr alle 10 Minuten. Durchgehend. Die ganze Nacht. Ich hasse es. Und bin müde. Und der Fuß sieht nicht gut aus. Ich wünsche euch einen schönen Tag wo immer ihr auch lest. #hochwasser2021	1 - sehr relevant
1416535095519948802	Auch #Sachsen kämpft nach #Starkregen mit #UEberschwemmungen	1 - sehr relevant
1415676122503680001	Am Tag danach. Unterwegs im Aachener Wald. Der #Starkregen hat nachgelassen, aber selbst auf geteerten Wirtschaftswegen ist das Wasser noch nicht abgelaufen. Da fließt in den nächsten Stunden noch einiges in die Wasserläufe der Kaiserstadt. ⚡️⚡️⚡️🌲🌲 #Aachen #Unwetter https://t.co/t8BGRcyEFF	1 - sehr relevant
1415051428503113731	Viel passt nicht mehr Rhein. #starkregen @ Rheinpromenade Köln https://t.co/b1zR5FJYZj	1 - sehr relevant

1415713821172326410	@AnetteKrause13 Ja bei mir ist soweit alles gut. nur ein paar Meter weiter die hatten leider nicht so viel Glück. Hier in der Umgebung ist echt Heftig gewesen. Es sind bis jetzt in ganz NRW 45 Tode und es werden noch etwa 50 Menschen vermisst die sind aber in Rheinland Pfalz. Eine Katastrophe ☹️	1 - sehr relevant
1415773001002459139	"Es ist ohne Zweifel die größte Katastrophe seit dem Zweiten Weltkrieg, die wir hier erleben": Unsere Reportage aus Hagen und Bad Neuenahr-Ahrweiler #unwetter	1 - sehr relevant
1415550124269387783	Pegel steigt weiter... Die Sitzbank sieht man nicht mehr... https://t.co/R3omiJfaxf	1 - sehr relevant
1416769595374022657	Der Pegel steigt und die Brühe wird immer dunkler #Isar Abzweigung #Muenchen https://t.co/vE5GB9LyKX	1 - sehr relevant
1415041859039240200	Hochwasserrückhaltebecken „Isigs Brüggli“ #hwrb #hochwasser #hochwasserschutz #mühlebach #schutzdamm #regen @ Allschwil, Switzerland https://t.co/K5LH4mWX36	1 - sehr relevant
1415781818444439560	Stark sinkende #Pegel am #Hochrhein lassen dort die Lage dort entspannen. Problem das Wasser muss erst noch durch die ohnehin gebeutelten Regionen der Republik. https://t.co/a0W9s8gRQy	1 - sehr relevant
1414600909376692224	Rheinuferpromenade gesperrt ⚡⚡ Leichtes HochWasser https://t.co/WPo62vLMId	1 - sehr relevant
1415633247065841666	Unwetter in Deutschland – es geht im Südwesten weiter https://t.co/smBFYy8LN2 via @tonline	1 - sehr relevant
1416143201761734660	Rhein unterspült Uferstrasse in Basel und löst Erdrutsch aus https://t.co/rJm4ejIekH via @BR24: Hochwasser-Ticker Bayern:	1 - sehr relevant
1416727085654200320	Hochwasserwarnung für #München https://t.co/nlmEQ7P5gt	1 - sehr relevant
1416448821719146496	Nach tagelanger Ungewissheit eben ne WhatsApp bekommen: Bekannte in #Ahrweiler sind wohl auf. ☹️☹️#Hochwasserkatastrophe #Eifel	1 - sehr relevant
1414257028059566081	Alles gut, kein Netz, kein Wasser. Melde mich. Hochwasser in Hallerndorf. Die Flutwelle kam blitzschnell. Mehr Impressionen im Video. #aisch #hochwasser #untereraischgrund #hallerndorf #landkreisforchheim @ Hallerndorf https://t.co/A7i72yNjob	1 - sehr relevant
1414974284913647619	Wasser in der Badi ist was Tolles. Ausser es ist braun - wie hier in der Badi Suhr-Buchs-Gränichen. Am Nachmittag brach ein Damm wodurch die Wynna die Badi langsam aber konstant überschwemmte.	1 - sehr relevant

	Schadenssumme; noch unklar (Videos: Benjamin Gretsch/Alagheband). #srf #unwetter #aargau https://t.co/dVh7dAAVwj	
1414814481348169732	Ups: Amtliche Unwetterwarnung vor ergiebigen Dauerregen. #Koblenz wäre laut @katwarn_de knapp raus, #Mayen aber drin... ☔️☔️💧☁️	1 - sehr relevant
1415921118989402112	@marioziener Ich lebe hier im Haus der Glückseligen. Außer Stromausfall keinen Schaden. Wenige Häuser weiter gibt es ein ganz anderes Bild. Da fließt der Eulenbach als Fluss durch die Wohnzimmer und Garagen. Die Gärten sind ein Stausee mit 50cm Wasser vor den Terrassentüren.	1 - sehr relevant
1417040970504359936	Straße weg, Mauer futsch: Die B20 bei #Berchtesgaden. "Ein kleiner Riss im Gemäuer und alles wird sehr schnell unterspült", erklärt uns das #THW. @welt #Hochwasser https://t.co/CKuFnBAdrc	1 - sehr relevant
1415704108321886229	Nochmal ein paar Bilder vom Eupener #Hochwasser https://t.co/CobJTNjT5n	1 - sehr relevant
1415620652783087617	#Unwetter über Deutschland: Mindestens 20 #Tote in @landnrw und #RheinlandPfalz- Zahlreiche Vermisste https://t.co/y9KG696xh5	1 - sehr relevant
1415324698188079110	Langsam bildet sich ein See 😊 #Unwetter #Starkregen #Leverkusen https://t.co/boePzD5TGf	1 - sehr relevant
1416154584733597697	Diese Messstellen meldeten heute in NRW und Rheinland-Pfalz Hochwasser #Unwetter https://t.co/3i9aWHMpI9	1 - sehr relevant
1414691702091272194	Unwetterwarnung für die StädteRegion Aachen! https://t.co/zZkNZLyYcr	1 - sehr relevant
1415582397576384517	#Sturmtief „#Bernd“: #Bahnverkehr in @landnrw nach Überflutungen massiv gestört https://t.co/vEab2RpguT	1 - sehr relevant
1416515882776502272	Jetzt geht es im Berchtesgadener Land mit dem Starkregen u Überflutungen los! ☔️	1 - sehr relevant
1413435850260729856	Warnung vor Dauerregen in Mitteldeutschland. https://t.co/oLVA62NrNM	1 - sehr relevant
1415377168440430592	Hier steht die komplette Straße unter wasser. Wasser höher als der Bordstein und der Autoeinstieg. Vermutlich sind die Keller auch voll. #unwetter #köln #bickendorf	1 - sehr relevant
1415777387946590208	Die A61 Venlo-Koblenz bei Erftstadt südwestlich von Köln wird wohl noch länger gesperrt bleiben 😕 #Hochwasser #Starkregen	1 - sehr relevant
1415983702971125762	Live: Mehr als 100 Todesopfer nach Flut-Katastrophe https://t.co/3yxYEYZw3X	1 - sehr relevant

	Über @updayDE gesendet	
1415914769434005505	Guten Morgen Zusammen. Ich weiß, dass momentan wohl viele Menschen mit den Folgen des #Hochwasser zu kämpfen haben. Mein Arbeitskollege und seine Freundin haben beim Hochwasser alles verloren. Ihre gesamte Wohnung stand mehrere Stunden unter Wasser.	1 - sehr relevant
1416046701337526276	Die Rur etwa 8h nach der Welle, die zum Glück kleiner war als angenommen. #Rur #Jülich #Hochwasser https://t.co/fXnUOOBB3V	1 - sehr relevant
1415516298193391616	Guten Morgen zusammen, ich habe sehr gute Freunde in Altena (Sauerland). Seit gestern scheint die Verbindung dorthin wegen des Starkregens unterbrochen zu sein. Hat jemand Informationen über den Ort? Gern dürft ihr diesen Tweet teilen. Danke.	1 - sehr relevant
1416778833592717312	@Kachelmannwetr Aktuelle wieder Starkregen in Hallein/ Rif	1 - sehr relevant
1414162557812760579	Hochwasser begräbt Autos unter sich Bayern https://t.co/KHcx1jkK7R via @YouTube	1 - sehr relevant
1413491871704395779	Hochwasser in Fredersdorf, das Wasser kann nur langsam in die Belziger Landschaftswiesen abfließen. Normaler Pegel ist bei 36-40. https://t.co/kcc7Ylo5CF	1 - sehr relevant
1416442774136758273	Im WDR @aktuelle_stunde sehe ich gerade einen Bericht aus @Ahrweiler , glaube ich. So sah es da vorher aus https://t.co/z6wVlkOv40 . Und nun ist die Hauptstraße ein Trümmerhaufen ! Man befürchtet, dass die alten Fachwerkhäuser zusammenbrechen. Unglaublich. #Hochwasserkatastrophe	1 - sehr relevant
1416694367633518598	#Hochwasser-Warnung nun auch für #München. Passt gut auf Euch auf, haltet Euch von der Isar fern, geht nicht in ggf. vollgelaufene Keller, achtet aufeinander. 	1 - sehr relevant
1415665993666285574	Bilder vom überfluteten #Ahrtal nach #Starkregen	1 - sehr relevant
1415397819091984387	Vulkaneifel ruft Katastrophen Fall aus wegen Starkregen.	1 - sehr relevant
1416362916815810560	Immer noch kritisch hier am Hoch- u Oberrhein! Pegel steigt. Scheitelpunkt heute nacht? Ba-Wü, grün regiert, hat Polder renaturiert u Rückhaltebecken gebaut nach dem letzten schlimmen Hochwasser vor Jahren.	1 - sehr relevant
	Bitte  Himmel, öffne nicht erneut deine Schleusen  https://t.co/Qxk4XBUEvP	

1415402624917114882	Die Ostparksiedlung in #Düsseldorf steht unter Wasser. Starke Regenfälle in den vergangenen Stunden lassen die #Düssel übertreten. Die #Feuerwehr ist im Dauereinsatz und stellt Anwohnern Sandsäcke zur Verfügung. #Unwetter https://t.co/TFSKyWGDKL	1 - sehr relevant
1417001534123020288	@RND_de Es gibt 3 Stufen beim Starkregen. Stufe 3 (höchste): >60 l/qm in 6 Stunden.	1 - sehr relevant
1415391738076844035	Wir hatten allerdings ein Vielfaches in zT deutlich kürzerer Zeit. Ich fürchte, es gab keine Vorausberechnungen und damit keine Planungen für derartige Mengen. https://t.co/gDLFFGNRni	1 - sehr relevant
1416373305196613645	Aktuelle Information zum Thema Steinbachtalsperre bei Euskirchen. Die Gefahr eines Dammbruches ist noch nicht gebannt. #Euskirchen #Steinbachtalsperre #Evakuierung	1 - sehr relevant
1415351977026985984	Unwetter in #ac1407 im Ortsteil Kornelimünster. Wer das immer noch nicht mit dem #Klimawandel kapiert hat ist verloren ! #timetochange @ABaerbock #DoIt https://t.co/K5GOjbCAoc	1 - sehr relevant
1416557536128405504	@Kachelmann Das heißt, für die Flüsse Steyr, Krems, Traun, Alm, Vöckla, Ager u. Salzach sowie ihre oberen Zuläufe gibt's wieder viel zu tun in den nächsten Stunden? Sind denn die Anwohner über schnell steigende Pegel u. Murenabgänge genug gewarnt in der Nacht u. am Morgen?	1 - sehr relevant
1415466930073444353	Unterhalb Hohenstein soeben Stromausfall #Wuppertal #Starkregen	1 - sehr relevant
1415525924913782786	Der Morgen danach. Immerhin hat der See gehalten. #Hochwasser #Dauerregen #Eifel @SWRAktuellRP https://t.co/5yJDH3f8AM	1 - sehr relevant
1414799286030721026	Regen, Sturm und Hagel hinterlassen in Zürich ein Bild der Verwüstung. https://t.co/rJm4ejIekH	1 - sehr relevant
1414847607139147776	Bis 80l Regen pro Quadratmeter, Orkanböen bis 110 km/h, 5cm Hagel: Vorabwarnung vor Unwettern für die Stadt Halle (Saale) und den Saalekreis https://t.co/Obh6tn9knu	1 - sehr relevant

1416723766600679426	Aktuelles zum #Hochwasser in der #Baptisten-#Gemeinde "#Kirche am Wiedey": https://t.co/OLLzGw8lfd	1 - sehr relevant
1416429158180311045	Zahl der #Hochwasser-Toten steigt auf mindestens 165 https://t.co/CLKnbkksxX via @Pressecop24com	1 - sehr relevant
1415305651908186118	Warum die Teichstraße in #Köln #Bickendorf ihren Namen derzeit zurecht trägt. Puh! #Hochwasser #koelnueberflutung #Regen https://t.co/OO3FfxOWoD	1 - sehr relevant
1415558451015606272	⚠️ Stadt Bern : ⚠️ Warnung : Weitere Massnahmen gegen Hochwasser #Alertswiss Was tun / Wie reagieren: https://t.co/9427wICEdX	1 - sehr relevant
1415922574069051392	Hinterm Garten haben wir Hochwasser und im Haus schöne Frauen https://t.co/x7tlVySC2m	1 - sehr relevant
1415912914985365504	via @BR24: Hochwasser-Katastrophe: Mehr als 80 Tote und Hunderte Vermisste https://t.co/xnxi2XMRsR	1 - sehr relevant
1414598979422232584	Hochwasser im Rhein .. https://t.co/RvgXUHGP93	1 - sehr relevant
1416312551919472642	Wetterdienst warnt vor Starkreigen, Sturm und Hagel in Berlin https://t.co/f2L01BmmvM	1 - sehr relevant
1416697317344923648	Und jetzt ist die Töss klar und wieder in ihrem Lauf im Gegensatz zu Gestern Wasser, Schlick und Treibgut zu Hauf ! Trotzdem Bitte : Kinder nicht aus dem Auge und Hunde an der Leine lassen ! #Hochwasser #Kräfte #Unterschätzung https://t.co/jM2CLi6kRk	1 - sehr relevant
1416653100702646277	Jetzt Stromausfall im Hotel Andreas Hofer.	1 - sehr relevant
1415627928168243201	@tagesschau hat liveblog zum Hochwasser. So sind im Kreis Ahrweiler rund 100 Häuser zerstört worden, 20 Menschen ums Leben gekommen, >200000 Menschen sind ohne Strom, Orte von der Aussenwelt abgeschnitten... https://t.co/mpysJagZ7s	1 - sehr relevant
1416089125812412421	Durch das Rheinhochwasser stehen tiefer gelegene Flächen unter Wasser, der alte Baggersee und das Fischmal treten über die Ufer und der alte Nachen dient zusätzlich als Regenwasser Speicher. #schönsgegendoofes https://t.co/X8136UCEvL	1 - sehr relevant
1415057126469292036	via @BR24: Starkreigen: Katastrophenfall im Landkreis Hof ausgerufen https://t.co/KJusBiveqv	1 - sehr relevant
1416422543360135170	Unterwegs in #Schleiden im Kreis #Euskirchen. Die Menschen beginnen nach dem #Hochwasser mit den Aufräumarbeiten. Die Häuser am Fluss sind nach wie	1 - sehr relevant

	vor fast alle unbewohnbar - und werden es noch länger sein. Schlamm überall. @aktuelle_stunde https://t.co/DcuhCL8j6f	
1415935440901783552	#Hochwasser am Hafen in Weesen am #Walensee, Schweiz https://t.co/rffNOJ05yh	1 - sehr relevant
1416345018936266760	B265, Erftstadt. Das Wasser stand hier zehn Meter hoch. Weiterhin unklar, ob es alle Menschen aus ihren Fahrzeugen geschafft haben. #Hochwasser #NRW #Erftstadt https://t.co/73uZIKRAAs	1 - sehr relevant
1416624014076829697	Der Pegel der #Sülz dürfte bei ca. 4,80 m gelegen haben. Der Pegel hat bei 4,01 m aufgegeben, was man schön an der Kurve sieht. #hochwasser #hochwasser2021 #Rösrath #hoffnungsthal #NRW https://t.co/QKRsPrYKzT	1 - sehr relevant
1416829951014318087	@UwBeobachtung Neuenburgersee, Cheyres, aktuell. Pegel 430.70 m. Noch minimal steigend. Viele Häuser/Gärten/die Wohnwagensiedlung/... unter Wasser. Schadensausmass unklar.	1 - sehr relevant
1415933820570832897	Bilder NICHT weiterverwenden. #Hochwasser #hochwasser2021 #Cheyres #Neuenburgersee https://t.co/lIFtSkS5KB	1 - sehr relevant
1416496100782006287	Während mein Freund vermisst wird, machen sich hier viele unter dem Hashtag #Hochwasser darüber lustig. Abartige Leute.	1 - sehr relevant
1415645414406164482	hier kann man sich über die aktuellen Pegelstände der betroffenen Flüsse im Bereich Obere Elbe informieren https://t.co/Qwc8aFQ231 #Sachsen	1 - sehr relevant
1416145805090729986	@TobiasHuch @tibor @BMAuschen Heute morgen war er da. Das Unwetter ist schon seit zwei Tagen am wütten. Wir hören in der Ferne Sirenen. Entwarnung?! Rhein Sieg Kreis etc.	1 - sehr relevant
1415046776437059585	#Hochwasserkatastrophe Hochwasserwarnung im #Vogtlandkreis #unwetter #vogtland https://t.co/6MMmaGtFqX	1 - sehr relevant
1415985828774522885	#Hochwasser auch in #Bochum. Boc https://t.co/9Irj3II8Qz	1 - sehr relevant
1417330389950115851	Im süden von Linz hat es seit 4 uhr früh geregnet. Hochwasser noch nicht schlimm.	1 - sehr relevant
1417528035591475204	Mit dem Zug nach Münster und dann weiter nach Schwelm. Eine direkte Verbindung ist noch nicht möglich,	1 - sehr relevant

	aufgrund von Hochwasserschäden @ Haltern am See https://t.co/sFDCLSEQ9o	
141602519544223345	Jetzt live: Katastrophengebiet Erftstadt - so ist die aktuelle Lage - WDR Sondersendung https://t.co/YfqhMbqVCK via @wdr	1 - sehr relevant
1415992225306222593	#Katastrophenunwetter @landnrw Liveblog: Mindestens 103 Tote nach #Unwetter, #Rurtalsperre läuft über, Häuser in #Erftstadt eingestürzt via @RND_de https://t.co/LQPEQQGddh	1 - sehr relevant
1415558616019521541	Bei meiner Familie in Solingen sind "nur" zwei Keller überflutet worden. Soll ich mir ab jetzt jeden Sommer Gedanken um die Sicherheit meiner Verwandten machen, wenn es in NRW wieder zu #Dauerregen kommt? Ist das jetzt normal?	1 - sehr relevant
1415734702040825857	@wznewslive #BreakingNews #Hochwasser #NRW In #Wuppertal regnet es wieder, war nur eine kurze Entspannungsphase! #B7 #Barmen gesperrt! Die #Wupper braucht in #Oerbarmen ungefähr 1m um überzulaufen! #Danke an ALLE Helfer ob #Feuerwehr, #THW und freiwillige! DANKE ihr #Helden der #Nation	1 - sehr relevant
1416625144282427392	Unwetter: Hochwasser in Österreich! Flut-Schock in Hallein (Region Salzburg) https://t.co/FCdziMePuJ	1 - sehr relevant
1414855600186568706	Hochwasser in Mannheim: Rhein und Neckar treten über die Ufer – auch Strandbad betroffen Mannheim https://t.co/Wyao6v4tUZ	1 - sehr relevant
1415661269160538113	Liveblog: Über 40 #Tote nach #Unwetter in Deutschland - #Kriminelle nutzen #Hochwasseralage für #Plünderungen via @RND_de https://t.co/BJbukVKPG6	1 - sehr relevant
1414977016735088644	Erstaunliche 200mm Niederschlag für die @meteoschweiz Station Robiei! Auch Mosogno und Bosco/Guri. über 160mm! Hier die aktuellen 24h-Niederschlagssummen: https://t.co/UIUo4VQJVW cc @MeteoSvizzera https://t.co/gByAXyeV3E	1 - sehr relevant
1415257300839849985	Amtliche UNWETTERWARNUNG vor SCHWEREM GEWITTER mit HEFTIGEM STARKREGEN und HAGEL https://t.co/BtNPX3yvch	1 - sehr relevant
1415937359271563264	@Spanni11 @Hackwar @maxkadach @Graf_Anarcho @ulistopper @Klang_Ruinen Auch in Tihange sind die Kraftwerksblöcke gegen das höchste Standorthochwasser der letzten 10.000Jahre zzgl. Sicherheitszuschlag ausgelegt. Da passiert nichts. Das Kraftwerk ist gerade ein sehr sicherer Ort vor Hochwasser.	2 - eher relevant

1415942410023079944	#Unwetterkatastrophe: zu wenige Helfer in #Erftstadt? Was tut das @IM_NRW? Hat Minister @hreul rechtzeitig gehandelt. Warum gibt es immer noch keinen #Krisenstab des Landes #NRW? @thomaskutschaty @landnrw @aktuelle_stunde	2 - eher relevant
1417390823755374597	60 Stunden im #Hochwasser Einsatz. Feuerwehr #Hannover ist zurück aus den Gebieten der #Flutkatastrophe. Einsatzleiter Holz „überall haben sich die Menschen bei uns bedankt. Es waren bleibende Eindrücke“ https://t.co/87JZ52603R	2 - eher relevant
1417155025378418693	via @BR24: Helfende Hände aus Unterfranken in Rheinland-Pfalz und NRW im Einsatz in den Hochwassergebieten 🌊HANDSHAKE HANDSHAKE	2 - eher relevant
	https://t.co/qHH0WrmIKE	
1416394106960502793	#HochwasserKatastrophe der @FmZ_FF_Dortmund war gestern mit dem #DRZ #RobLW in Schleiden unterwegs und heute helfen sie in #Erftstadt 🚒 den Nachwirkungen der #Flutkatastrophe Herr zu werden. https://t.co/TJ7viXMne5	2 - eher relevant
1417174833457213440	@MarcusSebelin Nein, aber Dummheit siegt ! Beim Elbehochwasser wurde schnelle Hilfe versprochen, die warten heute noch auf ihre Hilfe ! Inzwischen ist Lauenburg schon wieder abgesoffen.	2 - eher relevant
1416050086396760070	#Hochwasserkatastrophe #hochwasserhilfe #Ahrweiler #Erftstadt https://t.co/bR14x4gunT	2 - eher relevant
1415774028330147843	Oh Gott ☺️ #Ahrweiler #Hochwasser	2 - eher relevant
1415236614134157314	@danihaenni Ja nach dem Aufhören des Dauerregens nach dem Mittag gingen die Wasserpegel zum Glück für die Region zurück!	2 - eher relevant
1414909518908203011	@HofmannMaja Ja alles gut aber so ein Unwetter habe ich noch nie erlebt Totalversagen mit (300l/qm)-Ansage!	2 - eher relevant
1416898756449087493	#Flutkatastrophe https://t.co/wNM4TDNbW8	2 - eher relevant
1415372775917817859	@RheinEnergie @express @KSTA Stromausfall in Bilderstöckchen #koeln #regen	2 - eher relevant
1416121631836147712	Was mir gerade die ganze Zeit durch den Kopf geht: Gestern Abend beim Training haben wir uns über die vorletzte Nacht unterhalten. Remscheid hat die Nacht relativ unbeschadet überstanden, während in allen Nachbargemeinden Katastrophenszenarien abliefen. Völlig surreal.	2 - eher relevant
1415385125181919234	Jo. Mein erstes Hochwasser. Garnicht mal so geil sag ich euch... 🤦‍♂️ https://t.co/BhX6Qotf8d	2 - eher relevant

1415327784612896778	Hochwasser data https://t.co/VEAUmHQVCF	2 - eher relevant
1415913304610979840	#Unterstützung aus #Erlangen für #NRW #Hochwasser #Steinbachtalsperre https://t.co/NeQE5rsaMK	2 - eher relevant
1415787579052593156	Erschütternde Bilder aus den Starkregengebieten. Alle umliegenden Kreise beteiligen sich an #Hilfsaktion. #FeuerwehrFrankfurt ist mit KatS-Zug dabei. Dieser Zusammenhalt macht Mut - Danke für den Einsatz- kommt gesund wieder nach Hause ! https://t.co/vsgfxUqXIL	2 - eher relevant
1415687182828851200	@aardappelqueen @undeednu Hier am Eck ist alles ok, "normales" Hochwasser der Mosel und des Rhein	2 - eher relevant
1416290779870400515	Hoffentlich trifft man mit Blick auf die #Hochwasserkatastrophe in #NRW & #RLP die nötigen Vorkehrungen hier am Alpenrand i.d. Alpen: Bald gibt es massiven Regen in Teilen der AT Bundesländer Salzburg, Tirol und Oberösterreich sowie im DE Berchtesgadener Land und im Chiemgau.	2 - eher relevant
1415650820822032387	Hochwasserhilfe #erkrath #hochdahl #erkrathhälzt zusammen #hochwasser https://t.co/bt18werNDt	2 - eher relevant
1415551372179787778	Dauerregen und Klimawandel - darum löst Tief "Bernd" Extremwetter aus: https://t.co/c2Pa4zV35s von @TerliWetter bei @ZDFheute #Klimakatastrophe #allefürsklima	2 - eher relevant
1416109000874156035	Ich habe noch kein bild vom rheinfall in schaffhausen gesehen mit dem hochwasser !! Engel des Alltags - es gibt sie noch!	2 - eher relevant
1415701576161898502	Mein ganz herzlicher Dank geht an die Familie in der Eifel, die einem Fremden in der Not selbstlos Hilfe angeboten hat. ❤️ #Starkregen #Hochwasser #Eifel https://t.co/d3f4NUblOK	2 - eher relevant
1413528023345901577	Ebern im Landkreis Haßberge #Dauerregen #Unwetter (Foto Feuerwehr Ebern) https://t.co/Tdexj32fMt	2 - eher relevant
1416128339937579014	Endlich wieder mal ein Abend ohne Gewitter, Sturm und Dauerregen! https://t.co/55WszhGku9	2 - eher relevant
1416864847661346817	Hochwasserkatastrophe: Aus #OstwestfalenLippe sind über 1.000 Einsatzkräfte zur Hilfe geeilt. Die Bezirksreserve #Herford-#Mindnen packt im Märkischen Kreis mit an. Unsere Feuerwehrleute helfen in #Altena, #Neuenrade, #Iserlohn und #Werdenohl. ❤️ Dank für Euren Einsatz! 📹: Kfv HF https://t.co/e1HNDNW5sR	2 - eher relevant

	Anzahl der #Toten in Rheinland-Pfalz steigt auf mindestens 90 https://t.co/ufS0fsDSkw	
1416298630953279490	Die #Wassermassen gehen zurück. Nur nach und nach wird so das Ausmaß der #Katastrophe deutlich. Für den Großraum #Ahrweiler registriert die #Polizei bereits 90 Tote.	2 - eher relevant
1416723174805344259	@MainKinzigKreis Weitere Katastrophen-Helfer aus #MKK in Hochwassergebiete unterwegs #Hochwasser #Hochwasserkatastrophe https://t.co/I8YV81mgkX via @VORSPRUNG2	2 - eher relevant
1415731897838325770	@MainKinzigKreis #mkk #Hochwasser-Hilfe: 60 Frauen und Männer auf dem Weg nach Köln https://t.co/IaQ08pxVRL via @VORSPRUNG2	2 - eher relevant
1415707217450393615	Nach so vielen schlimmen Bildern heute: Unser Garten heute Morgen. Das Unwetter hat einmal mehr unseren Ort umschifft. Es hat zwar geregnet, es ist aber nicht einmal mal eine Pflanze umgefallen. Nichts unter Wasser. Bin sehr dankbar! https://t.co/anmoEFLvfp	2 - eher relevant
1417065900461727746	Landwirte helfen in Hochwassergebieten: Helden mit Traktoren https://t.co/17M3dupkuz #hochwasser #rheinlandpfalz via @agrarheute.com	2 - eher relevant
1416605939969499136	https://t.co/2xzTCVWqir LKWs mit gespendeten Hilfsgütern aus dem bergischen Land unterwegs Richtung Nürburgring. Dort ist eine Verteilstelle für die Spenden. https://t.co/yrDvpfuwY	2 - eher relevant
	Ich habe Gänsehaut! #Hochwasserkatastrophe #hochwasserhilfe #Unwetter	
1416481178035630081	Top Organisation in der Abgabestelle Carl-Bosch-Straße in Grafschaft. @VoltDeutschland @VoltNrW #hochwasserhilfe #Hochwasser #volt https://t.co/9ZY6egMo92	2 - eher relevant
1417156535986315266	Freiwillige Helferinnen und Helfer aus ganz Deutschland mit dem Shuttlebus ins Hochwassergebiet ❤️⚠️#Hochwasserhilfe #Solidaritaet https://t.co/H4AxFUKVwM	2 - eher relevant
1415619786680197125	Unwetter: Etliche Tote in NRW und Rheinland-Pfalz, viele Vermisste https://t.co/pPUsoa7F54	2 - eher relevant
	Über @updayDE gesendet	
1417424276265881605	⚠️ Achtung #FakeNews ⚠️ Meldung der @Polizei_KO teilen. #Hochwasserkatastrophe #Katastrophengebiet #weareVOST #VOST #SMEM @VOSTrlp	2 - eher relevant

	Diese Personen werden noch immer vermisst. Bitte gerne teilen! Hier nochmal andere Fotos der beiden Vermissten. #Ahrweiler #Flutkatastrophe #Ahrweiler #Flutwelle #Hochwasserkatastrophe #vermisst #VermisstePersonen #Flutopfer https://t.co/s4KPFhDnZL https://t.co/dRDBJI5Wwo	2 - eher relevant
1416707249989373955	Hochwasserhilfe: Auch Polizei Sachsen-Anhalt hilft in Rheinland-Pfalz – mit 62 Bereitschaftspolizisten und drei Diensthundeführern https://t.co/97XCfYwDWb	2 - eher relevant
1416717954931175426	#Hochwasserkatastrophe #Hochwasserhilfe #Sachspenden #VOST	2 - eher relevant
1413422684327841798	Unwetter! Gewitter (stark) Heute 11:00 - 12:00 > 50% - Wahrscheinlich https://t.co/qFxf97lEli (09.07.21 11:00) #köln	2 - eher relevant
1417164611795701770	Unwetter in Wien: Feuerwehr weiter im Dauereinsatz https://t.co/LUFOtDkWyc via @YouTube	2 - eher relevant
1415396757190725633	Gerade meine Eltern erreicht: In der #Eifel und der Region Bitburg ist in vielen Orten der Strom weg, die Pumpen gehen nicht mehr und viele Orte stehen komplett unter Wasser und mussten teilweise evakuiert werden. #Hochwasser #Starkregen https://t.co/VC2J2gVICe	2 - eher relevant
1415414293789609985	Jetzt auch #stromausfall im Süden von #Köln. Volksgartenviertel.	2 - eher relevant
1415793781400559617	BRK Kitzingen auf dem Weg ins Hochwassergebiet nach NRW #Hochwasserkatastrophe https://t.co/2gQglEhJPp	2 - eher relevant
1416818111781670915	Die Landwirte kommen um den Menschen im Katastrophengebiet zu helfen! #Hochwasserkatastrophe #Flutkatastrophe #Landwirte Dankeschön ❤️❤️ #EhrenLandwirte https://t.co/rrgzpEafSp	2 - eher relevant
1415686886832545797	Die @bundeswehrInfo ist seit heute Nacht durchgehend im Einsatz für die Menschen im #Hochwasser in #NRW und in #RP. #HilfeInDeutschland aus dem #KdoTA in Berlin. #FürEuchGemeinsamStark @Andreas1Henne @ArminSchaus	2 - eher relevant
1415924138603126794	#Hochwasser #Hochwasserkatastrophe #Ahrweiler	2 - eher relevant

1415082865851785222	Wollte noch n bisschen Sturm gucken gehen, aber bei uns kommt nix. @pajowu @von_merle bei euch allerdings... :D https://t.co/qcPUGpwBJU	2 - eher relevant
1415626573609377795	Polizei Koblenz bittet um Mithilfe der Bevölkerung durch Übermittlung von Bildmaterial, das Hinweise auf Vermisste und Tote geben könnte. Durch #Starkregen ist es in verschiedenen Regionen in Deutschland zu Blitzfluten und Überschwemmungen gekommen. Auch in der Region Koblenz.	2 - eher relevant
1416517182301876229	In den @tagesthemen wurde jetzt erstmals über die Fluten im Berchtesgadener Land berichtet und ein Handyfilm gezeigt, der ähnliche Bilder, wie aus der Eifel zeigt. #Flutkatastrophe	2 - eher relevant
1415414073827676164	Einsatzkräfte sichern Deich mit Sandsäcken: Pressesprecher Dominik Döpper von der @BFDuesseldorf mit einem aktuellen Stand zum Einsatz in der Ostparksiedlung. #Unwetter #Düsseldorf https://t.co/Ls7MZz7Cb8	2 - eher relevant
1415330390689071110	Es ist einfach so bitter #Starkregen #Hagen #Unwetterwarnung https://t.co/hu1kWJNNb5	2 - eher relevant
1416076249189994497	@Spiegel4D Das Gebäude von heute ist nicht betroffen! Es befindet sich in der Südpfalz, wo meinen Wissensstand nach keine stärkeren Unwetter stattfanden!	2 - eher relevant
1417438326936772626	#GemeinsamStark für die Opfer der #Hochwasserkatastrophe im Kreis @euskirchen. Einsatz mit Teams der @FWMeerbusch, @FeuerwehrNeuss, #Feuerwehr @stadtdormagen sowie Kräften aus dem @KreisMettmann und von der @BFDuesseldorf. #BezirksbereitschaftIV #FürMichFürAlle #Ehrenamt https://t.co/1sWOWHu03c	2 - eher relevant
1416480626912501761	Gestern beim Verteilerzentrum neben Haribo in Grafschaft. @VoltNrw #hochwasserhilfe #derwestenhältzusammen #Flutwelle https://t.co/bTkVvobFvo	2 - eher relevant
1415742587852496900	⚠ DANKE FÜR EUREN EINSATZ! ⚠ • • • ♡ Dank & Anerkennung unseren Hilfs- & Rettungskräften und allen Helfer:innen, die sich gerade unermüdlich in den von #Starkregen und #Hochwasser betroffenen Gebieten für ihre Mitbürger:innen einsetzen. #unwetter #hochwasser #einsatz https://t.co/H9092w3TSL	2 - eher relevant
1416007461945937931	Starkregenfront trifft auf Salzburg https://t.co/NGSUIFLYZe	2 - eher relevant

1416042429904474112	Hat jemand Infos, ob das Weingut Nelles in #Heimersheim vom #Hochwasser betroffen ist? Es sind Verwandte meiner besten Freundin und sie kommt telefonisch nicht durch.	2 - eher relevant
1415792160981622786	Hochwasser NRW	2 - eher relevant
1415771871279296519	„Da ist zum Beispiel Böhms Nachbarin Melinda, 29. Als das Wasser immer höher stieg, bis in den fensterlosen Speicher, schlug die Studentin von innen die Dachpfannen raus, um sich und ihre Eltern auf den First zu retten.“ #unwetter	2 - eher relevant
1416326311795113991	Unwetter! Dauerregen (stark) Heute 18:00 - Morgen 12:00 > 50% - Wahrscheinlich https://t.co/yaVXnXvYtZ	2 - eher relevant
	(17.07.21 11:18) #münchen	
1416321921449447427	Nachdem 2002 und 2013 viel Hilfe aus den alten Bundesländern ankam, kann man auch gern was zurückgeben. Viel Kraft für Euch!#Hochwassser #hochwasserhilfe #altena @FeuerwehrAltena https://t.co/UUamUV2iTt	2 - eher relevant
1414655256877752322	So sieht die Hochwassersituation in deinem Kanton aus https://t.co/oK2RhGeoZg	2 - eher relevant
1416493385385455622	In Kooperation mit der Feuerwehr von #Erkrath leistet die #Ahmadiyyajugend den Dienst bei der Beseitigung von Entsorgungssäcke in Nordrhein West. #Hochwasser #Hochwasser2021 #NRW https://t.co/t6hKFf9lb5	2 - eher relevant
1417221692817088518	Diese Personen werden noch immer vermisst. Bitte gerne teilen! #Ahrweiler #Flutkatastrophe #Ahrweiler #Flutwelle #Hochwasserkatastrophe #vermisst #VermisstePersonen #Flutopfer https://t.co/s4KPFhDnZL	2 - eher relevant
1413887338648899584	via @BR24: Aufräumarbeiten nach Starkregen in Unterfranken laufen https://t.co/vDO2P3YTJM	2 - eher relevant
1415017098288447488	@Beschfl Ach da ist das Hochwasser!	2 - eher relevant
1415642365923037185	@hovenjuergen Verschlafen? U.a. alle 30 Min Sonder-Radionachrichten auf allen Wellen. Und auf https://t.co/9nKZx5N5O2 gab es zu Wuppertal, Euskirchen und Rhein-Sieg-Kreis durchgehend aktualisierte Informationen. Studio Wuppertal war übrigens wegen Unwetter ab 3 selbst nicht mehr sendefähig.	2 - eher relevant

1414278396637552645	Seit heute Nachmittag gab's hier 14,5 mm Regen, das meiste davon in sehr kurzer Zeit durch starken Regen und Gewitter, dadurch auch teilweise kleinere Überspülungen an Feldrändern, aber nichts dramatisches. @Kachelmannwett @kupka_nico https://t.co/Gh6eORKHmS	2 - eher relevant
1416497878206398468	Das nächste Katastrophengebiet entwickelt sich. 😞 Vom Berchtesgadener Land bis nach Salzburg 😞	2 - eher relevant
1417142566110257158	Das habe ich bei FFH gesehen: Hochwasser in Bayern: Lage entspannt sich https://t.co/myqOJGxhYJ	2 - eher relevant
1415302937757327368	@KFL3011 Ich muss mal schauen wie weit meine sind 😊 wir hatten letzte Nacht ziemliches Unwetter.	2 - eher relevant
1417112230827642881	Hilfeleistungskontingent der Messestadt Leipzig auf dem Weg in das Hochwasser Kriesengebiet https://t.co/D9S7Ja3R1O	2 - eher relevant
1417206878338174988	Was für eine dreckige Brühe....und dann noch soviel davon 🤢 #Hochwasserkatastrophe #Rhein #BadHonnef https://t.co/o0DgCMPukN	2 - eher relevant
1417031135025143812	Letzter tweet zu Kufstein Hochwasser. Hier anscheinend der überlaufende Bach. Schönes Betonbett. Sünden der Vergangenheit https://t.co/2DXKuitsOw	2 - eher relevant
1415780038901907463	Über 24h Einsatz aufgeteilt auf zwei Teams absolviert. Nicht nur Wasser sondern auch Feuer bei Kellerbrand bekämpft. Glück gehabt. Nur leichte Blessuren und Geräteschäden. Alles wieder einsatzbereit gemacht. #bonn112 #Starkregen #Feuerwehr https://t.co/hZGn7JfBPN	2 - eher relevant
1415542177971724291	Trotz der steigenden Wasserpegel an Saale und Weißer Elster besteht in Halle keine Hochwassergefahr. Der Landesbetrieb für Hochwasserschutz (LHW) hat bislang keine Hochwasserwarnung für Halle ausgegeben https://t.co/jsQDbil5kE https://t.co/5kNFVoOCJH	2 - eher relevant
1416331077002608642	Unwetter #Euskirchen #Rheinbach #Schweinheim #Iversheim #Arloff #Kreuzweingraten (Teil 2) https://t.co/0a9aB6lgv8	2 - eher relevant
1417397872392241156	#AhmadiyyaJugend #Gräfenhausen #Erzhausen fahren zur Flutengebieten und betroffenen Menschen Essen zu beliefern! @ahmadiyyajugend #katastrophenschutz @ Erzhausen https://t.co/niCJ75UXhf	2 - eher relevant
1416460936148398081	@DB_Bahn in Děčín sitzen seit ca. 45 min rund 150 Passagiere vom RJ256 nach Berlin. Dieser hat hier gestoppt #Hochwasser in #Badschandau	2 - eher relevant

	Es gibt keinerlei Informationen, ob noch & wann ausreichend angekündigte Busse nach Dresden fahren, keine Ansprechpartner vor Ort, was tun?	
1416795305199210498	Nachricht via @BR24: Selbitz nach dem Unwetter: "Wiederaufbau wird lange dauern"	2 - eher relevant
	https://t.co/6F6v8w64sS	
1415968468336136193	Die Ruhraue bei Styrum sieht übel aus. #Hochwasserkatastrophe 6/x https://t.co/nkhmtcQvdp	2 - eher relevant
1417013439025799169	Ob die zur Katastrophenhilfe nach NRW und RLP unterwegs sind? S46 Richtung A38 https://t.co/3rDUOU0Ygs	2 - eher relevant
1415766824113815557	.@kreisdueren ruft Katastrophenfall für den Kreis. Danke an alle Einsatzkräfte, auch an die @bundeswehrInfo die tatkräftig helfen. Ohne Euch läuft es nicht. #Hochwasser	2 - eher relevant
1416687385262366724	@firerobs Steht in der #PM der @ADD_rlp drin: Der Landrat @KreisAhrweiler hat das Land #RLP gebeten, die #Einsatzleitung zu übernehmen. #Hochwasserkatastrophe #Ahrweiler	2 - eher relevant
1417007220651397122	Hier starten wieder Hubschrauber in die benachbarten Katastrophengebiete	2 - eher relevant
	SO surreal immer noch	
1416511166239674368	Einfach machen. #Hochwasser https://t.co/q1aSKQqBBF	2 - eher relevant
1415736570985041923	Unser DRK OV Landstuhl im Hochwasser Einsatz https://t.co/HOuPrjFtnH	2 - eher relevant
1417549407336247303	Der Norden verabschiedet Helfer vom Katastrophenschutz, THW und DRK auf ihrer Reise ins Flutgebiet, berührend 🤗#Feuerwehr #THW #Flutkatastrophe #Hochwasser #Respekt #VielGlück https://t.co/oL0aCXblzE	2 - eher relevant
	#Bundeswehr: Weitere Soldaten in Hochwasser-Einsatz	
1415872988591923201	Inzwischen seien mindestens 850 Männer und Frauen zur Unterstützung der Rettungsarbeiten eingesetzt via @sz https://t.co/um7DrG3411	2 - eher relevant
1416777203258376196	@harald_nadler So ein Blödsinn. Die Bundeswehr, das THW, die Feuerwehren, das Rote Kreuz, DLRG sind Teil des staatlichen Katastrophenschutzes und die leisten hervorragende Arbeit, statt irgendwelche „Iniziativen“ (sic!)	2 - eher relevant
1415642619447754754	⚠️ Einsatz ⚠️ 9 unserer Helfer*innen starten heute zur Unterstützung nach NRW ins Unwettergebiet	2 - eher relevant

	#Feuerwehr #Dreieich #ehrenamt #teamwork #freizeit #technik #unwetter #nrw #starkregen #hochwasser #kreisoffenbach #offenthal #katastrophenschutz https://t.co/35B2COBzre https://t.co/LZ8YvM7c7i	
1415969982949830657	Aktueller Stand #Erftstadt aus der Luft. Quelle: Yvonne Birkel #Hochwasser #Überschwemmungen https://t.co/NCQ6OJTcyV	2 - eher relevant
1417050862309019650	(Sirenen hab ich übrigens keine gehört. Wozu gibt's eigentlich ständig diesen #Warntag??) #Hochwasser	2 - eher relevant
1417138829828497408	Ohne Worte... 😳 #Hochwasser #Feuerwehr #inthelineofduty https://t.co/BnKSqm3iYo	2 - eher relevant
1415922258208493568	Guy Parmelin gestern wegen der Hochwassersituation in Luzern. Wusste gar nicht, dass Joe Biden auch zugegen war... 😳 🎤 https://t.co/MDIcKgfOdQ	2 - eher relevant
	+++ Einsatzmeldung +++ 14.07.2021, 16:58 Uhr +++	
1415357772024139776	Nach Starkregenereignis wurde unsere FGr Elektroversorgung über die RSt Wesel angefordert, um am Regenrückhaltebecken Willich die Elektroversorgung für die vor Ort befindlichen Pumpen von FFW und THW sicherzustellen. https://t.co/rb6kuYQLQM	2 - eher relevant
1416017697738010629	Nach #Unwetter 1.300 Menschen #vermisst - Warum es so auf einmal viele sind. https://t.co/62ei6E6mRK	2 - eher relevant
1416263005537505282	Für mich geht Kameradschaft auch nach Dienst und übers DZE weiter. Werde gleich versuchen irgendwie ins #Ahrtal zu kommen um einer Kameradin zu helfen. Ich kann hier nicht "um die Ecke" sitzen und nichts tun. #Hochwasser #Ahrweiler	2 - eher relevant
1416952594807861255	#Hochwasser https://t.co/JQBg4vtlq8	2 - eher relevant
1415622866821865474	Ich hoffe dass wir immer so schnell wie ein @ScuderiaFerrari vor Ort sein werden wenn es die @fwroot benötigt... Aktuell noch immer im #EinsatzfürRootGisikonHonau #Unwetter #Sommer2021 https://t.co/cOTNvHu2AL	2 - eher relevant
1416460877138735110	Wichtige Informationen zu den aktuellen Hochwasserwarnungen in #Sachsen gibt es hier:	2 - eher relevant
1415411285014024205	Das Video hier hat mir meine Schwester aus der Voreifel geschickt 🎤 #Hochwasser #Starkregen https://t.co/ltxjXJWrZf	2 - eher relevant
1416392753412546560	Fak-News in sozialen Medien über den Dammbruch haben eine Panik in Sinzig ausgelöst!! Die eigene Schwester in Panik zu sehen ist der Horror. Danke ihr Arschl.... #sinzig	2 - eher relevant

	Ein Nachtrag am Abend: Über 80% der Rettungskräfte vor Ort helfen ehrenamtlich. Zusätzlich viele Spontanhelfer: Heute habe ich zB einen Baustoffhändler getroffen, der mit Freiwilligen 5000 Sandsäcke gefüllt hat. All diesen Menschen gilt großer Dank! #Hochwasserkatastrophe #Hagen	2 - eher relevant
1416095658801573895	via @BR24: Hochwasser: Über 120 Einsatzkräfte aus Unterfranken in Rheinland-Pfalz https://t.co/vA30Rfks9e	2 - eher relevant
1416334496304177156	So, ich war draußen. Hier ein paar Eindrücke aus #Hagen (Stadtteil Haspe). #Starkregen https://t.co/bbKb37VhBX	2 - eher relevant
1415361971990450184	Am Freitag stand unser Keller durch die anhaltenden #Unwetter unter Wasser. Nach ein paar Stunden arbeit hat alles wieder gepasst. Wenn ich jetzt die #Hochwasser Bilder aus DE, AT und anderen Ländern sehe, weiß ich das wir Glück hatten. /1	2 - eher relevant
1416743707123060738	NRW: Hessen entsendet Helfer in die Unwetterregionen https://t.co/gw7d1Rt9hZ via @wznewslinie	2 - eher relevant
1415681875427815435	@BindedrahtBernd Puuh, sieht im TV wüst aus. Nö, Rostock Groß Klein war alles gut. Kann sein Landkreis Rostock. Unwetter ziehen hier vorbei, Dank Ostseenahe.	2 - eher relevant
1415692310306856969	• Die Polizei Koblenz hat bis heute Morgen mehr als 90 Menschen registriert, die bei der Hochwasserkatastrophe im Großraum Ahrweiler ums Leben gekommen sind. Es sei zu befürchten, dass noch weitere Todesopfer dazukommen. #Hochwasserkatastrophe https://t.co/yuL3D9D7xv	2 - eher relevant
1416285972304629767	Selber Ort, zwei Tage später 😊😊 #Hochwasser #Basel https://t.co/lZIMPk2HIJ	2 - eher relevant
1415894469552005121	@THWL VHERPSL @ff_rheindorf @THWLeitung Es ist wirklich schrecklich was das Hochwasser hinterlassen hat. Eine reine Katastrophe. Wir sind sprachlos von der riesigen Spendenaktion und der großen Hilfsbereitschaft. Vielen Dank an Alle. 👍 🎉 🎉	2 - eher relevant
1417373568229388299	💻 H1 Unwetter	2 - eher relevant
1415012562949885952	🌐 Mayen Viehmarktplatz ⌚ 15:55 - 18:30	2 - eher relevant

	Heute unterstützen wir das THW Ortsverband Mayen , als auch den Baubetriebshof der Stadt https://t.co/GOqptLjLdA . zusammen konnten wir viele Hunderte Sandsäcke befüllen und an die Bürger der Stadt Mayen. @s_wetter_sport Guten Morgen Steffen und Grüße aus Triebes.	2 - eher relevant
1415150102461796354	Der Abend war heftig was die Gewitter anging und trotzdem sind auch wir verschont geblieben, ohne Einsätze. Da ich heute Wehrführerberatung habe wird der Sport etwas dürftigen ausfallen. Dir einen schönen Tag.	2 - eher relevant
1416508757002043392	@hammerih Ja! Bereits Katastrophenfall festgestellt, Tante und Onkel berichten von Durchsagen und Sirenalarm.	2 - eher relevant
1415619900819787779	Meine Geburtsstadt hat es wieder richtig erwischt, zumal die Talsperren jetzt in die Wupper abgeleitet werden #Hochwasser https://t.co/ypNwhPDLnd	2 - eher relevant
1417014437295398914	Ob die @Feuerwehr_LE zur #Katastrophenhilfe nach #RLP und #NRW unterwegs ist? S46 Richtung A38. #Hochwasser https://t.co/Flaww2h5XR	2 - eher relevant
1416425131430318083	Abfahrt für unsere Katastrophenschutz Einheit des DRK Schwerin in das Überschwemmungsgebiet in #NRW und #RLP nach Hilfeersuchen der betroffenen Bundesländer. Viel Erfolg und bleibt gesund! #Unwetter #Hochwasser #Einsatz https://t.co/uiInMcKOUP	2 - eher relevant
1417419191238410241	Was für eine Dreistigkeit...! Die Beamteninnen und Beamten der @Polizei_KO wie auch #Rettungskräfte sind fortwährend im Einsatz im #Katastrophengebiet vor Ort. #RLP #RLPNews #Hochwasser	2 - eher relevant
1415700610628849666	Gruß aus dem bayrischen Teil der #Rhön ✓ Offenes WLAN ✓ Zahlung per Smartphone ✓ Nix los weil Dauerregen ☔ https://t.co/ye8iEayLbt	2 - eher relevant
1415787083919147011	⌚ #Ahrweiler #unwetter https://t.co/VQJbuDbCNw https://t.co/l3HPtybg8X	2 - eher relevant
1417127578025009162	Internet Totalausfall seit 10:30 Uhr. Zwischenzeitlich o2 Netz weg. D-Netz nur noch auf Edge. Jetzt auch noch Stromausfall. Die Apokalypse naht.	2 - eher relevant

	Achso und noch 17% Akku. Dafür 90% des Datenvolumens verbraucht.	
	#läuft #homeoffice #friedrichshain	
1415447167771230208	Gute Frage. @wdr informiert weder auf Twitte, noch auf deren Webseite, noch per Banner im laufenden Fernsehprogramm über die vielfältigen Evakuierungen in #NRW wegen überlaufenden Talsperren wie in #Wuppertal, #Rheinbach & #radevomwald.	2 - eher relevant
	Verschlagen Warnung zur #Evakuierung.	
1416285933771575299	Am Mittwoch 14.07.2021 Nachmittag bin ich mit dem Auto durch die Wassermassen gefahren. Die Tour führte mich von Dortmund-Asseln nach Kirchderne. Ich hatte Glück ☺️ Unsere Keller sind trocken geblieben ↗ Hochwasser Dortmund	2 - eher relevant
1415734050283737093	Unglaublich was in denn letzten 24 Stunden passiert ist #Hochwasser #Stolberg https://t.co/o2nPA2BmvN	2 - eher relevant
1417569805478023168	@HuckeV @MeyerVera @barbaragerlach @Hansgrohe_PR Ich befürchte nur (ich wohne ja nur 20 Min vom Katastrophengebiet entfernt), dass die Trucks gerade beim besten Willen logistisch gar nicht hin kommen :-(Da sind öffentl. Schulen, Sportvereine etc im Umkreis fixer zu erreichen. Und ich habe unser Zuhause angeboten +Waschmaschine	2 - eher relevant
1417181640934236164	Ihr solltet alle dieses Gespräch mit @FBoeselager hören, die so eindrücklich aus ihrer Heimat Kreuzberg erzählt, die zu 80% im #Hochwasser zerstört wurde.	2 - eher relevant
	https://t.co/eeW07xzfII @meschimeschkat #DerTag	
1416595329995182081	#Ahrweiler #Hochwasserkatastrophe #hochwasserhilfe	2 - eher relevant
1415929413959626752	Das #Hochwasser in #Witten. Mit #PK der #Feuerwehr / #Herbede / #Ruhr https://t.co/6Tsk6DmqzB	2 - eher relevant
1415401066087305226	Ich wünsche allen Einsatzkräften, Bürgerinnen und Bürgern in Hagen und ganz Nordrhein-Westfalen viel Kraft! Vielen Dank für euren Unermüdlichen Einsatz #Hochwasser @FW_Hagen #NRW https://t.co/l5QfMqRSPs	2 - eher relevant
1417564179804954638	Kommunikation hätte Leben retten können, sagt der ehem. Präsident des Deutschen Feuerwehrverbandes Hartmut Ziebs im #ZDF #Hochwasserkatastrophe #betroffen	2 - eher relevant

1415361156504489987	„Wir werden ein größeres Boot brauchen“ #Servicetweet #Starkregen #Sbahn #dellbrück https://t.co/Zv3ld4Y0YG	2 - eher relevant
1417428476290912262	Wichtiger Hinweis der @Polizei_KO: Vorsicht, vor populistischer Hetze im #Hochwasser- #Katastrophengebiet.	2 - eher relevant
1416852543968366595	Wer in Bad Neuenahr helfen möchte kann sich gerne bei mir melden. Ich selbst fahre morgen zu einem sehr guten Freund um dort zu helfen. #Unwetterkatastrophe #BadNeuenahr #aufräumen #Hilfe	2 - eher relevant
1416769449001201664	via @BR24: Hochwasser in NRW: Einsatzkräfte aus Unterfranken vor Ort https://t.co/F2fTAsrm58	2 - eher relevant
1416163794427027456	Einer unserer Helfer war gestern bei der #hochwasserhilfe aktiv und hat zwei große Stromerzeuger zum Krisengebiet gebracht. Dort stehen sie nun für die kurzfristige Hilfe zur Verfügung. #hochwasser2021 #Hochwasser #DRK #Ehrenamt https://t.co/DWgowlTKDK	2 - eher relevant
1415725331785437189	Dunkle Wolken Richtung Südost... @WetterBWBY @SiemoneitPeter @Kachelmann @LeonHBB @StormHour @Fabian_Ruhnau @FreiburgerJungs @Gewitterjaeger @KreisRhein @DWD_presse @UWR_de @WetterPro https://t.co/eC4FMYvij0	2 - eher relevant
1417265526695464962	Nachtwache und die Nachschichten versorgen. #hilfseinsatz #hochwasser @ Odendorf https://t.co/4iGyv3GMcZ	2 - eher relevant
1415452661642629125	Wer hat info über Fuchshofen ad Ahr bitte? #Ahrweiler #Antweiler #Eifel #Fuchshofen #Ahr #Hochwasser	2 - eher relevant
1416745294364958722	Aufruf der @PolizeiTrier #hochwasserhilfe #Hochwasserkatastrophe #weareVOST @VOSTrlp #Schippen	2 - eher relevant
1416476065363636228	Die Nina Warn App des BBK @BBK_Bund habe ich nun auf meinem Smartphone. Das #Hochwasser in #Dortmund am 17.07.2021 hat mich erschreckt. Du weißt einfach nicht wie hoch die Wassermassen steigen, wenn Du Dich mittendrin befindest. Im Keller & Auto ist's gefährlich #nina hilft https://t.co/7ql05hJTuy	2 - eher relevant
1415621782099402752	Vorsichtsmassnahmen sind aufgebaut... #Rheinfelden #Rhein #Hochwasser #Aargau https://t.co/SaJoey8x8B	2 - eher relevant
1416593845186351104	@tagesschau #Hochwasser-Detailberichte für #Sachsen	2 - eher relevant

	https://t.co/1MmUIKbZRI	
1415349384942919686	@chaos_hoch_10 Aber um Deine Frage zu beantworten: Es kann VIELLEICHT sein dass Bremen irgendwann zwischen 20 Uhr und 22 Uhr noch von einem kleinen Gewitter besucht wird. Ist aber sehr unsicher.	2 - eher relevant
1416144986366689288	Ich bin im #Hochwasser-Gebiet in #Euskirchen an langen #Hilfskonvois (hier #Feuerwehr @StadtBielefeld & @Johanniter) vorbeigekommen und an so vielen zivilen Freiwilligen aus ganz D. Wie toll zu sehen, dass unsere Gesellschaft irgendwie doch funktioniert. #Hochwasserkatastrophe https://t.co/Z6eW43YjFZ	2 - eher relevant
1415725155410644995	Der #THW-Verband Bremen-Ost hat sich auf den Weg nach #NRW gemacht um die dortigen Kräfte zu unterstützen. Ich wünsche den Kameraden/-innen viel Kraft, Glück und Erfolg und dass sie alle gesund wieder zurück kommen. #Hochwasser #Unwetterlage	2 - eher relevant
1417371033632452617	@Pet_humphry Bei mi zu Hause ist alles okay. 2018 hatten wir schonmal Hochwasser auf dem Campingplatz. Da ist mir auch alles weg geschwommen. Ich hatte das Glück, in die obersten Reihe neu aufzubauen. Leider sind die, die unten standen komplett weg 😊	2 - eher relevant
1417071331842170883	Erschütternde Luftbild-Vergleiche zu den Schäden durch die #Hochwasserkatastrophe: https://t.co/6Iq3ZPZHp3	2 - eher relevant
1414699224000778240	@Floraluba Wir hatten hier bis auf wenige Ausnahmen immer Glück. Letztes Hochwasser war Pfingsten 1997. Die Nachbarn gegenüber die direkt am Feldrand wohnen haben im Garten jetzt kleine Flutmauern gebaut. Heißt aber nix. Nicht mit Süddeutschland im Stau der Alpen zu vergleichen.	2 - eher relevant
1415635448177831936	#Hochwasser in #NRW: Katastrophenschützer aus #MKK alarmiert https://t.co/FtJQqPdVnv via @VORSPRUNG2	2 - eher relevant
1416193251007213577	Wollte gestern nur kurz an der Mosel spazieren gehen, aber was ich gefunden habe? #Hochwasserkatastrophe https://t.co/SGVK09qlXM	2 - eher relevant
1415671715426828292	Wenn jemand am Sonntag Hilfe beim Aufräumen der Unwetterschäden im Ruhrgebiet / Sauerland braucht: ich stehe ab 8 Uhr zur Verfügung. Kann Schaufeln, Kettensäge und geländegängiges Auto mit Hängerupplung anbieten und ordentlich mit Anpacken. Kostenlos. #Hochwasser	2 - eher relevant

	Vom #Bereitstellungsort am #Nürburgring ging es heute weiter in die Gemeinde #Sinzig. Diese hatte das #Hochwasser besonders hart getroffen.	
1416507911807934468	Die Aufgaben der Einsatzkräfte waren Keller auspumpen, Schlammmassen entfernen sowie kaputtes Mobiliar beseitigen. #feuerwehrböblingen https://t.co/v9OQg8SG31	2 - eher relevant
1415393219840548876	Aktuelles Symbolbild. Noch unterwegs im Einsatz Bonner Stadtgebiet. #bonn112 #feuerwehr #starkregen #wasser #rheindorf #auerberg #nass https://t.co/8HcRXn8O20	2 - eher relevant
	Ich kann mich nicht erinnern, mich jemals über Leute lustig gemacht zu haben, die dort wohnen, wo ein heftiger Sturm durchgezogen ist.	
1414960756492312588	Was ich heute hier so alles über Zürcher lesen muss, verletzt mich. Leute, es war grauenvoll und man sieht die Spuren deutlich.	2 - eher relevant
1416015799244967941	Hochwasser Mosel/Trier/Eifel - Aufräumen in der Region Trier https://t.co/ejG2Io9k87 via @volksfreund	2 - eher relevant
1413743023435960323	Land unter in Höchstadt. Ich bin froh, dass unser Haus hoch genug steht und vom Hochwasser verschont geblieben ist. #hochwasser #höchstadt #höchstadtanderaisch @ Höchstadt https://t.co/YfCFjMGYJt	2 - eher relevant
1416183602354720769	@WDRaktuell Irgendwie kommt mir das ganze immer noch wie ein fürchterlicher Film vor. Und doch ist es Realität. Man kann das ganze einfach nicht fassen! #Hochwasserkatastrophe #hochwasser2021	2 - eher relevant
1416134965297831938	@Sarggeschichten Es sind auch nicht behinderte Menschen untergegangen. Bei Naturkatastrophen kann die Vorwarnzeit sehr kurz sein. Es sind auch Feuerwehrmänner gestorben. Die Behinderten werden wahrscheinlich im Erdgeschoss gewesen sein. In welchem Maße sollen sich Retter gefährden?	2 - eher relevant
1415721275318734854	Me, als Helfer am 9. Juni 2013 in Lostau bei Magdeburg. 😔😔 #lostau @magdeburg #hochwasser2013	2 - eher relevant
1419988814337089537	Die NINA für die köln Region aufgemacht: Hochwasserwarnung, Gewitterwarnung, erhöhte Infektionswarnstufe und Großbrandwarnung. Der typisch fatalistische Kölner überlegt vermutlich, ob er wegen Corona draußen oder wegen Regen und Brandgasen lieber drinnen einen Tisch reserviert.	2 - eher relevant

1415930022460862471	Der #Gesamtniederschlag kann kaum vorhergesagt werden, da #Gewitter unberechenbar sind. Je südlicher umso mehr #Regen dürfte es geben. In #Favoriten je nach Modell zwischen 20 und 50 mm zum jetzigen Stand bis Sonntagabend. https://t.co/bFQosFy8Ea	2 - eher relevant
1416138376110084098	Es wird nicht besser.. #Flutwelle #Hochwasser Quelle https://t.co/AWArDnhD4I https://t.co/viCB1Tfp2N	2 - eher relevant
1415924590925205504	Direkt vor den Toren Kölns liegt Erftstadt, die Gemeinde in der ich groß geworden bin. Die läuft voll. Orte werden evakuiert, die A61 teils weggespült. Mein Heimatdorf bereitet eine Teilevakuierung vor.	2 - eher relevant
1413761613015011329	An den meisten Stellen ist das Hochwasser weg, aber es bleiben noch einige gefährliche Stellen. Bitte auf Radwegen vorsichtig sein, dort ist es teilweise aufgrund des Schlamms rutschig. Stadtgärtnerei und Bauhof sorgen bereits wieder für Sicherheit und Sauberkeit sorgen. Danke! https://t.co/g1wMmY3rDw	2 - eher relevant
1415324366607421444	Bei Starkregen sind die Möglichkeiten zum Arbeiten im Café manchmal etwas eingeschränkt. Ich sitze jetzt doch im Deutzer Brauhaus, @fabkienbaum... :-) https://t.co/XxmM360MIN	2 - eher relevant
1417336357891026944	Am Wochenende geht es wieder los: Starkregen in den betroffenen Gebieten. https://t.co/NUOQi6bHAR	2 - eher relevant
1415655540752068615	Läuft... #Hochwasser #Klimakatastrophe https://t.co/seQvPhYw7T	2 - eher relevant
1415028734550319104	Dann unterwegs in #Binenwalde mit Michael Peter. #Feuerwehr und Probleme bei Starkregen standen auf dem Programm #steineke #fürseda https://t.co/vxF9FHQbRr	2 - eher relevant
1416743708737814540	Ich will mir nicht vorstellen, wie es sein muss vor dem nichts zu stehen... Das eigene Haus überflutet, das Dorf oder die Stadt ein Trümmerfeld. Hoffentlich hört der Starkregen bald auf und allen kann schnell geholfen werden! /2	2 - eher relevant
1415284492550516740	#Starkregen in #Luxembourg Das Bahnhofsdeck als akustischer Verstärker #Klimakrise #Klimakatastrophe https://t.co/lprVRVIkU5	2 - eher relevant
1415884108924956678	Nach dem BRK Kitzingen mit der Wasserwacht ist auch das THW Lohr in der vergangenen Nacht zur Hochwasserhilfe nach NRW gefahren	2 - eher relevant

	<p>⚡⚡#Hochwasserkatastrophe https://t.co/QoHgZrYbHC</p>	
1415633856233984009	<p>@Etjittkeenwood Unser Hochwasser Inzidenzwert liegt bei Null. Deswegen sind bei uns alle Keller offen.</p>	2 - eher relevant
1413916777097138176	<p>Nach einem Häppchen Sonnenschein bahnt sich wieder ein Gewitter an.</p>	2 - eher relevant
1416782859319353348	<p>Kleingärtners Aufräumen nach dem Sturm https://t.co/VoXyBef6u1</p>	2 - eher relevant
	<p>"Ich stand 18 Meter unter dem Wasserspiegel" #Steinbachtalsperre</p>	
1417379329462448129	<p>Ein Beispiel für das Ausmaß von Zivilcourage und Selbstlosigkeit helfender Menschen während der #Hochwasserkatastrophe.</p>	2 - eher relevant
	<p>Der Baggerfahrer ist fast 70 Jahre alt.</p>	
	<p>https://t.co/RjfaA7DicW</p>	
1416435621078437889	<p>Lebensmittel, Trinkwasser, Kleidung, Hygieneartikel, Decken und Hundefutter können an der Station der Freiwilligen Feuerwehr Kalenborn abgeholt werden #aarweiler #dernau #Hochwasserkatastrophe #wirhelfen #hochwasser #Flutkatastrophe https://t.co/YaDZNG2ycg</p>	2 - eher relevant
1415336404561846273	<p>@IpischelDr Das Unwetter überall macht mich sehr betroffen. Die Menschen dort verlieren ihr Hab und Gut, furchtbar 😞</p>	3 - wenig relevant
1416717556124168193	<p>Die freiwillige Feuerwehr aus dem Dorf in dem ich aufgewachsen bin ist zur Zeit in Bad Neuenahr-Ahrweiler und unterstützt da bei der #Hochwasserkatastrophe Das ist 118km weg von dem Dorf! An sowas konnte ich mich nicht erinnern. Das ist krass</p>	3 - wenig relevant
1416863279188742146	<p>die Opfer der Flutkatastrophe. #Solidarität #hilfe</p>	3 - wenig relevant
1416297061205647367	<p>19 °C, bewölkt! Heute ein Tag ohne Regen, endlich! Unser mit Gefühl gilt allen denen, die unter diesem katastrophalen Hochwasser leiden müssen.</p>	3 - wenig relevant
1416063115473653761	<p>Die @humanityfirstDE unterstützt die Betroffenen beim Wiederaufbau nach dem #Unwetter und #Hochwasser https://t.co/86AXa8jNRz</p>	3 - wenig relevant
1416991093439279110	<p>Inmitten der #Hochwasserkatastrophe inszeniert sich @ArminLaschet als Klima-Vorreiter. ☺ Das ist pure Heuchelei! Fordere jetzt einen echten #Klimaschutz-</p>	3 - wenig relevant

	Plan von der #CDU und unterzeichne den Eil-Appell von @campact: https://t.co/UtZoYYRIgw	
1417429511751323666	@Tagesspiegel Der deutsche #Katastrophenschutz ist eine Schande für eine Industrienation. https://t.co/6oVNcE1VPL	3 - wenig relevant
1416365902422056964	Und queere Menschen der bösen Bundeswehr darf auch kommen? Die Bundeswehr, die immer nur Menschen tötet und sonst noch nie etwas gutes für die Menschen in Deutschland getan hat? Die auch garantiert nicht beim Hochwasser geholfen hat? *hust* https://t.co/L3LvbnnnotE	3 - wenig relevant
1416565092662054919	@WIRTSCHAFTakut @ArminLaschet @cduscubt @PaulZiemiac Steinmeier hat um Spenden gebeten, dann soll er doch anfangen. Die feinen Herren fliegen in die völlig zerstörten Orte zu Menschen die alles verloren haben und labern. Da muss jetzt geholfen werden, notunterkünfte und co	3 - wenig relevant
1416080829852360709	#Hochwasserkatastrophe #Hochwasser #hochwasser2021 https://t.co/6YAuKp6LDW	3 - wenig relevant
1416386436014690307	@FcbJens2 Euch allen ein super Wochenende und allen denen die in den Unwetter Gebieten wohnen, haltet durch und vor allem haltet alle zusammen ¶¶¶	3 - wenig relevant
1416791917786918915	Die aktuellen #Katastrophe n beim #hochwasser2021 in NRW, RLP, Ost #Sachsen und in der sächsischen Schweiz zeigen deutlich: Die freiwilligen #Feuerwehr en sind unverzichtbar! In Meißen schon seit 180 Jahren. Danke an alle #Kameraden für ihren Dienst! #Sachsen #BTW2021 #btw21 https://t.co/bc85Wr8GIX	3 - wenig relevant
1415713946598887437	In schwierigen Zeiten und in Krisen kommt es darauf an, sich gegenseitig zu unterstützen und vor Ort zu helfen. Vielen Dank an die @PolizeiHamburg und alle Einsatzkräfte, die vor Ort im Einsatz sind. Kommt alle heil wieder nach Hause! #Hochwasser	3 - wenig relevant
1415960261979160582	@digit_oekotante Die Verbindung, die ich ursprünglich (ohne Hochwasser....) benutzt hätte: 2:11 Stunden – schon inkl. der Fahrzeitverlängerung durch Bus zw. Mainz und Wiesbaden. @Salzburg24 das sind Nachrichten?	3 - wenig relevant
1416640188177072131	Am denn Moment das er das sagte war Pegel schon fast bei 6 meter. Das sind die Nachrichten. Das ist doch nur lächerlich wenn es nicht so schlimm wäre. #Salzburg #Hochwasser #Katastrophe @Alpinwetter @ORFZIB @LandSalzburg https://t.co/xHyt6ZMxSb	3 - wenig relevant

1415637896275582976	Ich habe eine #GoFundMe Kampagne ins Leben geholfen um den Menschen in den Hochwassergebieten unbürokratische finanzielle Hilfe anbieten zu können. #RetweeetPlease #Hochwasser #NRW #Rheinlandpfalz #Katastrophe https://t.co/H1ENoHzhMW	3 - wenig relevant
1416499759842484227	Flutkatastrophe: Wie ein Grünen-Klimapolitiker die Flut in seiner Heimat erlebt https://t.co/oaIZ1iDLAT	3 - wenig relevant
1416030637157462018	Olaf Scholz nutzt die #Hochwasserkatastrophe als Wahlkampfkulisse. Aber Hauptsache, er hat seine Praktika korrekt im Lebenslauf abgegeben. #Klima #Klimakrise #wahlkampf #spd #baerbock #grüne @Die_Gruenen	3 - wenig relevant
1415619284471013385	Saufen Nordrhein-Westfalen und Rheinland-Pfalz eigentlich gerade an oder mit #Hochwasser ab?	3 - wenig relevant
1416991118458343424	♡ Das Video berührt mich sehr. #Ahrweiler #Hochwasserkatastrophe	3 - wenig relevant
1417172884393451522	Deutschland, die Zeit ist knapp! DER MESSIAS kommt! @hochwasser_rp https://t.co/mz5zOueEGG	3 - wenig relevant
1416137035723780100	Die @DLRG-Retter*innen leisten gerade Großes. Jede Spende zählt ↗ https://t.co/ag4xIPbj6q #Hochwasserkatastrophe https://t.co/Jao42pBHd0	3 - wenig relevant
1416052086660337664	Die Politik muss dieses Desaster nutzen um die Wichtigkeit des Themas #Klimawandel zu verdeutlichen. Alle jene die noch zweifeln müssen deutlich werden was ein weiteres Zögern bedeutet. Nämlich noch mehr Katastrophen und Tote.	3 - wenig relevant
	2/x	
1415754489445986307	#Schuld #Hochwasserkatastrophe #Starkregen So ein Ort wie das malerische Schuld wird sich vielleicht finanziell erholen, es werden Flutungswiesen geschaffen und pipapo. Doch die Menschen werden wegziehen zum größten Teil. Soviele Familien haben Tote zu beklagen. #Trauma	3 - wenig relevant
1417380437178134549	@ZeichenTaten Wenn Rücktritte, dann Rücktritte der Innenminister. Die sind für den Katastrophenschutz verantwortlich, nicht die MP's. Die Frage, die sich mir bei der Sachlage stellt ist die: "Warum hat die Meldekette nicht funktioniert, obwohl Warnungen in Hülle und Fülle vorlagen?"	3 - wenig relevant
1415367304213372942	Top. Auf das alle gesund zurück kommen... 🚑 🚒 🙌	3 - wenig relevant
	#feuerwehr #bielefeld #hagen #Hochwasser https://t.co/HjW6FH4i1G	

1416500240694358020	#Laschet #Laschetlacht #Laschetlachtdieflutweg #Hochwasser #NRW #Hochwasserkatastrophe https://t.co/n5ORcNdM9B	3 - wenig relevant
1417156618400288775	@welt So viele Tote . Werden wir daraus lernen? Der Katastrophenschutz und Umweltschutz ist eine riesige aufgeblähte Behörde. Hat das genutzt?	3 - wenig relevant
1415779817014927363	Velleicht sollte sich mal ein #Kanzlerkandidatin oder ein #Kanzlerkandidat ins #Hochwasser Gebiet begeben und über die #Klimakrise schlafen. Ähnliches hat Schröder bereits 2002 an der Elbe gerettet. #Laschet #Baerbock #Scholz	3 - wenig relevant
1417469869184925700	via @BR24: Spedition aus Gochsheim sammelt Spenden für Hochwasser-Opfer https://t.co/a9CMSWy46L	3 - wenig relevant
1416313566446198784	Nur zur Einordnung der #Flutkatastrophe Der durch den #Klimawandel langsamer werdende polare Jetstream dehnt sich mit seinen Rosbywellen immer weiter nach Süden aus. Eine solche Rosbywelle hat das Tiefdruckgebiet über Deutschland festgesetzt.	3 - wenig relevant
1416464170057351174	@sarfeld @josefheynckes Politik ist kein Karnevalsverein. Und die Hochwasserkatastrophe kein Witz. Sorry, @sarfeld.	3 - wenig relevant
1415761297292075008	@DavSauer @ZDFheute Es ist eine echte Katastrophe. Das sag ich hier als Dresdnerin. Wir hatten hier in den letzten 10 Jahren 2 schwere Jahrhunderthochwasser . Mit fürchterlichen Folgen. Den Klimawandel zu ignorieren, ist echt keine Lösung. Egal was der örtliche CDU/FDP/AfD-Abgeordnete dazu sabbert Wein kaufen und Gutes tun.	3 - wenig relevant
1417102321436200962	6 Flaschen für 65€. Versand gratis. Der Erlös geht an die Winzer an der Ahr, die beim Hochwasser alles verloren haben. https://t.co/eH1RxCQt5K #Dauerregen	3 - wenig relevant
1413599023639023617	Das muss die berühmte #Klimakrise sein, von der Greta Dummburg und #LangstreckenLuisa immer plappern 😂 #Katastrophenschutz	3 - wenig relevant
1416993445240057859	NRW-Innenminister Reul (CDU): »„Es kann nicht alles 100%ig funktioniert haben.“ Denn dann dürfte es keinen Toten gegeben haben. Aber: „Es gab [...] keine großen grundsätzlichen Probleme.“«	3 - wenig relevant

	Trotz präziser Warnungen wurde nicht evakuiert. #Hochwasserkatastrophe	
1417455546572156933	Leider folgt der #Hochwasserkatastrophe nicht nur eine Schwurbelflut, sondern es fühlen sich Querdenker animiert, die Fluthilfe zu instrumentalisieren.	3 - wenig relevant
	Dazu mehr von @berndharder im @gwup-Blog: https://t.co/gB0yHeUewU	
1416132233598054404	Herr @OlafScholz war der einzige Politiker der Richtiges gesagt hat und dem man das auch abnimmt. Danke für die Anteilnahme ☺️ @spdde #SPD #Fluthilfe #Klimakatastrophe	3 - wenig relevant
1415666795881529344	Die zahlreichen Toten und vielen Vermissten bestürzen uns zutiefst. Unser Dank geht an die Rettungskräfte, die noch immer versuchen, vermisste Menschen zu retten. #Spenden #Ahrweiler #Hochwasser #Eifel #Unwetter #NordrheinWestfalen #RheinlandPfalz #Vermisste #Flutwelle https://t.co/iX3MXxGpvD	3 - wenig relevant
1416042756502327303	Statement ANGELA MERKEL zur Unwetter-Katastrophe in Deutschland https://t.co/pCLCOfDQWh	3 - wenig relevant
1416719931647922183	Schrecklicher Anlass : Katastrophen: Politik nimmt Anteil: Katastrophen-Promenade mit Kanzlerin Merkel und Marlon Dreyer. Solidarität politische Aussage, was ist die konkret Wert? Wie schnell ist das unter Corona-Drangsal vergessen? https://t.co/usH0NiTWyt	3 - wenig relevant
1416412836885061633	Inmitten der #Hochwasserkatastrophe inszeniert sich @ArminLaschet als Klima-Vorreiter. ☺️ Das ist pure Heuchelei! Fordere jetzt einen echten #Klimaschutz-Plan von der #CDU und unterzeichne den Eil-Appell von @campact: https://t.co/USTdv6ARDR	3 - wenig relevant
1416109424284999681	Warum dieser Artikel hinter der Bezahlschranke? Im Erzgebirge 2002 waren bei 400 bis 450 mm Starkregen weniger Tote zu beklagen. In der Eifel, in NRW muss noch mehr falsch gelaufen sein.	3 - wenig relevant
	T https://www.welt.de/wissenschaft/plus232515327/Unwetter-Der-unappetitliche-Klima-Bluff.html	
1415979494733668353	@euryeuro @JochenH_14 @LaurinPol @jakob4justice @ulfposh @ArminLaschet Wir sollten aufhören, das Hochwasser zu messen. Dann gibt es auch keins....	3 - wenig relevant

	@MaxiReimers @sixtus @ArminLaschet @Klimaliste @FridayForFuture @wahlforschung @n_treu @lgbeutin @ArminHatGelogen @Volksverpetzer Und an einem Tag ohne Hochwasser soll er seine Politik auch wieder ändern? Tag mit Hochwasser = keine Kohle, Tag ohne Hochwasser = neue Kohlekraftwerke? #langfristigDenken	3 - wenig relevant
1416024577105334277		
1417590218480181255	@AnnetteCreft Er hat doch einfach nur recht und das wissen Sie auch! Oder warum fährt jemand wie der Dr. Schiffmann ins Katastrophengebiet? Weil er das seit Jahrzehnten immer so macht? 🤦 Es ist bloße Instrumentalisierung. Punkt! LG	3 - wenig relevant
1416772083456020482	Angela #Merkel und Malu #Dreyer - zwei starke Frauen mit viel Empathie 🤗 #Hochwasserkatastrophe https://t.co/EmIfhp0Gqc	3 - wenig relevant
1416956889640939520	#hochwasser #pferdehilfe #Erftstadt #köln #nrw #spenden #unwetter #Hochwasserkatastrophe Es werden dringend Spenden benötigt für die Pferdehilfe Erftstadt!! Auch kleine Beiträge zählen https://t.co/ZVKZCiDV11	3 - wenig relevant
	Video: https://t.co/ezwOha7d7j https://t.co/ditus74TB8	
1415529957703442432	@Herbstsonne84 Alles gut. Bonn hilft in den Katastrophengebieten im Umkreis aus	3 - wenig relevant
1416077192782622727	@Lilienruh Auf diese Experten Meinungen werden wir wohl noch einige Zeit warten müssen. Diese Katastrophe bewegt mich sehr... Es ist so viel Leid damit verbundenen..	3 - wenig relevant
1416080402972913672	Die Versicherungen sollen mal ordentlich den Gelfbeutel aufmachen bei der Hochwasserhilfe. Die machen jedes Jahr einen grösseren Reibach.	3 - wenig relevant
1416460956163579911	@Steinhoefel Damit die Unterstützungsleistungen auch dort ankommen, wo sie gebraucht werden, hat die Kreisverwaltung Ahrweiler Telefon-Hotline eingerichtet, die ab morgen, Samstag, 17.Juli, geschaltet sind: „Hilfsangebote“ – Rufnummer 02641/975-900 / E-Mail: Hochwasserhilfe@kreis-ahrweiler.de 🌟	3 - wenig relevant
	Wir freuen uns auf eure Unterstützung!	
1416889945206185987	https://t.co/zMiV2TxHU2 https://t.co/jJZkDkXxxx https://t.co/NcrpI3RtzR https://t.co/8Qn8iYXtv7 https://t.co/DLFbJMszjT	3 - wenig relevant
	#HoFFam #ESOFam #HeartsOnFire	

	#hochwasserhilfe #hochwasser	
1415628944733351938	Nach dieser #Katastrophe weiß ich, was ich auf jeden Fall nicht wähle! #Starkregen #Klimakatastrophe #Klimawandel #esmusswaspassieren	3 - wenig relevant
1416508048999395331	#Hallein #Hochwasser	3 - wenig relevant
1416338144211968000	Wasser lässt sie niemals beherrschen, wir müssen es verstehen und es „gut behandeln“. #Katastrophe #Flutkatastrophe #Hochwasser	3 - wenig relevant
1416086990206947330	@Tafel_DE Sehr gut. #Erfstadt #Hochwasserkatastrophe #hochwasserhilfe	3 - wenig relevant
1416325408581066752	Mich macht das was im Raum NRW und RP passiert, unfassbar traurig. Ich hoffe das diese Katastrophe wach rüttelt. ☹	3 - wenig relevant
1417405084250562574	#Flutkatastrophe #hochwasser2021 #Ahr Freuen Sie sich auf ein spannendes Überraschungspaket dessen gesamter Erlös über den Verein „Der Adler hilft e.V.“ allen betroffenen Kolleg*innen an der Ahr zugutekommt.	3 - wenig relevant
	Hier kann man das Paket erwerben: https://t.co/6iPV0LYmFj	
1415924651306496001	Klar, klammern wir das wichtigste Thema der nächsten Jahrzehnte, den #Klimawandel doch einfach aus bei der Bundestagswahl. 🌎🌐🌐	3 - wenig relevant
	#Klimakatastrophe #Hochwasser https://t.co/PJvZnQvYEy	
1416049678009970690	Bitte alle dem Wahlkampfstop der @fdp anschließen und alle Kräfte auf das Wesentliche konzentrieren und wer kann, spenden! #Hochwasserkatastrophe	3 - wenig relevant
1415988972296278021	Meine Anteilnahme gehört den Angehörigen & Freunden der Verstorbenen! Eine furchtbare Katastrophe in NRW & RP! Einige entdecken angesichts dessen den #Klimaschutz. Haben sie all die Jahre gar niemandem zugehört? Nicht @FridayForFuture, nicht @sciforfuture, nicht @rahmstorf? https://t.co/Ob8NWQro3M	3 - wenig relevant
1416400047420362756	@ackermann365 Und wegen dem ganzen Hochwassergeraffel, bin ich dann das da noch in dieser Woche gelaufen. Jetzt versteh ich, wieso ich so schnell durch bin /o\ (Und ich muss später noch was drauf spulen und einkaufen /o\) https://t.co/zytYYz5CQn	3 - wenig relevant
1417114046415970315	@cyberdoc60 @jolicoeur11 Ich finde es billig, jetzt alles dem Armin Laschet in die Schuhe zu schieben. Wenn die Meldekette versagt, dann ist's wohl eine Sache des Innenministeriums. Und wer "Wetter vor	3 - wenig relevant

	Acht" in der ARD regelmäßig ansieht, hätte wissen müssen, das z. B. im Ahrtal Hochwasser drohte.	
1415593109602328578	@gelbphoenix @ria_schroeder Dachte die "Schlammschlacht" gegen (den Klimawandel verharmlosenden) Laschet röhrt vor allem daher, dass er amtierender MP von NRW ist bei denen es ebenfalls Hochwasser gibt aber er sich nicht mal dazu äußert bisher?	3 - wenig relevant
1416695718216179714	Unwetter und Sturzfluten gefährden auch unsere #Wölfe die #Biodiversität. Ökonomie darf unsere Umwelt nicht weiter zerstören. Die Natur braucht wieder Wertschätzung Nur dies garantiert unser Überleben und Zukunft der Menschheit. #allesistdrin #btw21 #ArtenschutzistKlimaschutz	3 - wenig relevant
1416095830604402688	Wenns ums Klima geht, will die #noAfD nur die Symptome, nicht die Ursache bekämpfen. Wenn es um Flüchtlinge geht, will sie die Fluchtursache bekämpfen. Ich bin gespannt, wie die AfD drauf klar kommt, wenn der #Klimawandel immer mehr zur Fluchtursache wird. #Hochwasserkatastrophe https://t.co/3uKa4hAY5V	3 - wenig relevant
1416431729129164805	<p>Wir möchten etwas tun!</p> <p>Für die, die von der #Hochwasserkatastrophe 2021 betroffen sind.</p> <p>Daher haben wir eine #Spendenaktion gestartet.</p> <p>Jeder Betrag wird gebraucht & hilft.</p> <p>Ihr könnt hier mitmachen.</p> <p>https://t.co/hhCblJ6QQf</p> <p>Die #Spenden gehen direkt an @AktionDHilft</p>	3 - wenig relevant
1415447248884977667	<p>Die Lösungen kann nur lauten:</p> <p>Noch größere Autos um durch die Fluten zum Bäcker zu gelangen 😊 #Hochwasser</p> <p>Deutschland, wir sehen die Zeichen der Endzeit!</p>	3 - wenig relevant
1417164880768028682	<p>Obadja 1,15 Denn nahe ist der Tag des HERRN über alle Nationen. Wie du getan hast, wird dir getan werden. Dein Tun wird auf deinen Kopf zurückkehren.</p> <p>Lasst uns jetzt Buße tun und zurück zu JESUS kehren.</p> <p>@Hochwasser_Info https://t.co/uA9IYyVwFz</p>	3 - wenig relevant
1415740210860732424	<p>Die gestrigen Extremwetter-Ereignisse zeigen, dass die Klimakrise mehr als präsent ist. Deshalb fordern wir direkten Klimaschutz, denn Klimaschutz ist Menschenschutz. #Klimakrise #Lünen #Starkregen #Hochwasser https://t.co/x5HtgNNBGn</p>	3 - wenig relevant

	Guten Morgen!	
1416276734752743425	<p>Laufe durch den Wald und denke an das Elend der Menschen und Tiere in der #Hochwasserkatastrophe, auch mit Abscheu an Politiker aller Parteien, die sich nicht zu schade sind, die Tragödie für Werbung und Wahlkampf zu nutzen, während alle Helfer sich aufopfern.</p>	3 - wenig relevant
1416137888308285444	<p>ZUHAUSE in NRW & Rheinland-Pfalz ❤</p> <p>#zuhause #ahrweiler #erftstadt #hochwasser #hochwasser2021 #flutkatastrophe #flutkatastrophenrw #flutkatastrophe2021 #flutkatastrophерheinlandpfalz #nrw #nordrheinwestfalen #rheinlandpfalz #pray #solidarität aktiondeutschlandhilft https://t.co/QOQgTdzyMh</p>	3 - wenig relevant
1416672599187279873	<p>@Safka111 @Edelweissalpin @MDegen55 Ich selbst wohne im Kreis Ahrweiler, bin aber nicht betroffen von dem Unwetter. Da dass meine Heimat ist werde ich nur für Rheinland-Pfalz Spenden. Wer nicht Spenden will hat nicht die Ausmaße gesehen. Kenne jeden Ort der Betroffen ist. Sie brauchen Solidarität.</p>	3 - wenig relevant
1415896690855497729	<p>Guten Morgen. Geht es euch gut? Ich hoffe, ihr seid nach dem #Hochwasser gut aufgehoben?!</p> <p>Er macht das ja nicht aus Spaß. Er hilft.</p>	3 - wenig relevant
1417550812583243776	<p>WAT? Wie verblendet sind diese Personen eigentlich? Ich will meinen letzten zerstörten Hausrat bestimmt nicht in Großaufname sehen, wenn mir sowas passiert. Auf Katastrophentouris können die armen Leute bestimmt verzichten.</p>	3 - wenig relevant
1415550926346203137	<p>"Dabei wollte der WDR lernen aus der Berichterstattung vom Unwetter am Pfingstmontag 2014, das mehrere Menschen das Leben kostete."</p>	3 - wenig relevant
1415978628333064197	<p>Lernziele nicht erreicht, wie es aussieht.</p> <p>Bitte nicht in Hochwassergebiete fahren, denn schnell kommt das Auto zum Schwimmen.</p>	3 - wenig relevant

	Entlastet die Feuerwehr mit vermeidbaren Situationen.	
1417165606386868232	Der Bundespräsident und der womöglich künftige Bundeskanzler #ArminLaschet besuchen den Ort der schrecklichen #Flutkatastrophe – und beide lachen, während der jeweils andere über die nationale Krise spricht. Report via @BILD #NRW #NordrheinWestfalen #BILD https://t.co/xY1xY3bECO	3 - wenig relevant
1417443493933367296	@MonikaHerrmann1 Im Osten wurden die Sirenen nach 1990 demontiert...Jeden Mittwoch gabs von der Freiwilligen 13.00 Uhr Probealarm. 3 × lang war glaube Katastrophenfall...	3 - wenig relevant
1416740793948295168	#Hochwasser https://t.co/zVuTyVN68p	3 - wenig relevant
1417034903368110083	Wie Krank kann ein Mensch nur sein ? #Ahrweiler #Unwetter #Eifel https://t.co/JFvnzjxgQC	3 - wenig relevant
1416155365272657922	Jörg @Kachelmann erklärt wie gewohnt eindrücklich, warum #SturzFluten vorhersehbar sind und eben nicht überraschend und so verheerend sein müssen, wenn Verwaltung + Medien nachts wach bleiben.	3 - wenig relevant
	Video @puls24news übrigens sichtbar per IP-Wechsel via @PsiphonInc ! 😊	
1415489896215687180	Das Unwetter in NRW offenbart, was 16 Jahre CDU/CSU anrichten können.	3 - wenig relevant
	Frage an die 30 %: Macht das Verhalten von #Laschet jetzt was mit euch?	
1415746241166725124	Wenn ja: Was? Wenn nein: Warum zur Hölle nicht?!?!?!	3 - wenig relevant
	#Flutkatastrophe #flut #BTW21 #cdu #CDUrausausderRegierung https://t.co/BBOWkSXxOY	
1416441379123826689	PEITING HILFT Bitte fleißig spenden, teilen und weitersagen #hochwasserhilfe #Peiting https://t.co/NsUu0Pq9aw	3 - wenig relevant
1416478681418158083	@Rheinpegel Ja, gucken wir zusammen halt ein wenig nach rechts rüber... https://t.co/tizFebfL3H	3 - wenig relevant
1416838359130021892	#ÖR #Flutkatastrophe Ein sehr aufschlussreichen Artikel über den#Totalausfall #WDR Im #Krisenszenario https://t.co/qD7Cfj8Dyp	3 - wenig relevant

	Es wäre für die Bevölkerung erfreulich, das #Deutschland in 2022 aufgrund der #Flutkatastrophe über #Starkregen das zum #Hochwasser führte 10 Mrd € weniger an den #EU-Haushalt abführen würde! Das Geld wird für Infrastrukturmaßnahmen gebraucht! #Hochwasserkatastrophe #Laschet!	3 - wenig relevant
1416697715593986048	#Unwetter: Diese Spendenkonten gibt es bislang für Betroffene - Hilfe durch #Spenden, die ankommt ☎ #Hochwasserhilfe ↗ https://t.co/B9SxCLYriA via @wdr	3 - wenig relevant
1416342812019335168	@ArminLaschet und @AfD hoffentlich nimmt ihr jetzt endlich mal den #Klimawandel ernster und leugnet oder redet ihn nicht klein. Konsequenter #Klimaschutz muss die Antwort auf das #Hochwasser in #NRW und #RheinlandPfalz. Deshalb muss die @oedp_de in den Bundestag. #btw21. https://t.co/GE72gfygA9	3 - wenig relevant
1415750084864663555	#Flutkatastrophe #LaschetVerhindern	3 - wenig relevant
1416032977088389126	@aryeshalifar @Gboar53 1/1 Habe eine Karte gesehen, wie früher der Flussverlauf im Landkreis Ahrweiler war mit seinen vielen Ausläufern (genau da, wohin sich das Hochwasser jetzt ausgebreitet hat). Nach Begründigung hat man (unwissend) auf gefährlichem Terrain gebaut.	3 - wenig relevant
1417120673504317443	@StefanSkibbe Da klingt durch, dass die Verbandsgemeinde eine Teilschuld an der Katastrophe hat. An Auswirkungen einer Klimakrise, nachdem man Schutz gg Hochwasser getroffen hat. Wenn in der Vulkaneifel etwas passiert, ist es dann auch die Schuld der Menschen, die das ansiedeln dort erlauben?	3 - wenig relevant
1416123633152544769	Geld wird an allen Ecken gebraucht! #umweltkatastrophe #klimawandel #co2fussabdruck #umweltschutz #extremwetter https://t.co/ipn2JM7l47	3 - wenig relevant
1415705505700499456	Leugner des #Klimawandels holen sich jetzt in den Hochwasserregionen ein Attest, keine Gummistiefel tragen zu müssen.	3 - wenig relevant
1417051944112242691	#Unwetter-Katastrophe in #Deutschland: #Systematisches #Versagen. https://t.co/SAd9JR4WZv	3 - wenig relevant
1415619211787972608	Der Mensch ist so blöd, dass er sich die eigene Lebensgrundlage nimmt. Wird einem in einer schockierenden Regelmäßigkeit in immer kürzeren Intervallen bewusst. Lasst uns endlich etwas ändern. Und zwar schnell! #Hochwasser	3 - wenig relevant
1416462709302996994	Herr #Steinmeier! Herr #Laschet!	3 - wenig relevant

	<p>Die Hochwasser-Betroffenen haben soviel Leid ertragen müssen und Sie lachen 🤣!!!!!! Geht's ihnen zu gut? Schämen Sie sich und treten Sie von Ihren Ämtern zurück!</p> <p>#Hochwasserkatastrophe #Hochwasser #Klimakrise #Feuerwehr</p>	
	<p>https://t.co/4IQpMQav6o</p> <p>Sie hatten 16 Jahre Zeit Frau #Merkel #Klimakatastrophe #Flutkatastrophe #btw21 #BTW2021 #CDUUnwahlbar #LaschetVerhindern https://t.co/AsCqKzG0tN</p>	3 - wenig relevant
1416820331260563457	<p>Die #Fluthilfe des Bundes steht, Beschlussvorlage für Kabinettsitzung am Mittwoch #Flutkatastrophe @OlafScholz @BMF_Bund #Seehofer @BMI_OE @StZ_NEWS @StN_News https://t.co/trT593WRjd</p>	3 - wenig relevant
1417211096402960386	<p>Bundesregierung ahnungslos und nicht vorbereitet. Wer hätte denn ahnen können, dass Fragen zur #Hochwasserkatastrophe gestellt werden.</p>	3 - wenig relevant
1417145883980861442	<p>#GrünWählen @CDUCSU sprachlos zu ihrer Anti-Umweltpolitik! #Hochwasserkatastrophe #btw21 #NRW</p>	3 - wenig relevant
1416424921551495169	<p>Inmitten der #Hochwasserkatastrophe inszeniert sich @ArminLaschet als Klima-Vorreiter. ☺ Das ist pure Heuchelei! Fordere jetzt einen echten #Klimaschutz-Plan von der #CDU und unterzeichne den Eil-Appell von @campact: https://t.co/dJUgL05Y9y</p>	3 - wenig relevant
1416390564325560320	<p>Jeder scheiß Euro ist hier besser aufgehoben als beim nächsten iPhone. Seid geil, Twitter-People! ☺</p>	3 - wenig relevant
	<p>#Hochwasser #hochwasserkatastrophe #hochwasserhilfe</p> <p>https://t.co/WkYP8Y3ifq via @betterplace_org</p>	
1417514778831081472	<p>@vwt1812 @hergorntv @NetterPc @dalFionavar @PiratenparteiSH Ich hab ja viel mehr Sorge davor, dass meine Bahn am Sonntag hochwasserbedingt nicht fährt 😬</p>	3 - wenig relevant
1415390409321238533	<p>Falls jemand in #Bochum #Langendreer noch nen vollen Keller oder so hat... Könnte ich mit einer Pumpe und Schläuche aushelfen. Schreibt mich an.... Ggf kann man ja helfen. Die Feuerwehr und das THW haben sicherlich viel zu tun.</p>	3 - wenig relevant

	#Starkregen.	
1416506413237645312	#Laschetlacht mit den Kumpels. Menschen sterben, tausende haben ihre Existenzen verloren und Rettungskräfte riskieren ihr Leben. Jeder einzelne dieser Menschen tut mehr für unser Land als dieser Darsteller eines Politikers.	3 - wenig relevant
1415694697650180099	16 Jahre Merkel, das ist ihr nie passiert. #hochwasser https://t.co/IDXjdeTGNX Menschen sterben, sind verzweifelt, Existenzen werden vernichtet, das Zuhause zerstört, Kinder in Angst und Schrecken, aber 21.000 Menschen finden solche Abscheulichkeit lustig. Wie tief muss man gesunken sein!	3 - wenig relevant
1416877866814423042	#Ahrweiler #Wuppertal #Hochwasser @Tagesspiegel Ist auch zur Skatrunde da gewesen oder wie und der Präsident erklärt nur noch mal die Regeln ? Für wie blöd hät @ArminLaschet den Bürger ? #Btw21 #LaschetVerhindern #Lachetlacht #Flutkatastrophe #Hochwasser Die Hochwasserkatastrophe in Deutschland ist erschütternd.	3 - wenig relevant
1415776535819300867	Mein Mitgefühl gilt den Angehörigen der Toten und Vermissten. Armanc Nerweyi Stellv. #DKFG e. V. Berlin - Deutschland https://t.co/UdQLqiZfi1	3 - wenig relevant
1416498227109584899	Dümmer geht's immer. Gilt hoffentlich am Abend des 26.9. nicht auch für ganz Deutschland. #Laschetlacht #LaschetDarfNichtKanzlerWerden #Hochwasserkatastrophe https://t.co/U0dmvBkF8x	3 - wenig relevant
1416345362424635392	Es beweist sich, was jeder weiß: Hätte die Politik bereits vor Jahrzehnten richtig gehandelt, würden die Folgen der Flut weniger dramatisch sein. Artikel-Empfehlung von t-online: Die Flutkatastrophe macht die Versäumnisse der Politik deutlich https://t.co/41tM1eo57B	3 - wenig relevant
1417351670284046358	Nach dem #Unwetter ist vor dem Unwetter. #prävention https://t.co/wnAZ7ZYN04 https://t.co/TFIsLWpPbN	3 - wenig relevant

1416016259825684482	Weiß jemand Adressen wo man Sachspenden also Kleidung etc hinschicken kann?! Würde gerne was runterschicken 🙏🙏♥️ Gerne hier drunterschreiben wo was benötigt wird ↗ #Hochwasser #Hochwasserkatastrophe	3 - wenig relevant
1416040908794077185	Soforthilfe: #Opel hält #Flutopfer mobil! Unbürokratisch! #Hochwasser #Hochwasserhilfe	3 - wenig relevant
	https://t.co/ZCAiMSXkwV	
1415491622972821505	NRW geht unter wegen des #Hochwassers. OMG. Nun zieht #LaschetLuegt wohl doch noch nach Berlin. @MartinSonneborn	3 - wenig relevant
1416738830934282245	Unbegrenztes Datenvolumen über die Magenta App kostenlos buchen, wer aktuell ausschließlich auf Mobilfunk zurückgreifen muss. #Flutkatastrophe #Hochwasser #mobilfunk	3 - wenig relevant
1415229940459610112	Der Gewinner des Tages @1LIVE #Starkregen #Hagen #HomeOffice https://t.co/OYett2w49C	3 - wenig relevant
1416635447674085383	@Luisanneubauer Es wäre sehr schön, wenn Sie diese Katastrophe nicht werbewirksam für Ihren Wahlkampf nutzen würden. Ihr Posting zeigt ihr wahres Gesicht, die Menschen sind ihnen egal Sie fokussieren sich nur auf sich und die Steigerung Ihrer Medienpräsenz. #kommunikationsstrategie	3 - wenig relevant
1416093262255902720	Das ist eine tolle Sache! Lichtblicke e.V. kenne ich noch aus dem Radio in NRW und man muss sich nicht entscheiden, ob man an #Diakonie oder #Caritas spendet. Dazu Transparenz-Standards durch das „DZI-Spendensiegel“. Dahin wird unsere Hochwasser-Spende auch gehen @JanineDprz	3 - wenig relevant
1415654144497565698	#Hochwasser: Tote, Verletzte, Vermisste, überflutete Dörfer, eingestürzte Häuser. Menschen, die mit Hubschraubern evakuiert werden müssen, verlieren alles. Feuerwehrleute kommen im Einsatz ums Leben. Diese #Unwetter-Katastrophe übersteigt jegliche Vorstellungskraft.	3 - wenig relevant
1416759272982159364	@natasnoctem @Pendolino70 Ich komme halt aus der Eifelregion. Wer da in ein Flusstal zieht ohne auf Hochwassermaneken zu achten hat eh nen Schuss.	3 - wenig relevant
1415746282916876293	Sicher bin ich kein „Fan“ von Armin #Laschet, aber die Art und Weise, wie @WieselerSusanne heute, an einem solchen Tag, bei der @aktuelle_stunde 📺 mit dem Ministerpräsidenten umgegangen ist, sorgte bei mir schon für Fremdschämen. #unwetter #Unwetterkatastrophe 🌪️ @WDR	3 - wenig relevant

1416415615003283457	Es hört nicht auf! #Hochwasserkatastrophe Es ist als ob man ein Wasserglas am Esstisch umkippt. Unsere Infrastruktur hat in diesem Kontext die Höhe eines Sandkorns.	3 - wenig relevant
1415601983134777344	Ein „Ups“ der Naturgewalten ist für die Menschheit wie der Faustschlag eines Riesens. Und aktuell lehnen wir uns gegen diesen Riesen auf. #hochwasser	3 - wenig relevant
1416753684936069131	Baldiger spende Stream für die Flutopfer YouTube:BennyPlay #spendenaktion #flutopfer #hochwasser2021 #hochwasser #helfen #spenden #hochwasseropfer @ Cologne, Germany https://t.co/ZsJitBIX0T	3 - wenig relevant
1416890916342800390	@nicolediekmann Also, ich verstehe Ihren Vater. Wir haben Probleme mit all den Meldungen bezüglich #Hochwasserkatastrophe. Man kann ihnen ja nicht entkommen aber sie überfordern uns. Wir greifen dann auf was entspanntes in der Mediathek zurück. Oder auf Musik von @SpotifyDE .	3 - wenig relevant
1417034750678740994	„Ich habe einen #Menschen gesehen. Einen #Roboter möchte ich nicht im #Kanzleramt“ - @WDR-Moderator, Reporter und Urgestein Horst Kläuser über @ArminLaschet und das #Hochwasser. Klare #Leseempfehlung https://t.co/AgrD4NtJo4 #Flutkatastrophe #Laschetlacht https://t.co/7DUsfEqjbf	3 - wenig relevant
1417544262175055873	⌚⌚⌚#zusammen #hochwasserhilfe https://t.co/e8ySvRQ1ur	3 - wenig relevant
1416011891181330435	Hallo @vodafoneservice, liegt es am Hochwasser im Westen, oder warum sind Eure DHCPv6-Server seit 9:30 Uhr ständig nicht erreichbar? - Probleme bestehen in 30519	3 - wenig relevant
1416740982117355522	Wie man Kindern helfen kann, die vom Hochwasser traumatisiert sind Artikel-Empfehlung von t-online:	3 - wenig relevant
1417036968362397697	Die Flutkatastrophe deckt die Versäumnisse der Politik auf https://t.co/5v4hIGLCKO	3 - wenig relevant
1416518421987176454	Auch hier wurde offensichtlich vorher nicht evakuiert. Warum? #Flutkatastrophe	3 - wenig relevant

1415679314125737990	Traurig und geschockt über die vielen Todesopfer, die die Überschwemmungen in mehreren Teilen Deutschlands mit sich geführt haben. Meine Gedanken gehen an die Hinterbliebenen und an die #Rettungskräfte, die unter Hochdruck arbeiten. #Hochwasser #Unwetter #Starkregen	3 - wenig relevant
1416365198454185996	Plünderungen, Dammbrüche, Evakuierungen : Das Hochwasser lässt die Fake-News sprudeln https://t.co/lGNP0btRvG	3 - wenig relevant
1416071594150088711	Die Bilder der Flutkatastrophe sind erschütternd. Meine Gedanken sind bei jenen, die Angehörige & Freunde verloren haben & deren Existenz zerstört wurde. Den mutigen Helfern vor Ort gebührt unser Dank. Lassen Sie uns gemeinsam unser Möglichstes tun, um zu helfen. #Berlinhilft https://t.co/40uNeFoFus	3 - wenig relevant
1415407305898831875	Wir schicken euch unseren Sperrmüll als Hilfe zur Neuausstattung wie einige Wesis zu den Ossis an Elbe und Mulde nach Hochwasser 2002. Nein hoffe euch wird echt geholfen. https://t.co/HwkVW8BrHE	3 - wenig relevant
1417171389585444864	@nordmann_nrw @Chaosbaendiger Die Warnungen waren sehr eindeutig bei dieser speziellen Wetterlage. So wurde es eben im Radio berichtet. Viel eindeutiger, als bei normaler Gewitter/Unwetterwarnung.	3 - wenig relevant
	Aber hinterher ist #Laschet leider immer schlauer. 😊	
1416372018942029827	@FuturICT #Hochwasser #Deutschland Die in den vergangenen Jahrzehnten gehandhabte #Raumplanung u #Flächenwidmung wäre ehrlich kritisch zu überprüfen. Vor allem auch in Bezug auf genügend #Retentionstraum für Flüsse u Bäche. Mit umfassender wissenschaftlicher Analyse. #Katastrophenschutz	3 - wenig relevant
1415984649726267396	@drecksuser Habe das Video gesehen, so gut das die den noch packen könnten! Einfach nur Gänsehaut, wenn man selber mal im Katastrophenschutz tätig war, und auch oft genug in Einsätzen dabei war! Mein größter Respekt an alle Helfer! Passt auf euch auf! 🌟	3 - wenig relevant
1416025294218186761	@annaesch1 @hannesbruemmer Zumal in anderen Redaktionen vorher und kurz nachher längst die Katastrophe thematisiert und andere kritisiert wurden. Kann man auch jetzt noch korrigieren. Wenn möglich mit wenigstens etwas Empathie für die Opfer. https://t.co/xheCkSHqtT	3 - wenig relevant
1416086735507832832	@Autorin24Sandra @Cengiz4955 Guten Abend mit meinem #Segensgruß #Namasté und einem ganz freundlichen Salemaleikum oder Salemaleyküm	3 - wenig relevant

	(Albanisch) nach @Cengiz4955 Rüber und Eich 2 Beiden und @allen netten Menschen einen möglichst ruhigen, stressfreien Abend und auch in die Hochwassergebiete alles Gute ☺♥✿✿	
	Dieses Framing von Rechten kotzt mich an.	
1416662001280028673	Nein, es ist kein „Eindruck (bei jedem persönlich) entstanden“ – du hast gelacht, während der Bundespräsident im Hochwassergebiet gesprochen hat.	3 - wenig relevant
1416491429048815618	Es ist schon bemerkenswert, wie es die KanzlerkandidatInnen schaffen, sich ohne Not selbstzuerstören. Nach #baerbockplag verwechselt Laschet die Ansprache des Bundespräsidenten anlässlich mind. 143 Toter in der #Hochwasserkatastrophe mit dem Kölner Karneval. #Laschetlacht https://t.co/BKRlh1rYwo	3 - wenig relevant
1416311856671645696	@trebronbo @evoweb2015 @ArcSchreiber @RalfSchumache17 @VQuaschning @ArminLaschet Hätte man die Milliarden die für den "Klimaschutz" vernichtet wurden, in Hochwasserschutz investiert, hatte man tatsächlich Menschenleben retten können! Durch Windrad und Kurzstrecken Flugverbot sicherlich nicht!	3 - wenig relevant
1415259231977185280	Vor 26 Jahren bereits gewarnt. Wird schon so schlimm nicht werden ;) #Starkregen #Klimakrise ? Ach was...	3 - wenig relevant
1416423824367759368	Inmitten der #Hochwasserkatastrophe inszeniert sich @ArminLaschet als Klima-Vorreiter. ☺ Das ist pure Heuchelei! Fordere jetzt einen echten #Klimaschutz- Plan von der #CDU und unterzeichne den Eil-Appell von @campact: https://t.co/CHoXDbNTA2	3 - wenig relevant
1416136917624754181	Das allerschlimmste für mich am #hochwasser2021 ist tatsächlich diese Lähmung, nicht helfen zu können. Weder mit Sachspenden noch mit normalen Spenden. Und das macht mich fertig...	3 - wenig relevant
1417033310681849858	Der @narkosedoc hat einen #THREAD geschrieben. Das ignorieren der Warnungen der #Flutkatastrophe aus der Sicht von Rettungskräften.	3 - wenig relevant
1416362710015619072	@Porticus2 @ABaerbock Laschet wollte, dass bei seinem Besuch in Hagen, dass der Krisenstab von der Feuerwehr ins Rathaus verlagert wird, weil es da bessere Bilder, als in der Feuerwache gäbe. Muss man noch mehr sagen? (Berichtet heute die Westfalenpost)	3 - wenig relevant
1416351192389758976	Die Deutsche Bank spendet 0,5 Millionen Euro für die Opfer von #Hochwasser. Oder wie Hilmar Koppen gesagt hätte: Mini-Peanuts.	3 - wenig relevant

	schauen sie mahl in #EFAS rein. Da gibt es noch für Monate #Hochwasserkatastrophe Nachrichten. "Toten Trotz Vorwarnungen und das in 2021"	
1416991160204148736	@CopernicusEU @Kachelmannwettr @Kachelmann @ORFZIB @Alpinwetter @ThePioneerDe @gaborsteingart @MichaelBroecker @ardmoma @morgenmagazin	3 - wenig relevant
1415705286900396036	Mir tun die Leute in NRW sehr leid. Drücke allen die Daumen. Das einzige, worum es jetzt gehen kann, ist helfen. #Hochwasser	3 - wenig relevant
1416857511387353091	Auf Twitter wird der Rücktritt von Armin Laschet gefordert, wegen seiner nicht immer guten - teilweise empathiearmen Reaktionen z.b. auch in der Hochwasserkatastrophe.	3 - wenig relevant
1417486338035695618	#noafd #NazisRaus #afdverbotJETZT #NiEwiederNS und dafür JETZT endlich #Klimaschutz - die #Hochwasserkatastrophe zeigte uns @Allèn etwas oder !?	3 - wenig relevant
1416025802936815619	Wer in @stuttgart.meine.stadt und Umgebung ganz konkret helfen will, der kann das hier #hochwasserhilfe2021 #hochwassernrw #hochwasserrheinlandpfalz # @ Bad Cannstatt https://t.co/scmvYyLWZD	3 - wenig relevant
1417533353075564544	Könnt ihr euch noch an 2015 erinnern? Die große "Flüchtlingswelle" begann und sofort wurde im Eiltempo alles herbeigezaubert. Unterbringung, Nahrung, Klamotten usw. Geld von der Regierung gabs in Massen dafür. UND JETZT bei den Hochwasseropfern?? Muss man erst beraten, natürlich Manchmal reicht es für ein Statement einfach nicht zu sagen, „wir prüfen“. Angesichts der verheerenden Zerstörung und so viel Leid, ist das zu wenig.	3 - wenig relevant
1417198172368146434	#Hochwasserkatastrophe #krisenkommunikation	3 - wenig relevant
1415685466033057794	Eigentlich liebe ich ja Sommergewitter, wie sie gerade über Berlin niedergehen. Aber angesichts der schrecklichen Ereignisse der #Flutwelle will sich das Gefühl nicht einstellen	3 - wenig relevant
1416142552361807873	Wenn deine Partei Hochwasser verhindern will, aber alle immer noch auf deinen Lebenslauf Fehler hetzen: https://t.co/g0kmOnGpHg	3 - wenig relevant
1416029068349394949	#Unwetter #Unwetterkatastrophe #NRW #RheinlandPfalz #Unwetterlage https://t.co/q7ox6AmGiw	3 - wenig relevant
1415992105915371525	Bitte helft den #Hochwasser - Betroffenen. Es gibt hier diese #Spendenaktion , mit der man Menschen unterstützen kann, die durch die Folgen der aktuellen	3 - wenig relevant

	#Überschwemmungen in akute Not geraten sind! #Hochwasserhilfe Ich selbst kann leider nur im kleinen Rahmen helfen.	
1416172739149324290	Findet ihr nicht auch dass es in den #Hochwasserkatastrophe-Regionen nach verbranntem Torf riecht ? Was von #Laschet aus dem #Brennpunkt bleibt:	3 - wenig relevant
1416125363348979716	#Klimaschutz ist eine #Ersatzdebatte und dass wir lernen müssen, mit solchen „Wetterereignissen“ zu leben. Und dass wir doch aus der #Katastrophe das Beste machen sollen.	3 - wenig relevant
1416465095069257728	@TheoHeyen @tagesschau Das wurde gerade nur kurz am Ende des Wetterberichts erwähnt. Das bekommt doch so wieder keiner mit. Bin etwas irritiert. Das war ja genau so in der Eifel. Im Wetterbericht wurde der Starkregen angekündigt und keiner hat sich drum gekümmert.	3 - wenig relevant
1415795473877667841	@wordaholic Ich dachte sie spricht dem Hochwasser ihr vollstes Vertrauen aus	3 - wenig relevant
1417377810738524171	#GeldImPotemonnai: Dass eine Bankkarte allein nicht die goldene Lösung ist, sieht man auch bei der fürchterlichen Flutkatastrophe in D,BEL, denn die Banken dort haben geschlossen, echtes Geld ist jetzt dort vonnöten. Man kann nicht weit genug denken bei solchen Entscheidungen.	3 - wenig relevant
1416390556868136964	@MarvinOppong Der #Katastrophenschutz / Bevölkerungsschutz in DE wurde in den letzten Jahren kaputtgespart.Dabei gab es immer wieder Kritik aus den #Hilfsorganisationen,wie #DRK usw.Das Land ist auf derartige Katastrophen nicht ausreichend vorbereitet. Zivilschutz ungenügend! @BMI_Bund	3 - wenig relevant
1415986969507680258	#hochwasserkatastrophe #sachsenhilft #hochwasserhilfe https://t.co/Ib0HGr9Dx5	3 - wenig relevant
1417492836254199814	@reitschuster Sie legen den Finger in die Wunde u. doch braucht es auch betroffene und anteilnehmende Politik. Jetzt gilt es aber schnell u. unbürokratisch zu helfen, Versäumnisse aufarbeiten u. zu klären warum in Hochwassergebieten immer öfter gebaut werden darf. Einnahmequellen d. Kommunen?	3 - wenig relevant
1417211122961235978	Eine Sonder-#MPK Ende Juli/Anfang August soll Größe des Fonds für den #Wiederaufbau bestimmen - wenn alle Länder mitmachen https://t.co/2o1c5YPGgJ	3 - wenig relevant
1415677371508658177	Am Ende behauptet nicht jemand, dass nicht gewarnt wurde. #unwetter	3 - wenig relevant
1415977106731896836	Diese Bilder machen mich einfach sprachlos. Einfach Wahnsinn. Die Menschen die jetzt dort sind tuer mir	3 - wenig relevant

	so unfassbar leid. Sie verlieren von jetzt auf gleich ihr ganzes Leben und im schlimmsten Fall auch Familie und Freunde 😭💀💔 #Hochwasser #Hochwasserkatastrophe #Klimakrise https://t.co/6L43zAIMlr	
1415768302966689793	Mir tun die Menschen leid. Punkt. #Unwetterkatastrophe Antwort aus aktuellem Anlass:	3 - wenig relevant
1415687397866676228	NEIN, SIE MACHEN EINFACH IHREN JOB! #Hochwasser #Drecksblatt https://t.co/ZUVDFJsc8X @FridayForFuture DIESEL/VERBRENNER RETten LEBEN! SUV,Geländewagen helfen hier in Erftstadt und den anderen Katastrophengebieten leben zu retten! Wo wollt ihr hier die Elektrokarren laden?Es gab/gibt keinen Strom! DIESEL pausenlos im Einsatz muss nicht nach 20 min erst 8h laden! Oder mit Fahrrad?	3 - wenig relevant
1416371336633520128	Wissenschaftler sieht schnelle Hilfen für Unwetter-Opfer skeptisch. https://t.co/SRI6tQ31Yt	3 - wenig relevant
1416756104797855744	@MaliFan1804 Klare Worte von Krisenstab , sehr gut aber die Hohlköpfe kapieren das bestimmt nicht	4 - nicht relevant
1415720289800003587	@Markus_Lanz @maischberger @maybritillner @AnneWillTalk @mariobarth @extra3 @heuteshow @dpa_live @ntv_EIL #Hochwasser #Sturzflut @FridayForFuture @CoronaZeroCH @BarbaraLuethi @SRF ⚡️🔗😊 #aerosole #luftfilter #openairstattausgangssperre	4 - nicht relevant
1417549736400281600	⚠️⚠️⚠️ #katastrophenschutz #pandemiemanagement 😊😊😊 Sind Regierung und politische Führung ihren Aufgaben gewachsen? #leadership #monitoring #organisationaleslernen #elite #mausfeld #staatsversagen #agileverwaltung . https://t.co/77cFUIWm3I	4 - nicht relevant
1416652481787056133	Kommende Woche Urlaub und im Anschluss sieht es schon wieder nach Katastrophe aus 😕 Keine Lust auf Dresden Prohlis, das ewige Tram Fahren macht einen immer so Schläfrig.	4 - nicht relevant
1415523903296970756	@AntenneKH Guten Morgen bei jetzt 15.1°C, bedeckt / Gewitter, Wind NO 2 bft, Luftdruck 1012 mbar, Niederschlagsrisiko 41% aus 55599 Siefersheim in Rheinhessen. https://t.co/aRVyzds1wQ	4 - nicht relevant
1417428894072950823	Die 2 Katastrophe kommt bei vielen Unternehmen und Eigentümern. Da diese keine	4 - nicht relevant

	Elementarversicherung von den Versicherungen bekommen haben, kommt die totale Ruin. #Hochwasserkatastrophe #Flutkatastrophe	
1416064337148526594	Ich bin sprachlos was im Moment auf der Welt alles abgeht. 4. Corona-Welle Naturkatastrophen wo das Auge hinreicht. Hirnlose Politiker, frauenfeindliche Medien. Kaum sieht man ein bisschen Licht am Ende des Tunnels, passiert das nächste schlimme Ereignis. 🙄 Türkçe 😱 🤦‍♂️	4 - nicht relevant
1358023521633468416	Oldtimerausstellung - MAIMI - https://t.co/tp6wAXE8LA https://t.co/NMb1Jz6dBw https://t.co/EgZy3ilIGv https://t.co/TMEf0cn0TI https://t.co/nC0nE0mOhC @ Neusäß https://t.co/AzAC00Kaie	4 - nicht relevant
1415696160963145730	Unwetter! Aufhebung Gewitter (mäßig) Heute 17:34 - 18:00 (15.07.21 17:34) #berlin https://t.co/xAmNdQHJ4E	4 - nicht relevant
1416117365176258567	Erst sehe Armin Laschet im Brennpunkt. Ein unsäglicher Auftritt. Wie so oft. Im WDR Extra anschließend wird Bettina Böttinger als von der Wasserkatastrophe Betroffene interviewt. Welch unglaublicher Unterschied. Ernsthaft, deutlich, authentisch. Was für ein Niveauunterschied.	4 - nicht relevant
1416830740654870535	@Wolf11282512 @anwaltsgelaber Geht nicht! Keiner da! Sind gerade auf Klassenfahrt quer durch Deutschland. Oder soll man sagen Katastrophentourismus?	4 - nicht relevant
1415287789495652357	Bei meiner Einführung in diesem #Deutschlandfunk-Bericht fühle ich mich wie jemand SAGENUMWOBENES. 🤪	4 - nicht relevant
1414882191801298966	Aber immerhin haben sie die @DiePARTEI erwähnt. 🇫🇷 #Starkregen #Hagen #Dauerregen https://t.co/gQhHqNEfYh @MDegen55 Guten Morgen Jenny. Ist bei euch die Luftfeuchtigkeit auch so hoch über 90 % ? Hier soll es heute Unwetter mit Starkregen geben. Wie ist die Lage in euer Region? Wünsche dir einen gemütlichen	4 - nicht relevant

	Dienstag und mache das beste daraus. 👍👍😊😊😊😊 https://t.co/9JpDZhkoed	
1417113870322241541	Der Warnapparat vor Unwettern jedweder Art sollte (wieder) ausgebaut werden. Fernsehnachrichten, Sirenen und spontane Anzeigen auf mobilen Telefongeräten, sowie Lautsprecherdurchsagen etc. würden sich eignen. Daneben ist es hilfreich, Wetterentwicklungen mit Apps zu verfolgen.😊	4 - nicht relevant
1432279771271122948	@__MONE__ so ähnlich https://t.co/D9GmZ3sZuQ	4 - nicht relevant
1417123950363127808	@WDRaktuell @hreul Katastrophen sind Nicht vorhersehbar? Diese war es. https://t.co/JLeZdnFxgh	4 - nicht relevant
1405666327562375174	Jetzt vorbestellen: Popeye: Deluxe 5 Points Box Set Actionfiguren: Preis: 59,90 € Vorbestellung - Voraussichtlich verfügbar ab dem 31.01.2022 - Lieferzeit 1-2 Tage ab Verfügbarkeit https://t.co/Rv9GsUcbpk https://t.co/N4o6dwRTtS	4 - nicht relevant
1414802718280110082	@WDRaktuell Guten Morgen bei jetzt 17.7°C, bedeckt / Gewitter, Wind SW 2 bft, Luftdruck 1008 mbar, Niederschlagsrisiko 82% aus 55599 Siefersheim in Rheinhessen. https://t.co/zRLo9KD2EE	4 - nicht relevant
1382280149530460162	Hat gerade ein Foto gepostet @ Vilshofen https://t.co/9HVy7vGftU	4 - nicht relevant
1456923454071050244	@punktpreradovic @gundel_gaukeley Diese #Ministerpräsidenten sind weder demokratisch noch durch Stimmen des Volkes im Amt.	4 - nicht relevant
1415767889802584075	Beide würden es auch begrüßen wenn ungeimpfte morges um 05:00 Uhr von der Pharmaindustrie/Gestapo abgeholt werden. @bodoramelow @MPKretschmer	4 - nicht relevant
	Ich sehe die Sache ja so: Laschets Job ist es, Krisenstäbe bei effizienten und schnellen Entscheidungen zu unterstützen und mit den notwendigen Mitteln auszustatten. Katastrophentourismus mit Betroffenheitsbekundungen braucht niemand.	
1440791079872204806	@MvdLooij	4 - nicht relevant
1428597863060328454	BalkonCafé ☕️ 🌱 #homeoffice .. https://t.co/QMYt5USdk7	4 - nicht relevant
1405387540019003396	@deraltejaeger Moin, Sachen gibt es Herr Busfahrer. Aber ich mache heute auch auf Busfahrer	4 - nicht relevant
1416809799786848262	@Lilienruh Ohne Zuversicht und Mut hätte die Menschheit so manche Katastrophe nicht Meistern können.	4 - nicht relevant

	Einer motiviert und andere folgenden. Jeder möchte Leben auf diesem Planeten Erde	
1366678485859782656	Alle warnen, es sei gefährlich in Corona-Zeiten ins Büro zu gehen, man solle lieber Home Office machen. Ich kann das bestätigen. So ganz alleine auf 1500m ² kriegt man ja Angstzustände!	4 - nicht relevant
1462475364832317442	Betrunkener und dann noch englisch sprechen... huiii.  	4 - nicht relevant
1416835386844848132	This. Ich habe selbst #multiplesklerose. Ich weiß wie schwer manche Dinge sind. Frau Merkel ist einfach toll. Und sie wird unserem Land als Stütze und Persönlichkeit fehlen. Das zeigt auch dieses Bild. Und ich wünsche Malu Dreyer viel Kraft. #hochwasser2021 #hochwasserhilfe #RLP	4 - nicht relevant
1414976300658401287	@ffaserman Das glaube ich dir gerne! Hier geht's auch gar nicht  ... Und morgen dann noch Regen/Gewitter dazu 	4 - nicht relevant
1416217316103163907	@ABAerbock @TheMue Ich poste fast nie was zu Politik, bin Wechselwähler, hab auch schonmal Grün gewählt.... aber das zwischen akuter Nothilfe und Klimawandel der Wiederaufbau u.a. der Infrastruktur in vielen Orten mal eben so vergessen wird, finde ich.... bemerkenswert schlecht  	4 - nicht relevant
1414160110247727106	#nowplaying #TaylorSwift ~ Taylor Swift Bad Blood #bbradio plays the #hits	4 - nicht relevant
1415980581427503105	Wenn es Einen gibt, der als Opfer von #Hochwasser KEIN MITLEID verdient hat, dann dieser Zeitgenosse, der sein Heldenvideo beginnt mit: "Ohoh, voll die Action-Tour hier..." Dann sein "HuSo" gegenüber einem anderen Autofahrer, was ein Typ.	4 - nicht relevant
	Er konnte schon am Anfang wenden.  https://t.co/JJslg2cfGB Guten Abend / Nacht :-)	
	Ich gehe wie immer Nackt schlafen :-)	
1413926894102253577	Heute Nacht kann es zu Gewittern kommen. #gutenabend #gutenacht #nackt #imbett #schlafen #nacht #gewitter #badarolsen #hessen #deutschland #timlangofficial https://t.co/lFuNuWwqSw	4 - nicht relevant
1415252737747456004	Niederschlag (Intensität 7/10, Fläche 10/10) https://t.co/CzfwrIXijR (14.07.21 12:11) #Köln #Kölle https://t.co/73GOLxxYia	4 - nicht relevant

	<p>@DjawidHashemi @floriancustodis @sebFeickert @YoungDgk #safefemale ECMO</p> <p>In 6 Bundesländern Inzidenzwert über 100.</p>	
1373256817472630789	<p>...Hauptsache man kann zum Saufen nach Malloze fahrn.</p> <p>Wie kann man nur so sein?</p> <p>#COVID19 #COVIDIOTS</p>	4 - nicht relevant
1374051237214191621	Genießt den Abend	4 - nicht relevant
1414248225444352002	<p>@die_katy Wäre angebracht , jedoch hier ist ein Gewitter angesagt ☀ Also dann fluchtartig auf den Balkon zurück und die Tastatur vom Laptop (Englisch auf Deutsch umstellen) Fehler im System ..</p> <p>👉👍</p> <p>Katastrophe in Deutschland - «Ein Kind wurde mit einem Panzer aus dem Haus geholt» https://t.co/LMKIfIRjAg</p>	4 - nicht relevant
1416387546343485450	<p>jetzt herunterladen https://t.co/yg2F0lKp2L</p> <p>Hat es in Brandenburg also auch gewettert. Hotel Aberent Anhalterbahnhof... CHEF der Renterinnen gezwungenermaßen mein Chef ???</p>	4 - nicht relevant
1366439875025768461	Katastrophe! wir brauchen eine Reaktion Hr. Eberl	4 - nicht relevant
1421810640948277248	<p>#Tram - Vibes. 🎶</p> <p>#Magdeburg, #Straßenbahn</p> <p>https://t.co/K7nKKTWn3C</p>	4 - nicht relevant
1417050553742462977	<p>@BILD Tötung durch Unterlassen wegen einer Garantenstellung beim #ÖRR und Beamten des #Katastrophenschutz sieht die @bild. Ohne Anzeigen würde die Strafverfolgung „erfahrungsgemäß“ nichts machen. - Diese Fehlinformationen sind schlicht #staatszersetzend! @Richterbund @Anwaltverein</p>	4 - nicht relevant
1416474970599960576	<p>@wokeflamingo @DMSHT_ @ebonyplusirony @ArminLaschet @DMSHT_, Haupt-Troll von @ebonyplusirony, kennt anscheinend keine moralischen Grenzen. Selbst beim Thema Flutkatastrophe trollt sie andere User.</p>	4 - nicht relevant
1417359891811950592	@2e9c811af8750c5 @zeitsturmradler @u98 Eher die erfolgreiche Lobby Arbeit der Versicherungen!	4 - nicht relevant
1415999222210613250	<p>@FranzPopp1 @markrudolph2701 @stefanolix @schnellenbachj Und sie finden Umweltkatastrophen, Korruption, Geldgeilheit und Wohlstandslücke toll? Gehen sie bitte zurück in 50ger, wo sie mit ihrer Weltanschauung hingehören.</p>	4 - nicht relevant

1408852020019220481	<p> Übrigens @WerteUnion i Es ist wissenschaftlich erwiesen, daß es #Homosexualität auch im Tierreich gibt.</p>	4 - nicht relevant
1416494310812528645	<p>Der Corona-Krieg und der Klimakrieg werden sich verschärfen.. Imam Mahdi Nasser Mohammed Yamani 21 - 9 - 1442 H 03 - 05 - 2021 AD 12:35 AM https://t.co/RxkVf0GFHA 20 #CoronaundKlimakrieg #Klimakatastrophe rLei/0</p>	4 - nicht relevant
1416473813089460233	<p>@brainsailer @marc_o_berlin „vergleichsweise niedriger Pegel“ - du Clown</p>	4 - nicht relevant
1417144820246716416	<p>@frauherbststurm es gibt leider immer mehr so idioten, die einfach nur auf pöbeln aus sind. die wollen nur stunk machen. blocke ich kommentarlos mittlerweile weg. ist nur krafverschwendung</p>	4 - nicht relevant
1413920398404636674	<p>Fahr ich noch in einen Biergarten oder hoffe ich auf ein Nachtgewitter?</p>	4 - nicht relevant
1414348225260228622	<p>.... und schauen Sie sich die schlechten Verlierer  an ... wie seinerzeit Indien IN bei der Niederlage gegen Deutschland DE im Hockey... die Silbermedaille einfach ablegen als wäre sie nichts wert ... no further comment...</p>	4 - nicht relevant
1405956909484630023	<p>https://t.co/TiTOPT454S</p>	4 - nicht relevant
1417096185576398857	<p>Risiko Pandemie, Risiko Naturkatastrophe.</p>	4 - nicht relevant
1415600659076890627	<p>Niederschlag (Intensität 6/10, Fläche 6/10) https://t.co/noCQMznPRh (15.07.21 11:14) #München #Minga https://t.co/641loopuk</p>	4 - nicht relevant
1413412094850994176	<p>Regen, Regen #Dauerregen</p>	4 - nicht relevant
1394762445432971270	<p>Was zum Teufel ist mit Sarah Connor passiert?!</p>	4 - nicht relevant
1436928367668998144	<p>@MarcBuergi Und nur Schikane</p>	4 - nicht relevant
1461726351115837448	<p>@tabletennisgame Oberste Maxime: tweete stets so, dass alle sich verstanden fühlen! 😊😊</p>	4 - nicht relevant
1414871093681311745	<p>Nach dieser Sturm-Nacht in #Zürich werde ich in Zahnstocher-Aktien investieren.</p>	4 - nicht relevant
1416098091573383176	<p>#NieMehrCDU #Hochwasser #Hochwasserkatastrophe #Klimakatastrophe #Flutwelle</p>	4 - nicht relevant

1365917838964387843	@ConnyBr1 Guten Morgen Conny ☀️ 🌸	4 - nicht relevant
1363423441047683073	@DLFNachrichten "Mir gefällt nicht, dass die Feuerwehr mit ihren Löschfahrzeugen über den Rasen fahren und das ganze Haus mit Schaum und Wasser eindecken möchte. Deshalb sollen Innenarchitekten und Landschaftsgärtner zukünftig gleichberechtigt mitentscheiden, welche Maßnahmen vertretbar sind."	4 - nicht relevant
1415968200471326721	"Weil jetzt ein solcher Tag ist, ändert man nicht die Politik." #ArminLaschet	4 - nicht relevant
1416476762473648131	Das wird den Bewohnern der betroffenen Gebiete der #Hochwasserkatastrophe sicher ein Trost sein! https://t.co/jYGK2Mzytr	4 - nicht relevant
1475536736470147072	@Mulbersteen Eine Mur oder ein Murgang. Auch Schlamm- und Gerölllawine. Kommt wohl aus der selben Ecke wie das englische „Rough“.	4 - nicht relevant
1417284625022529538	@willemL87 @berndulrich @polenz_r @cem_oezdemir Was? Unwetter! Gewitter (stark) Heute 02:45 - 04:00 > 50% - Wahrscheinlich https://t.co/yaVXnXvYtZ	4 - nicht relevant
1414076939552370695	(20.07.21 02:46) #münchen @DonnerwetterDe Guten Morgen bei jetzt 15.1°C, wechselnd bewölkt, Wind W 1 bft, Luftdruck 1016 mbar, Niederschlagsrisiko 73% aus 55599 Siefersheim in Rheinhessen. https://t.co/TmWv06ny7U	4 - nicht relevant
1427391534262071303	#nowplaying #Silly ~ Silly Werden und Vergehn Radio TEDDY - In #FrankfurtOder #FFO auf 99.3	4 - nicht relevant
1350391887090298880	Wisst ihr noch, wie ihr euch über Amerikas Nähe zu Putin lustig gemacht habt? #laschet	4 - nicht relevant
1413936030189752320	Süden...1 Stunde später....@lubuwetter @Gewitterjaeger @KreisRhein @malte_neuper @LeonHBB @UWR_de @WetterPro @Marcel_FFF @MarcVidi https://t.co/VGKxwc1B1J	4 - nicht relevant
1416613754415075330	@AntenneKH Guten Morgen bei jetzt 14.4°C, leicht bewölkt, Wind N 2 bft, Luftdruck 1021 mbar, Niederschlagsrisiko 0% aus 55599 Siefersheim in Rheinhessen. https://t.co/HPfFLP0R8d	4 - nicht relevant
1415367570845208583	Ich nenne das Katastrophenjournaille was da auch beim WDR TV abgeht. Es ist nicht "ganz Hagen", es ist das Nahmatal. Nicht mal ein einziger Erklärungsversuch.	4 - nicht relevant

1416707423356784645	@ARD_Presseclub Deutschland mit 2% Anteil an der Welt kann nicht die ganze Welt retten !! Wie soll der Bürger das bezahlen ? Die Unwetter werden und auch dann noch weiter treffen!!	4 - nicht relevant
1415635837618954245	@FridaysBad @c_lindner Der Klimawandel ist nicht für alles verantwortlich. Die Bauwut in Deutschland, die vielen Flächenversiegelungen wie man sie jetzt auch im Saarland mit Svolt durchsetzen will, sind auch Verursacher solcher Katastrophen. Nur, da hört man nichts von euch FFFlern oder von den Grünen.	4 - nicht relevant
1417038226683015168	Wer wissen will, warum #Laschetlacht ! Bitteschön. Katastrophen-Soforthilfe wurde nämlich eingeschränkt! @BILD @focusonline	4 - nicht relevant
1415372823531597825	Niederschlag (Intensität 8/10, Fläche 9/10) https://t.co/CzfwrIXijR (14.07.21 20:09) #Köln #Kölle https://t.co/knwiM3gTA2	4 - nicht relevant
1416034044027015170	Klimaopfer aller Länder, vereint Euch! #Klimakatastrophe #Flutkatastrophe #RWE	4 - nicht relevant
1416731412535840772	@josefheynckes Schon alleine während einer eine Rede hält, so dumm Witze dabei zu machen. In der Schule gäbe es dafür mächtig Ärger. Und dann das auch noch in erinnert Katastrophensituation... Da wäre mir Steinmeier als Bundeskanzler deutlich lieber. Was sind das durch die Bank für Backpfeifen?	4 - nicht relevant
1405093559301255173	Video Producer*in für Online-Rezeptevideos (m/w/d) in #Potsdam (Fest) #Adobe #After #Effects #MediaPartisans #dasauge #jobs → https://t.co/5B1ZNRZiZf	4 - nicht relevant
1470312172874088448	Frühstück https://t.co/RDPrdKadf4	4 - nicht relevant
1415985678186426374	Auto-Rückholaktion just an dem Tag, an dem Unwetter-Auswirkungen und Personenschaden auf der Strecke zusammenkommen: Der Alternativ-Zug weist nun eine Verspätung von vier Stunden auf. Letztlich alles Killefit, denn ursächlich sind Menschen zu Schaden gekommen... #Bahngeschichten	4 - nicht relevant
1440613338472333320	Die einen werben mit einem #Stuhl. Die anderen werben mit einem #Querdenker. Choose your fighter. https://t.co/PhRbiwAAVA	4 - nicht relevant
1417588754051739649	@Axel_Bojanowski bei #lanz zum Thema #Klimakatastrophe ? Den kenn ich sogar. Mal schauen. Könnte interessant werden.	4 - nicht relevant
1392532624900558857	Einen #Regierungschef kritisch, ohne Anbiederung und stilvoll zugleich befragen. Es ist möglich.	4 - nicht relevant

	Vielleicht nehmen die Deutschen Fernsehsender mal Anschauungsunterricht. Bei @ArminWolf und @sebastiankurz	
1367803000534761476	@aton1958 Guten Tag Jürgen ☀️☕️	4 - nicht relevant
1416040355322073091	#Hochwasserkatastrophe: Bitte dieses Mal, liebe Bundesregierung, nicht wieder ewig warten, bis Sie sich irgendwann geeinigt haben, die Menschen, die alles verloren haben brauchen SOFORT Hilfe. Dann zahlen Sie wenigstens einen Basisbetrag sofort aus + mehr dann kurz danach, bitte!	4 - nicht relevant
1416724437609586693	3 Aufgaben: 1. Förderung der Forschung und Bau neuer Atomkraftwerke 2. Schutz von Gebäuden und Infrastruktur von Hochwasser und Hitze 3. Maßnahmen gegen weltweite Bevölkerungsexplosion. Alles andere ist Stückwerk. Den Rest dem Markt überlassen. https://t.co/s2xNliaA58	4 - nicht relevant
1416410725824745482	Funfact: Ich gehe vor der Halbzeit auf die Toilette, um einen Ansturm zu umgehen. Verpasste drei Tore. Keine Pointe.	4 - nicht relevant
1416419413448929286	Ich denke, ich werde mich auf Twitter aus dem Wahlkampf zur #btw21 für die @spdde zurückziehen und ihn auf Instagram beschränken. @TwitterDE ist ein Medium des Hasses. Es hat den Facebook-Pegel der Abscheulichkeiten längst überschritten.	4 - nicht relevant
1416692152168550402	@Swizzly_Zero Ja, das macht Tesla immer in Katastrophengebieten.	4 - nicht relevant
1415586308169342978	Was macht man an einem Unwetter Das:	4 - nicht relevant
1416494430312439810	Der Corona-Krieg und der Klimakrieg werden sich verschärfen.. Imam Mahdi Nasser Mohammed Yamani 21 - 9 - 1442 H 03 - 05 - 2021 AD 12:35 AM https://t.co/tzBM7gsAwv 20 #CoronaundKlimakrieg #Klimakatastrophe 7£Ag3p	4 - nicht relevant
1417247047724503040	@dpa_live @ntv_EIL @ORFBreakingNews @cnnbrk @BBCBreaking @rtl_aktuell @BILD_News @FridayForFuture @hochwasser_de @faznet @SPIEGEL_EIL @FOCUS_TopNews @sternde @berlinerzeitung	4 - nicht relevant
1414252782408847363	Alter diese Gewitterwürmer sind ja maximalst nervig	4 - nicht relevant
1417429984042536975	@ShannaSturmfels Herzlichen Dank dir ☺️	4 - nicht relevant

1416155399779139584	@PankowerPflanze Hab heute ein Interview mit Scholz gesehen der sich im katastrophalen Gebiet aufhielt. Schien mir sehr klar und kompetent, redete von Wiederaufbau und einer schnellen Kabinett Sitzung, auch mit Betroffenen. Jedenfalls ohne Zettel	4 - nicht relevant
1414275483953418243	@HugoMuellerVogg @Janine_Wissler @berlindirekt @dieLinke Immerhin: Sie kann sich klar und verständlich ausdrücken. Das macht sie zum deutlich stärkeren Teil des Vorsitzenden-Duos von @dieLinke . Inhaltlich natürlich ne Vollkatastrophe. #Wissler #Sommerinterviews #ZDF	4 - nicht relevant
1361638954701840390	Hat gerade ein Foto gepostet @ Winterfeldtplatz-Kiez in Berlin-Schöneberg https://t.co/rDIcmEuCq0	4 - nicht relevant
1416878810490970118	@hochwasser_de Liebe Menschen Wir sehen die Zeichen der Endzeit! Wir sitzen an der Schwelle zur Ewigkeit! Bereut und bereitet den Weg! #StandardOfEntry https://t.co/CYTifPox7y	4 - nicht relevant
1416601689772150787	Darum bringt der Klimawandel mehr Extremwetter und Starkregen. @quarkswhdr @dwd https://t.co/RSr8X4jIMZ	4 - nicht relevant
1414211878574825474	Unwetter! Gewitter (stark) Heute 15:15 - 16:30 > 50% - Wahrscheinlichkeit https://t.co/O7HtGa5Mxw	4 - nicht relevant
1411792407130169352	(11.07.21 15:16) #hamburg @DudeMoritzTech @TechDad1977 AirPods Pro und AirPods Max sind was anderes	4 - nicht relevant
1416383775110488069	@Karl_Lauterbach @valaroraph Deutsche Umweltreligion: 1. Glaubensgrundsatz: Steuererhöhungen und CO2-Abgaben in Deutschland entscheiden über gutes oder schlechtes Wetter. Oder über Starkregen. Oder Wind. 2. Glaubenssatz: Wenn Du nicht aufpasst, gibt es morgen kein schönes Wetter, sondern Regen. (Kurzform für Kinder.)	4 - nicht relevant
1415929666582556673	Ein Blick auf das Wetter der nächsten Tage: Der Sommer macht am Wochenende Pause, denn es kommt zu #Regenschauern und #Gewitter. Somit wird es endlich wieder nass! In der neuen Woche beruhigt sich das #Wetter rasch aber eine neue #Hitzewelle ist zunächst nicht in Sicht. https://t.co/76TK5rZM8W	4 - nicht relevant
1416776243874254849	Wie immer dienstags könnt ihr das #Ferngespräch im @TwitchDE-Kanal der @WildMics ansehen und euch kostenlos über die App im Chat beteiligen. ☺	4 - nicht relevant

	(3/x)	
	https://t.co/FpTFqq7aqs	
	#Wildmics-#hochwasserhilfe	
1415264742088876037	Der #Klimawandel fördert Extremwetterlagen. #KlimakriseISTjetzt #Klimakatastrophe Wir müssen jetzt handeln und retten was noch zu retten ist. #fürunsereKinder #UprootTheSystem #AufbruchstattStillstand #Klimawahl #allesistdrin #btw21 #esbeginnthier #wachsenwirüberunshinaus	4 - nicht relevant
1426259035427328003	@Erweckungszeit Du kannst den Durst, GOTT anzubeten, niemals löschen, außer dass GOTT dir den lebensspendenden GEIST GOTTES schenkt. #TreasureInJesus	4 - nicht relevant
1415679549459730436	Unwetter! Gewitter (stark) Heute 16:28 - 17:30 (Verlängerung) > 50% - Wahrscheinlich https://t.co/xAmNdQq7G4	4 - nicht relevant
	(15.07.21 16:28) #berlin	
1413713722103771137	@WDRaktuell Guten Morgen bei jetzt 12.7°C, bewölkt / Gewitter, Wind SO 1 bft, Luftdruck 1017 mbar, Niederschlagsrisiko 87% aus 55599 Siefersheim in Rheinhessen. https://t.co/wosq1FRPSn	4 - nicht relevant
1415472531528687616	Dem kann man nicht widersprechen. #Starkregen #NRW	4 - nicht relevant
1347994106551795712	Was bilden sich diese Lackaffen von Zuckerbergs Gnaden eigentlich ein???	4 - nicht relevant
1374688979589685252	@refresh_taste Danke Nadja, es war superfein, wie immer, wenn er kocht!	4 - nicht relevant
1416393359799767041	@TrullaCouch Das wird die Wähler*innen, bei denen die Nennung der CDU auf dem Wahlzettel den Reflex auslöst, ausgerechnet dort ihr Kreuz zu machen, noch nicht davon abhalten, eben genau das zu tun. Sie müssten wohl erst verstehen, wer nichts getan hat, die aktuelle Katastrophe zu verhindern.	4 - nicht relevant
1416887107596001282	Laschet kann weder #Krise noch #Katastrophen noch #Empathie noch #Kanzler und #Klimakrise schon mal garnicht!!	4 - nicht relevant
	#LaschetRuecktritt !!	
1347797817813835777	@Tina5678901 Niebelungenstadt Worms nach Frankfurt am Main  https://t.co/W5iFKppO1B	4 - nicht relevant
1416330838850015233	Unwetter #Euskirchen #Rheinbach #Schweinheim #Iversheim #Arloff #Kreuzweingraten (Teil 1) https://t.co/Bu55rqMITZ	4 - nicht relevant

	Niederschlag (Intensität 7/10, Fläche 2/10) https://t.co/CzfwrIXijR	
1413562311235801089	(09.07.21 20:14) #Köln #Kölle https://t.co/dPmobXXyvo	4 - nicht relevant
1369181723653767168	@holzhut Moin - danke - dito 🌱	4 - nicht relevant
1416176208438513666	@Pete57995461 @JakobBerg55 @Luisamneubauer "In etlichen Jahren"? Vor der Klimakatastrophe wurde schon vor 10 Jahren in der Tagesschau gewarnt...und vor 20 Jahren...und vor 30 Jahren...und vor 40 Jahren...und jedes Jahrzehnt wird aufs Neue gesagt werden, dass sie kurz bevor steht...	4 - nicht relevant
1416320210378936331	@VolkerR5 @SchwarzerKorsar @Peter_der_Bayer Genau und die Gebäudeversicherungen bitten jetzt Bundesweit reihenweise Policen gegen Hochwasserschäden auch in ganz Deutschland an.	4 - nicht relevant
1416767896236212225	Ich konnte leider nicht vor Ort sein, der VfB wird mir dankbar sein. 5.000 Anwesende wären möglich gewesen, mit 3.200 hat man gerechnet. ~1.900 sind es. Was wäre mit der Technik bei einem Ansturm passiert? #VfBMV	4 - nicht relevant
1463257100474322956	@meerrotwein Ne dass nicht aber 3G auf Arbeit 😅	4 - nicht relevant
1415523729204039680	@DonnerwetterDe Guten Morgen bei jetzt 15.1°C, bedeckt / Gewitter, Wind NO 2 bft, Luftdruck 1012 mbar, Niederschlagsrisiko 41% aus 55599 Siefersheim in Rheinhessen. https://t.co/fBJGWRo6W6	4 - nicht relevant
1416530106131025920	@polizei_nrw_eu Danke für eure unermüdliche Hilfe hier in Erftstadt! Wie kann man versuchen aus einer Katastrophe Profit schlagen auf Kriminelle Art , hoffentlich bekommt ihr die Plünderer!	4 - nicht relevant
1476876315521335302	Wieder ein Beweis, warum man mehr #SupplyChain Wissen und Kompetenz in der öffentlichen Verwaltung, ins. Gesundheitswesen, braucht...	4 - nicht relevant
1425487369982066705	@MrsSandvrouw Ahhhh ja lief!!! ❤️	4 - nicht relevant
1416508678736388101	Der Corona-Krieg und der Klimakrieg werden sich verschärfen.. Imam Mahdi Nasser Mohammed Yamani 21 - 9 - 1442 H 03 - 05 - 2021 AD 12:35 AM https://t.co/RxkVf0GFHA 28 #CoronaundKlimakrieg #Klimakatastrophe ATp&sk	4 - nicht relevant

	#Spruchreif #Taktvoll ??? Beim Hochwasser ich an meine Kindheit denk, als man meine Hosen, Hochwasserhosen nannt', heutzutage soll ich sie tief tragen, wegen #ModeOpfern beim rumopfern... Da würde ich lieber im Katastrophengebiet helfen, als Models zuzuhören.	4 - nicht relevant
1416852954242486272	@liberalhotcake @Hatice_Ince_ @Mohrenpost @AliCologne @pullermann @janboehm @BenjaminLaepple @sixtus Ich kann nur mutmaßen. Warum @sickstuss mich geblockt hat, weiß ich sicher. 🗑 https://t.co/pldyhzARY0 https://t.co/qJDhtwxZOL	4 - nicht relevant
1431986303541862406	@ManaroEU Habe @katwarn_de komplett die Erlaubnis entzogen mir pushnachrichten zu schicken, weil das bei jedem noch so harmlosen Gewitter bimmelt als ginge die fucking Welt unter. Bei NINA kann man sowas einstellen, viel besser.	4 - nicht relevant
1417176298825428995	Wenigstens der #Rheinpegel ist auf dem Weg zur Normalität. #Koeln #Rhein !B https://t.co/mrpsi055KP	4 - nicht relevant
1417397184119595011	Dauerregen, Gewitter und die Sturmnight in Zürich. Ist das noch normal? Ja und nein sagt Wissenschaftsredaktor @thaeusler im #podcast #newsplus @meyerphilip @lambriggery ↗ https://t.co/tNPyjgKWqq	4 - nicht relevant
1415547995047743488	@Herkulenz1 @_donalphonso Es gibt tatsächlichen Hochwasserschutz. Gab es schon immer. Und bei der Landschaftsgestaltung kann man den beachten oder auch nicht. Nur im Auenland gibt es keinerlei Wetterextreme.	4 - nicht relevant
1415564759030697985		4 - nicht relevant
1474327720461053952	@garysnewt Glückwunsch 🎉🎉🎉	4 - nicht relevant
1404101327723053058	Aus Freunden werden Kunden... https://t.co/zcC17QqtMI	4 - nicht relevant
1425270451832557569	@DieZylf Geht alles auf die Hüfte 🤪	4 - nicht relevant
1415551660005408768	"Die Pandemie ist leider noch lange nicht am Ende, der Krisenstab bereits schon." Das komplette Führungsversagen von Dilek Kalayci. https://t.co/e7slecMt4x	4 - nicht relevant
1416811783273201676	Dünsberg, Aussichtsturm https://t.co/AWSO9iLUH	4 - nicht relevant
1416614007264403458	@RadioRPR Guten Morgen bei jetzt 14.4°C, leicht bewölkt, Wind N 2 bft, Luftdruck 1021 mbar,	4 - nicht relevant

	Niederschlagsrisiko 0% aus 55599 Siefersheim in Rheinhessen. https://t.co/ouOOJ4cw3k	
1415295637357305860	Kurze Irritation. Wenn man bei dem Wetter denkt, dass ein Mofa, wie ein Außenbordmotor klingt. #sommer #Dauerregen	4 - nicht relevant
1453367388506890250	@SpodLasku 🎵	4 - nicht relevant
1415940046558011394	Diese Katastrophe betraf mehrere Bundesländer. Da ist Frau Merkel und Herr Seehofer gefragt und nicht der kleine kommunale Bürgermeister oder Landrat!!	4 - nicht relevant
1416130304176177154	@Elquee Hmm, wenn hier eine Sirene heulen würde, wüßte ich nicht was das bedeutet. Ein Blick aus dem Fenster reicht doch: Ich bleib zu Hause! Und alte analoge Technik kann auch im Katastrophenfall noch funktionieren, wenn der 4G Mast im Wasser liegt.	4 - nicht relevant
1437004252354863104	Das könnte von mir sein 😊	4 - nicht relevant
1414984330238169088	"Pandemie: Merkel gegen Impfpflicht – Impfverweigerer könnten an Kosten für Corona-Tests beteiligt werden" https://t.co/z2clrHfQPx	4 - nicht relevant
1416244425202733058	@morgenmagazin Guten Morgen bei jetzt 16.1°C, bedeckt / Gewitter, Wind N 2 bft, Luftdruck 1022 mbar, Niederschlagsrisiko 26% aus 55599 Siefersheim in Rheinhessen. https://t.co/OnaSeB2FLK	4 - nicht relevant
1415591713708646400	+++ ENDLICH! Wetter & Pegel ab morgen Tippitoppi!!! +++ Wir haben noch ein paar Plätze für morgen frei! #Paellafahrt #Donaukulinarik #urlaubdahoam @ Kanuerlebnisse Hanika Bad Abbach https://t.co/7M4VrxupNn	4 - nicht relevant
1381203730704564227	@If_Bund Ja, Kinder zuerst! 🙏 Bitte daher JETZT das Ende der Ausbeutung von innerfamiliär geleisteter Fürsorgearbeit einfordern 💔 #Kinderrente ist finanzielle Gerechtigkeit für Familien ❤️	4 - nicht relevant
1454615824124239878	#nowplaying #DeineFreunde ~ Deine Freunde Wir bauen ne Hohle Radio TEDDY - In #Rostock #HRO auf 95.8	4 - nicht relevant
1416470618078339074	Für @BILD ist diese Katastrophe nur eine Folge Dschungelcamp. Föhnfrisur inklusive. Fake it until you make it.	4 - nicht relevant
1415730528351891457	Niederschlag (Intensität 9/10, Fläche 4/10) https://t.co/noCQMznPRh (15.07.21 19:50) #München #Minga https://t.co/ZBCng2IJRU	4 - nicht relevant

1364166519706517504	Homeschooling.....Ende...Puhh #homeschooling #DritteWelle #Schulen https://t.co/uRQTA7txVc	4 - nicht relevant
1415660549220749318	Das Problem ist, dass etliche Menschen immer noch glauben, die #Klimakatastrophe sei händelbar, OHNE das System zu ändern. Die, die glauben, es gibt gar keinen menschengemachten Klimawandel, kann ich mittlerweile nicht mehr ernst nehmen. #Wuppertal #Klimakrise #Klimawandel	4 - nicht relevant
1414634556486004738	Bin mir ja auch nie sicher, ob das nächste Gewitter im Anmarsch ist oder ob die Nachbarn wieder irgendwas machen. #irrenhaus	4 - nicht relevant
1415216002669891585	Unwetter! Gewitter (schwer) Heute 13:00 - 22:00 > 25% - Möglich https://t.co/O7HtGa5Mxw	4 - nicht relevant
	(14.07.21 09:46) #hamburg	
1413396400436621312	Steigende Infektionszahlen mit 1 aggressiven Variante, die den mäßigen Impfschutz überwindet+ dazu das allseits bekannte umsichtige Verhalten von  fans führen uns in 1 absehbare Katastrophe.	4 - nicht relevant
1413694978656817153	Unwetter! Nebel (mäßig) Heute 05:02 - 08:00 > 50% - Wahrscheinlich https://t.co/yaVXnXvYtZ	4 - nicht relevant
	(10.07.21 05:02) #münchen	
1416715301752815621	@SanderAlex0 @SZ #shortanswer NO Er war NICHT PRIVAT da. Sondern als MP eines Bundeslands, in dem gerade eine Katastrophe Menschen um ihre Häuser, Besitz, ums Leben gebracht hat. PS: Sie dürfen skeptisch sein, aber Totenstatistik ist wohl hierzulande ziemlich zuverlässig.	4 - nicht relevant
1414938004779589633	Regen Regen Regen....Sommerferien 2021. Ich bin dabei  #rain #Dauerregen https://t.co/6g92IceQgZ	4 - nicht relevant
1405164623377141769	@KathiGermany @Jesuskommtbald_ @Erweckungszeit Wir gehorchen besser DEM HERRN, bereiten uns in Buße und Heiligkeit vor und treten in die Sicherheit des HIMMELS ein. #GrandAnointing	4 - nicht relevant
1356526210709356545	Heute in der @morgenpost: Eine ganze Seite mit Fotos von #coronaToteSichtbarMachen am Berliner Arnswalder Platz am letzten Sonntag. Zeitung kaufen und Querdenker quälen. #Corona #coronatrauer #Covid_19 https://t.co/8JhjkLmsz7	4 - nicht relevant

	@ehlert_ralf @rlpNews @FM_RLP @innen_rlp @Vielfalt_RLP @UmweltRLP @Soziales_RLP @Alex_Schweitzer @clemenshoch @BaehnerAndrea @Schmitt_FDP @Doris_Ahnen Jetzt erklären Sie mir bitte mal den Zusammenhang zwischen der relativ gering behauften Fläche einer Windkraft Anlage und den Ursachen dieser Katastrophe. Fahren Sie mal die A27 von Bremerhaven nach Cuxhaven. Ihr Vergleich ist lächerlich.	4 - nicht relevant
1416088625553498112	Schimmel isst Mann /Frau nicht 	4 - nicht relevant
1446582704112349189	@do_gross Der Journalismus verändert sich. Wie Ihre Branche auch.	4 - nicht relevant
1416103644546670603	In seinem Buch "Die Geschichte von Lani Rosenberg und Mama Blume – Vom Glück im Leben" erzählt Tornado Rosenberg vom Leben seiner Eltern, aber auch über die Kraft der Musik. Die Buchvorstellung am 12. August ist kostenfrei. Eine Anmeldung ist nötig.	4 - nicht relevant
	https://t.co/iB6YKZB0g7 https://t.co/11DOmFHTI4 Was für Arschlöcher!! #Arkansas verbietet #Abtreibung auch nach #Vergewaltigung oder #Inzest! #USA https://t.co/Rrnz6pRCzj	4 - nicht relevant
1369494319997059077	Dienstag bei @ZDFMarkusLanz #Hochwasserschutz mit Lamia #Messari_Becker Die Stunde der #Ingenieur_innen	4 - nicht relevant
1417265787388276736	@bingk @BBIK_online @ikbaunrw @iksachsenanhalt @BaukammerB @BayIkaBau @IngD4C @baukultur_ @Axel_Bojanowski https://t.co/a066GWXpYz	4 - nicht relevant

References

- Abschlussbericht Hochwasserkatastrophe-Final.* (n.d.).
- Adhikari, A., Ram, A., Tang, R., Lin, J., & Cheriton, D. R. (2019). *DocBERT: BERT for Document Classification*. <https://doi.org/10.48550/arxiv.1904.08398>
- Albawi, S., Mohammed, T. A., & Al-Zawi, S. (2018). Understanding of a convolutional neural network. *Proceedings of 2017 International Conference on Engineering and Technology, ICET 2017, 2018-January*, 1–6. <https://doi.org/10.1109/ICENGTECHNOL.2017.8308186>
- Berrar, D. (2018). Bayes' theorem and naive Bayes classifier. *Encyclopedia of Bioinformatics and Computational Biology: ABC of Bioinformatics*, 403.
- Breiman, L. (2001). Random Forests. *Machine Learning* 2001 45:1, 45(1), 5–32. <https://doi.org/10.1023/A:1010933404324>
- Denny, M. J., & Spirling, A. (2018). Text Preprocessing For Unsupervised Learning: Why It Matters, When It Misleads, And What To Do About It. *Political Analysis*, 26(2), 168–189. <https://doi.org/10.1017/PAN.2017.44>
- Devlin, J., Chang, M. W., Lee, K., & Toutanova, K. (2018). BERT: Pre-training of Deep Bidirectional Transformers for Language Understanding. *NAACL HLT 2019 - 2019 Conference of the North American Chapter of the Association for Computational Linguistics: Human Language Technologies - Proceedings of the Conference*, 1, 4171–4186. <https://doi.org/10.48550/arxiv.1810.04805>
- Hastie, T., Friedman, J., & Tibshirani, R. (2001). *The Elements of Statistical Learning*. Springer New York. <https://doi.org/10.1007/978-0-387-21606-5>
- Havas, C., Wendlinger, L., Stier, J., Julka, S., Krieger, V., Ferner, C., Petutschnig, A., Granitzer, M., Wegenkittl, S., & Resch, B. (2021). Spatio-Temporal Machine Learning Analysis of Social Media Data and Refugee Movement Statistics. *ISPRS International Journal of Geo-Information* 2021, Vol. 10, Page 498, 10(8), 498. <https://doi.org/10.3390/IJGI10080498>
- Jacovi, A., Shalom, O. S., & Goldberg, Y. (2018). Understanding Convolutional Neural Networks for Text Classification. *EMNLP 2018 - 2018 EMNLP Workshop BlackboxNLP: Analyzing and Interpreting Neural Networks for NLP, Proceedings of the 1st Workshop*, 56–65. <https://doi.org/10.48550/arxiv.1809.08037>
- Kingsford, C., & Salzberg, S. L. (2008). *What are decision trees?*
- Kotsiantis, S. B. (2013). Decision trees: a recent overview. *Artif Intell Rev*, 39, 261–283. <https://doi.org/10.1007/s10462-011-9272-4>
- Lin, W. C., Tsai, C. F., Hu, Y. H., & Jhang, J. S. (2017). Clustering-based undersampling in class-imbalanced data. *Information Sciences*, 409–410, 17–26. <https://doi.org/10.1016/J.INS.2017.05.008>
- Liu, W., Wu, Y., Hong, Y., - al, Westermayr, J., Marquetand -, P., Haneena Jasmine, P., & Arun, S. (2021). Machine learning applications in structural engineering - a review. *IOP Conference Series: Materials Science and Engineering*, 1114(1), 012012. <https://doi.org/10.1088/1757-899X/1114/1/012012>

- Mammone, A., Turchi, M., & Cristianini, N. (2009). Support vector machines. *Wiley Interdisciplinary Reviews: Computational Statistics*, 1(3), 283–289. <https://doi.org/10.1002/WICS.49>
- Noble, W. S. (2006). What is a support vector machine? In *NATURE BIOTECHNOLOGY* (Vol. 24).
- O’Shea, K., & Nash, R. (2015). *An Introduction to Convolutional Neural Networks*. <https://doi.org/10.48550/arxiv.1511.08458>
- Pennington, J., Socher, R., & Manning, C. D. (2014). *GloVe: Global Vectors for Word Representation*. 1532–1543.
- Rennie, J. D. M., Shih, L., Teevan, J., & Karger, D. R. (n.d.). *Tackling the Poor Assumptions of Naive Bayes Text Classifiers*.
- Rish, I. (2001). *An empirical study of the naive Bayes classifier*.
- Rrichevskiy, R. E. (1998). Laplace’s law of succession and universal encoding. *IEEE Transactions on Information Theory*, 44(1), 296–303. <https://doi.org/10.1109/18.651051>
- Russell, S., & Norvig, P. (2021). Artificial Intelligence A Modern Approach (4th Edition). In *Pearson Series*.
- Schölkopf, B. (1998). SVMs - A practical consequence of learning theory. *IEEE Intelligent Systems and Their Applications*, 13(4), 18–21. <https://doi.org/10.1109/5254.708428>
- Shen, Y., & Liu, J. (2021). Comparison of Text Sentiment Analysis based on Bert and Word2vec. *2021 IEEE 3rd International Conference on Frontiers Technology of Information and Computer, ICFTIC 2021*, 144–147. <https://doi.org/10.1109/ICFTIC54370.2021.9647258>
- Sircar, S. (2019). Properties of multiplication. *At Right Angles*.
- Tong, Y., Lu, K., Yang, Y., Li, J., Lin, Y., Wu, D., Yang, A., Li, Y., Yu, S., & Qian, J. (2020). *Can natural language processing help differentiate inflammatory intestinal diseases in China? Models applying random forest and convolutional neural network approaches*. <https://doi.org/10.1186/s12911-020-01277-w>
- Witten, I. H., & Bell, T. C. (1991). The Zero-Frequency Problem: Estimating the Probabilities of Novel Events in Adaptive Text Compression. *IEEE Transactions on Information Theory*, 37(4), 1085–1094. <https://doi.org/10.1109/18.87000>
- Zadrozny, B., & Elkan, C. (2001). *Obtaining calibrated probability estimates from decision trees and naive Bayesian classifiers*.